

ԵՐԵՎԱՆԻ ՊԵՏԱԿԱՆ ՀԱՍՏԱՏԱՐԱՆ

Կ. ՍԱՂԱԹԵԼՅԱՆ

**ՕՊՏԻՄԱԼԻՑԱՑԻԱՆ ՄԵԹՈԴՆԵՐ
ԵՎ
ԽԱՂԵՐԻ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ**

ԵՐԵՎԱՆ

**ԵՊՀ ՀՐԱՄԱՐԱԿՎՈՒԹՅՈՒՆ
2013**

ՀՏԴ 519.8 (042.4)
ԳՄԴ 22.1 g7
Ս 160

Հրատարակության է երաշխավորել
ԵՊՀ մարեմատիկայի և մեխանիկայի
ֆակուլտետի գիտական խորհուրդը

Խմբագիրներ՝ տեխն. գիտ. դոկտոր, պրոֆ. Ա. Առաքելյան
Ֆիզմաթ. գիտ. դոկտոր, պրոֆ. Ֆ. Գասպարյան

ՍԱՂԱԹԵԼՅԱՆ Կ.

Ս 160 Օպտիմալացման մեթոդներ և խաղերի տեսություն / Կ. Սաղաթելյան. – Եր.: ԵՊՀ հրատ., 2013. – 238 էջ:

Ձեռնարկը կազմվել է ԵՊՀ մարեմատիկայի և մեխանիկայի ֆակուլտետում կարդացած դասախոսությունների հիման վրա: Ներառում է «Վարդացիոն հաշիվ և օպտիմալացման մեթոդներ», «Գործույթների հետազոտում», «Խաղերի տեսություն» դասընթացների ծրագրային նյութը:

Ձեռնարկը կարող է օգտակար լինել ինչպես ԵՊՀ, այնպես էլ այլ բուհերի ուսանողներին, ասպիրանտներին և համապատասխան մասնագետներին:

ԵՊՀ Գրադարան



SU0211232

ՀՏԴ 519.8 (042.4)
ԳՄԴ 22.1 g7

ISBN 978-5-8084-1701-4

231698

© ԵՊՀ հրատարակություն, 2013
© Սաղաթելյան Կ., 2013

ՆԵՐԱԾՈՒԹՅՈՒՆ

ՈՐՈՇՈՒՄՆԵՐ ԸՆԴՈՒՆԵԼՈՒ ԸՆԴԱՌՈՒՄ ՍԱԹԵՍՏԻԿԱԿԱՆ ՄՈԴԵԼԸ

Որոշումները ընդունելու պյողեսները ընկած են յուրաքանչյուր նպատակային գործունեության հիմքում: Լավագույն որոշումները ընդունելու մաթեմատիկական մոդելները բազմազան են և կարող են հապես տարրերվել միմյանցից: Այդ պատճառով այդպիսի մոդելները հետազոտող մաթեմատիկական տեսությունները նույնպես տարրեր են ինչպես խնդիրների դրվագնով, այնպես էլ կիրառվող մաթեմատիկական ապարատով: Հաճախ այդ բոլոր տեսությունները միավորվում են <<գործույթների հետազոտում>>, <<օպտիմալացման մեթոդներ>>, <<որոշումներ ընդունելու տեսություն>> անվանումներով:

Որոշումները ընդունելու ընթանուր մոդելը կարելի է ներկայացնել որպես $\langle X, \{\succ_\alpha\}_{\alpha \in A} \rangle$ համակարգ, որտեղ X -ը կամայական բազմություն է, որը կոչվում է բոլոր ենարավոր որոշումների բազմություն, իսկ \succ_α -ները կամայական բինար հարաբերություններ են, որոնք կոչվում են նախընտրելիության, կամ գերադասելիության հարաբերություններ: Եթե X բազմության որևէ x և y կետերի համար $x \succ_\alpha y$, ապա ասում են, որ x -ը գերադասելի է կամ նախընտրելի է y -ից ըստ α հայտանիշի:

Այժմ դիտարկենք ընդհանուր խնդրի մասնավոր դեպքերը:

ա) Դիցուք X բազմությունը վերջավոր է, և այդ բազմության վրա տրված են վերջավոր թվով նախընտրելիության հարաբերություններ: Այս դեպքում խնդիրը կոչվում է խմբային ընտրության խնդիր:

բ) Եթե X բազմության վրա տրված հարաբերությունը միակն է, այսինքն՝ խնդիրն ունի $\langle X, \succ \rangle$ տեսքը, ապա կարևոր նշանակություն ունի այն հարցը, թե գոյություն ունի արդյո՞ք իրականարժեք $u(x)$ ֆունկցիա, այնպիսին, որ ցանկացած $x, y \in X$ համար՝

$$u(x) > u(y) \Leftrightarrow x \succ y$$

Այս ֆունկցիան անվանում են օգտավետության ֆունկցիա, իսկ տեսությունը, որը զբաղվում է այդ հարցերով՝ օգտավետության տեսություն:

գ) Այն դեպքում, եթե օգտավետության ֆունկցիան գոյություն ունի, ստանում ենք, այդպես կոչված, էքստրեմալ խնդիր՝ X բազմության մեջ լավագույն կետ գտնելու խնդիրը բերվում է

$$\max_{x \in X} u(x) \quad (*)$$

գտնելու խնդիր: Մաթեմատիկական անալիզի դասընթացից հայտնի են այս խնդիրի մասնավոր դեպքերը և լուծման մեթոդները: Դա մեկ կամ մի քանի փոփոխականի ածանցելի ֆունկցիաների էքստրեմալ արժեքներ գտնելու խնդիրներն են, որտեղ X -ը իրական առանցքի հատված է, կամ R^n -ի որևէ ուղղանկյուն բազմություն:

դ) Այն դեպքերում, եթե $u(x)$ -ը n փոփոխականի ֆունկցիա է, իսկ X բազմությունը տրված է ոչ բացահայտ տեսրով, ապա $(*)$ խնդիրը անվանում են մաթեմատիկական ծրագրման խնդիր:

ե) $(*)$ խնդիրը կոչվում է վարիացիոն հաշվի խնդիր, եթե $u(x)$ -ը ֆունկցիոնալ է, որոշված $X \subseteq C^k(t_0, t_1)$ բազմության վրա: Եթե դրան ավելացնում են նաև դիֆերենցիալ հավասարումների տեսքի պայմաններ և սահմանափակումներ, ապա այն անվանում են օպտիմալ կառավարման խնդիր:

զ) Եթե X բազմությունը կամայական բազմություն է և տրված հարաբերությունների թիվը վերջավոր է, ապա խնդիրը կոչվում է բազմանպատակային օպտիմալացման խնդիր: Եթե յուրաքանչյուր հարաբերության համար գոյություն ունի օգտավետության ֆունկցիա, ապա այն անվանում են վեկտորական օպտիմալացման խնդիր:

է) Եվ վերջապես, այն դեպքերում, եթե X բազմությունը կամայական է և կամայական թվով հարաբերություններ են տրված, իսկ որոշումները ընդունվում են անորոշության կամ կոնֆլիկտի պայմաններում, այդ մոդելն անվանում են խաղ, իսկ տեսությունը՝ խաղերի տեսություն:

Սույն դասընթացում հակիրճ անդրադարձել ենք վերը նշված բոլոր տեսություններին:

ՕՊՏԻՄԱԼԱՑՄԱՆ ԴԱՍՏԱԿԱՆ ԽՆԴՐԻՄԵՐ

1.1: ՖՈՒՆԿՑԻԱՅԻ ԷՔՍՏՐԵՄՈՒՄ

Դիցուք X -ը նորմավորված տարածության ենթաբազմություն է և $f(x)$ -ը այդ բազմության վրա որոշված իրականարժեք ֆունկցիա է: $f(x)$ ֆունկցիայի սուպրեմում կանվանենք այն M , թիվը, որը բավարարում է հետևյալ երկու պայմաններին.

1. $f(x) \leq M, x \in X$
2. Ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի այնպիսի $x_\varepsilon \in X$, որ՝ $f(x_\varepsilon) > M - \varepsilon$:

$f(x)$ Ֆունկցիայի սուպրեմումը X բազմության վրա նշանակվում է՝ $\sup_{x \in X} f(x)$: Այն դեպքում, եթե գոյություն ունի այնպիսի $x^0 \in X$ կետ, որ $f(x^0) = M$, ապա M թիվը անվանում են $f(x)$ ֆունկցիայի մաքսիմումկամ մեծագույն արժեք, նշանակում են $\max_{x \in X} f(x)$ և ասում են, որ սուպրեմումը հասանելի է, կամ մաքսիմումը գոյություն ունի: Այն կետերը, որտեղ $f(x)$ ֆունկցիան հասնում է իր մեծագույն արժեքին, անվանում են մաքսիմումի կետեր, և այդ կետերի բազմությունը նշանակում $\text{Arg} \max_{x \in X} f(x)$ -ով՝

$$\text{Arg} \max_{x \in X} f(x) = \left\{ x' \in X : f(x') = \max_{x \in X} f(x) \right\}:$$

Նմանապես $f(x)$ ֆունկցիայի ինֆիմում կանվանենք այն m թիվը, որը բավարարում է հետևյալ երկու պայմաններին.

1. $f(x) \geq m, x \in X$
2. Ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի այնպիսի $x_\varepsilon \in X$, որ՝ $f(x_\varepsilon) > m - \varepsilon$:

$f(x)$ ֆունկցիայի ինֆիմումը X բազմության վրա նշանակվում է՝
 $\inf_{x \in X} f(x)$: Այն դեպքում, եթե գոյություն ունի այնպիսի $x^0 \in X$ կետ, որ
 $f(x^0) = m$, ապա m թիվը անվանում են $f(x)$ ֆունկցիայի մինիմում
 կամ փոքրագույն արժեքը, նշանակում են $\min_{x \in X} f(x)$ և ասում են, որ
 ինֆիմումը հասանելի է, կամ մինիմումը գոյություն ունի: Այն կետերը,
 որտեղ $f(x)$ ֆունկցիան հասնում է իր նվազագույն արժեքին,
 անվանում են մինիմումի կետերը, և այդ կետերի բազմությունը
 նշանակում $\text{Arg} \min_{x \in X} f(x)$ -ով՝

$$\text{Arg} \min_{x \in X} f(x) = \left\{ x' \in X : f(x') = \min_{x \in X} f(x) \right\}:$$

Հաճախ օգտագործվում է նաև ֆունկցիայի մաքսիմումի և մինիմումի ընդհանուր՝ ֆունկցիայի էքստրեմումանվանումը:

Մաթեմատիկական անալիզի դասընթացում սահմանվում է նաև լոկալ էքստրեմումի զաղափարը:

Ասում են, որ $x^0 \in X$ կետը $f(x)$ ֆունկցիայի լոկալ մաքսիմումի (մինիմումի) կետ է, եթե գոյություն ունի x^0 կետի I շրջակայր այնպես, որ բոլոր $x \in I$ համար

$$f(x) \leq f(x^0) \quad (f(x) \geq f(x^0)):$$

Բերենք ֆունկցիայի էքստրեմումների վերաբերյալ մաթեմատիկական անալիզի դասընթացից հայտնի մի քանի արդյունքներ: Էքստրեմումների հասանելիության խնդիրը լուծվում է Վայերշտրասի հայտնի թեորեմով:

Թեորեմ 1.1.1: R^n տարածության փակ սահմանափակ (կոմպակտ) բազմության վրա որոշված անընդհատ ֆունկցիան հասնում է իր մեծագույն և փոքրագույն արժեքներին:

Հետևյալ թեորեմը օգնում է գտնելու ֆունկցիայի էքստրեմումները:

Թեորեմ 1.1.2: Դիցուք $f(x)$ -ը $D \subseteq R^n$ տիրույթում որոշված ածանցելի ֆունկցիա է: Եթե $f(x)$ ֆունկցիայի էքստրեմումի կետը ֆունկցիայի D տիրույթի ներքին կետ է, ապա այդ կետում $f(x)$ ֆունկցիայի բոլոր մասնակի ածանցյալները պետք է հավասար լինեն 0-ի, այսինքն բավարարվեն հետևյալ հավասարումները՝

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = 0, i = 1, 2, \dots, n:$$

Այլ կերպ ասած, էքստրեմումի կետում (եթե այն ներքին կետ է) ֆունկցիայի գրադիենտը հավասար է 0-ի:

1.2. ՖՈՒՆԿՑԻԱՅԻ ՊԱՅՍԱՆԱԿԱՆ ԷՔՍՏՐԵՄՈՒՄ

Վիրառական բազմաթիվ խնդիրներում այն տիրույթը, որտեղ փնտրում ենք ֆունկցիայի էքստրեմումը, տրվում է ոչ բացահայտ տեսքով: Դիտարկենք դասական պայմանական էքստրեմումի խնդիրը. գտնել n -վորդի կամ մինիմումը $D \subseteq R^n$ տիրույթում, որը տրված է հետևյալ հավասարումների համակարգի տևաքով՝

$$\begin{aligned} g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) &= b_1, \\ g_2(x_1, x_2, \dots, x_n) &= b_2, \end{aligned}$$

$$g_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_m:$$

Այս հավասարումներն անվանում են կապի հավասարումներ: Դիցուք $m < n$ և գոյություն ունի այնպիսի $x^0 \in D$ կետ, որ՝

$$f(x^0) = \max_{x \in D} f(x):$$

Ենթադրենք նաև, որ $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ և $g_i(x_1, x_2, \dots, x_n), i = 1, 2, \dots, m$ ֆունկցիաները ունեն անընդհատ մասնակի ածանցյալներ ըստ բոլոր փոփոխականների, և x^0 կետում $g_i, i = 1, 2, \dots, m$ ֆունկցիաների՝

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} & \frac{\partial g_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} & \frac{\partial g_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \frac{\partial g_m}{\partial x_1} & \frac{\partial g_m}{\partial x_2} & \frac{\partial g_m}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

յակոբիանի ռանզը հավասար է m -ի: Դիցուք $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ թվերը կամայական հաստատուններ են: Կազմենք այս խնդրի $L(x, \lambda)$ Լագրանժի ֆունկցիան՝

$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x):$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ հաստատունները անվանում են անորոշ փոփոխականներ, կամ Լագրանժի գործակիցներ: Բերենք պայմանական էքստրեմումի խնդրի լուծման Լագրանժի եղանակը:

Լագրանժի (Lagrange) անորոշ գործակիցների եղանակ: Դիցուք տրված է պայմանական էքստրեմումի խնդիր՝ գտնել

$$\max_{x \in D} f(x), \quad D = \{x \in R^n : g_i(x) = b_i, i = 1, 2, \dots, m\},$$

որտեղ բոլոր ֆունկցիաները բավարարում են վերը նշված պայմաններին և $f(x)$ ֆունկցիան իր էքստրեմալ արժեքին հասնում է D տիրույթի ներքին x^0 կետում: Այս դեպքում գոյություն ունեն այնպիսի $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ հաստատուններ, որ էքստրեմումի x^0 կետում բավարարվում են հետեւյալ հավասարումները՝

$$\frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial x_i} = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n:$$

Այսպիսով, Լագրանժի անորոշ գործակիցների եղանակը թույլ է տալիս պայմանական էքստրեմումի խնդիրը բերել ոչ պայմանական էքստրեմումի խնդիրին, սակայն $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի նկատմամբ:

Բերենք այս եղանակի հիմնավորումը երկու փոփոխականի և մեկ կապի հավասարման դեպքում: Ենթադրենք հարկավոր է գտնել $f(x, y)$ ֆունկցիայի լոկալ էքստրեմումը $g(x, y) = 0$ կապի դեպքում: Դիցուք լոկալ էքստրեմումի կետը (x^0, y^0) -ն է: Յակոբիանի ռանզի վերաբերյալ պայմանը կվերածվի $g'_x \neq 0$ կամ $g'_y \neq 0$ պայմանների:

Դիցուք (x^0, y^0) կետում $g'_y \neq 0$: Հետևաբար, ոչ բացահայտ ֆունկցիաների վերաբերյալ հայտնի թեորեմի համաձայն, կարելի է $g(x, y) = 0$ հավասարումից (x^0, y^0) կետի որևէ շրջակայրում y -ը արտահայտել որպես ֆունկցիա x -ից՝ $y = \varphi(x)$, ընդորում՝ $y^0 = \varphi(x^0)$: Տեղադրելով նույն հավասարման մեջ, կստանանք նույնություն՝ $g(x, \varphi(x)) \equiv 0$: Այստեղից՝

$$\frac{dg}{dx} = \frac{\partial g}{\partial x} + \frac{\partial g}{\partial y} \varphi'_x = 0, \quad \varphi'_x = -\frac{\partial g}{\partial x} : \frac{\partial g}{\partial y} :$$

Տեղադրելով $f(x, y)$ ֆունկցիայի մեջ $y = \varphi(x)$, կստանանք՝ $f(x, \varphi(x))$:

Քանի որ $y^0 = \varphi(x^0)$, և (x^0, y^0) -ն $f(x, y)$ ֆունկցիայի էքստրեմումի կետ է, ուստի այդ կետում՝

$$\frac{df}{dx} = 0, \quad \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial y} \varphi'_x = 0 :$$

Այստեղից՝

$$\frac{\partial f}{\partial x} - \frac{\partial f}{\partial y} \left(\frac{\partial g}{\partial x} : \frac{\partial g}{\partial y} \right) = 0 :$$

Եթե այժմ նշանակենք՝

$$\frac{\partial f}{\partial x} : \frac{\partial g}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial y} : \frac{\partial g}{\partial y} = -\lambda,$$

ապա վերջնականապես, (x^0, y^0) կետում, կստանանք՝

$$\frac{\partial f}{\partial x} + \lambda \frac{\partial g}{\partial x} = 0,$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} + \lambda \frac{\partial g}{\partial y} = 0 :$$

Կամ՝ $L'_x(x^0, y^0) = 0$, $L'_y(x^0, y^0) = 0$:

1.3. ՎԱՐԻԱՑԻՈՆ ՀԱՇԻՎ

Դիտարկենք մի քանի օրինակ, որոնք կարող են պատկերացում տալ վարիացիոն հաշվում ուսումնասիրվող խնդիրների մասին: Ինչպես զիտենք, հարթության երկու՝ $A(x_0, y_0)$ և $B(x_1, y_1)$ կետերը միացնող $y(x)$ կորի երկարությունը (եթե ունի անընդհատ ածանցյալ) տրվում է

$$l = \int_{x_0}^{x_1} \sqrt{1+y'^2} dx \text{ բանաձևով: } \Phi\text{ովով կելով } y(x) \text{ կորը մենք կստանանք}$$

կորի երկարության տարբեր արժեքներ, այսինքն կորի երկարությունը ֆունկցիա է կորից՝ $l = l(y(x))$: Հայտնի խնդիր է՝ գտնել տրված $A(x_0, y_0)$ և $B(x_1, y_1)$ կետերը միացնող այն կորը, որի երկարությունը ամենակարճն է: Այս խնդիրը կարելի է ձեռակերպել հետևյալ կերպ. Գտնել

$$\min_{y \in C^1[x_0, x_1]} \int_{x_0}^{x_1} \sqrt{1+y'^2} dx:$$

Դիտարկենք մեկ այլ խնդիր: Դիցուք փոփոխական խտությամբ թափանցիկ միջավայրում տրված են $A(x_0, y_0, z_0)$ և $B(x_1, y_1, z_1)$ կետերը: Հարկավոր է որոշել A կետից B կետ անցնող լույսի ճառագայթի հետագիծը: Ըստ Ֆերմայի հայտնի սկզբունքի, լույսի ճառագայթը միշտ շարժվում է ամենաարագ հետագծով: Դիցուք (x, y, z) կետում լույսի արագությունը $v(x, y, z)$ է: Ճանապարհի ds

հատվածը լույսը կանցնի $t = \frac{ds}{v}$ ժամանակում: Եթե x փոփոխականը ընդունենք որպես պարամետր, լույսի որոնելի հետազծի հավասարումը կարելի է դիտարկել $(y(x), z(x))$ -տեսքով, և ժամանակի համար կստանանք հետևյալ բանաձևը՝

$$T = \int_{x_0}^{x_1} \frac{\sqrt{1+y'^2+z'^2}}{v(x, y, z)} dx:$$

Խնդիրը բերվում է հետևյալին: Հարկավոր է գտնել այնպիսի $y(x), z(x)$ ֆունկցիաներ, որ T -ն ունենա փոքրագույն արժեք, ընդորում $y(x)$ և $z(x)$ ֆունկցիաները պետք է բավարարեն հետևյալ եզրային պայմաններին՝

$$y(x_0) = y_0, z(x_0) = z_0, y(x_1) = y_1, z(x_1) = z_1:$$

Մեզ հասած պատմական տվյալների համաձայն, վարիացիոն հաշվի առաջին խնդիրը լուծվել է մոտավորապես 850-ական մ.թ.ա. թվականներին Դիդր (Դիդրնա, Էլիսսա) թագուհու կողմից: Երբ Տյուրոսի թագավորը մահանում է, թագավորությունը անցնում է իր զավակներին՝ որդի Պիգմալիոնին և դուստր Դիդրին: Սակայն ցանկանալով միանձնյա կառավարել երկիրը, Պիգմալիոնը սպանում է Դիդրի ամուսնուն: Դիդրն, հավաքելով իր ունեցվածքը, հավատարիս ազնվականների հետ դիմում է փախուստի և մի առ ժամանակ հետո հասնում Աֆրիկայի հյուսիսային ափերը (այժմյան Թունիս): Այստեղ տեղի բերերների թագավորից նա մի կտոր հողատարածք է խնդրում բնակվելու համար, սակայն թագավորը համաձայնվում է տալ այնքան հող, որքան կտեղափորվի ցուլի մորթու մեջ: Դիդրն համաձայնվում է, ընտրում ցուլին, ապա ցուլի կաշուց կտրում նեղ ժապավեններ և, միացնելով միմիանց, ստանում 2,5 մղոն երկարությամբ պարան, որով և անջատում է օվկյանոսի ափից իր հողատարածքը: Հետազյում այդ տարածքում հիմնվեց Կարթագեն պետությունը, որի առաջին թագուհին Դիդրն էր: Դիդրն ոչ միայն հնարամիտ էր, այլ նաև շատ գեղեցիկ և բազմաթիվ պուտներ, երաժիշտներ և նկարիչներ, սկսած Վերգիլիոսից և Պուչինից անդրադարձել են Դիդրի կյանքի պատմությանը: Ֆորմալ տեսանկյունից Դիդրի խնդիրը կարելի է ձևակերպել հետևյալ կերպ: Գտնել իրական առանցքի a և b կետերը միացնող հաստատուն և երկարություն ունեցող այնպիսի $y(x)$ կոր, որ իրական առանցքով և կորով սահմանափակված պատկերի մակերեսը լինի մեծագույն: Այսպիսով, կզանք հետևյալ խնդրին՝ գտնել

$$J[y] = \int_a^b y(x) dx$$

Ֆունկցիոնալի մաքսիմումը, եթե $y(x)$ -ն բավարարում է

$$\int_a^b \sqrt{1+y'^2} dx = l, \quad y(a) = y(b) = 0$$

պայմանին:

Հնդիանուր դեպքում, դիցուք X -ը ֆունկցիոնալ տարածություն է և $J(x)$ -ը ինտեգրալային ֆունկցիոնալ է, որոշված այդ տարածության վրա: Այստեղ կղիտարկվեն միայն $C[t_0, t_1]$ և $C^k[t_0, t_1]$ տեսքի ֆունկցիոնալ տարածություններ, որտեղ $[t_0, t_1]$ -ը իրական առանցքի որևէ հատված է:

Ֆունկցիոնալի լոկալ էքստրեմումի կետը սահմանվում է այնպես, ինչպես և ֆունկցիայի լոկալ էքստրեմումի դեպքում՝ $x^0(t)$ -ն $J(x)$ ֆունկցիոնալի լոկալ մաքսիմումի (մինիմումի) կետ է, եթե գոյություն ունի $x^0(t)$ -ի I շրջակայք (համապատասխան տարածության նորմով), որ բոլոր $x(t) \in I$ համար տեղի ունի

$$J(x^0) \geq J(x), \quad (J(x^0) \leq J(x))$$

անհավասարությունը:

Լեմ 1.3.1: (*Լագրանժ(Lagrange)*): Եթե $f(t) \in C[t_0, t_1]$ և $\eta(t) \in C^1[t_0, t_1]$, $\eta(t_0) = 0, \eta(t_1) = 0$ պայմանին բավարարող բոլոր ֆունկցիաների համար

$$\int_{t_0}^{t_1} f(t) \eta(t) dt = 0,$$

ապա $f(t) \equiv 0, t \in [t_0, t_1]$:

Ապառակց Ենթադրենք, որ լեմի պնդումը սխալ է և գոյություն ունի $\tau \in [t_0, t_1]$, որ $f(\tau) \neq 0$, մասնավորապես $f(\tau) > 0$: Առանց ընդհանրությունը խախտելու կարող ենք ենթադրել, որ τ -ն $[t_0, t_1]$ բազմության ներքին կետ է: Քանի որ $f(t)$ ֆունկցիան անընդհատ է, ուստի գոյություն ունի (τ_1, τ_2) միջակայք, որտեղ $f(t) > 0$: (Եթե այն գտնվի ծայրակետում, օրինակ $\tau = t_1$, ապա $f(t)$ ֆունկցիայի անընդհատությունից կհետևի, որ գոյություն ունի $(t', t_1]$ միջակայք, որտեղ $f(t) > 0$: Այս դեպքում որպես τ կետ կվերցնենք այդ միջակայքի կամայական ներքին կետ): Կառուցենք $\eta(t)$ ֆունկցիան հետևյալ կերպ՝

$$\eta(t) = \begin{cases} (t - \tau_1)^2 (t - \tau_2)^2, & t \in (\tau_1, \tau_2), \\ 0, & t \notin (\tau_1, \tau_2). \end{cases}$$

Այսպես կառուցված ֆունկցիան բավարարում է լեմի պայմաններին՝ $\eta(t) \in C^1[t_0, t_1]$, $\eta(t_0) = 0, \eta(t_1) = 0$: Հաշվի առնելով, որ $\eta(t)$ -ն նույնաբար գրություն է (τ_1, τ_2) միջակայքից դուրս,

$$\int_{t_0}^{t_1} f(t) \eta(t) dt = \int_{\tau_1}^{\tau_2} f(t) (t - \tau_1)^2 (t - \tau_2)^2 dt :$$

Սակայն այս ինտեգրալը խիստ դրական է, քանի որ (τ_1, τ_2) միջակայքում խիստ դրական է $f(t)$ -ն: Ստացված հակասությունը ապացուցում է լեմի պնդումը:

Նկատենք, որ այս լեմի պնդումը մնում է ուժի մեջ, եթե $\eta(t)$ ֆունկցիայի վրա դրվեն ավելի խիստ պայմաններ, օրինակ պահանջենք մինչև որևէ n կարգի անընդհատ ածանցյալների գոյությունը:

Դիցուք տրված է ինտեգրալային ֆունկցիոնալ՝

$$J[x] = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt,$$

որտեղ $L(t, x, \dot{x})$ ֆունկցիան անընդհատ է որպես երեք փոփոխականի ֆունկցիա, և ունի անընդհատ մասնակի ածանցյալներ: Այստեղ $\dot{x}(t)$ -ով նշանակված է $x(t)$ ֆունկցիայի ածանցյալը: $J[x]$ ֆունկցիոնալի լոկալ էքստրեմումը փնտրում ենք $C^1[t_0, t_1]$ ֆունկցիաների դասում:

Կասենք, որ $x^0(t)$ ֆունկցիան $J[x]$ ֆունկցիոնալի էքստրեմումի կետ է, եթե գոյություն ունի $\varepsilon > 0$, այնպես, որ

$$J[x^0] \geq J[x], \|x^0 - x\|_{C^1} < \varepsilon,$$

կամ

$$J[x^0] \leq J[x], \|x^0 - x\|_{C^1} < \varepsilon:$$

Տարբեր խնդիրներում կարող են պահանջվել նաև ավելի բարձր կարգի ածանցյալների, կամ ֆունկցիայի մասնակի ածանցյալների գոյության կամ անընդհատության պայմաններ: Քանի որ այս դասընթացում մեր նպատակը վարիացիոն հաշվի ամբողջական և խիստ մարեթատիկական տեսություն շարադրելը չէ (որպանց հետ կարելի է ծանոթանալ, օրինակ մասնագիտական [1] և [26] գրականությունից), այլ միայն ծանոթացնել այս տեսության սկզբունքների և մոտեցումների հետ, ուստի հետագայում կենթադրենք, որ բոլոր հանդիպող ֆունկցիաները ունեն այնքան անընդհատ ածանցյալներ, որքան պահանջվի:

Վարիացիոն հաշվի պարզագույն խնդիրը: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը: Գտնել

$$\underset{x \in K}{extr} \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt,$$

որտեղ $K = \{x \in C^1[t_0, t_1], x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1\} :$

Դիցուք այս խնդրի լուծումը՝ $x(t)$ -ն գոյություն ունի: Վերցնենք կամայական $\eta(t) \in C^1[t_0, t_1]$ ֆունկցիա, որը ծայրակետերում հավասար է զրոյի՝ $\eta(t_0) = \eta(t_1) = 0$, և կազմենք նոր ֆունկցիա՝ $x(t) + \alpha\eta(t)$, որտեղ α -ն բավականաշափ փոքր իրական թիվ է: Այս նոր ֆունկցիան բավարարում է նույն եզրային պայմաններին, ինչ և $x(t) + \alpha\eta(t)$ ֆունկցիան, այսինքն $x(t) + \alpha\eta(t) \in K$ Տեղադրելով J ֆունկցիոնալի մեջ, կստանանք α -ից կախված ֆունկցիա $(x(t) + \alpha\eta(t))$ և $\eta(t)$ ֆունկցիաները ֆիքսված են:

$$J(\alpha) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x + \alpha\eta, \dot{x} + \alpha\dot{\eta}) dt :$$

Ցանկացած տրված $\varepsilon > 0$ թվի համար $x(t) + \alpha\eta(t)$ ֆունկցիան կգտնվի $x(t) + \alpha\eta(t)$ ֆունկցիայի ε շրջակայքում 0-ին մոտ բավականաշափ փոքր α -ի համար: Քանի որ $x(t)$ -ն ենթադրվել է $J[x]$ ֆունկցիոնալի լոկալ եքստրեմումի կետ, ուստի $J(\alpha)$ ֆունկցիան պետք է ունենալ լոկալ եքստրեմում $\alpha = 0$ դեպքում, հետևաբար $\alpha = 0$ կետում $J'(\alpha)|_{\alpha=0}$ ածանցյալը հավասար է 0-ի: Ածանցելով ըստ α -ի, կստանանք՝

$$\begin{aligned} J'(\alpha)|_{\alpha=0} &= \int_{t_0}^{t_1} [L_x(t, x, \dot{x})\eta(t) + L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})\dot{\eta}(t)] dt = \\ &= \int_{t_0}^{t_1} L_x(t, x, \dot{x})\eta(t) + \int_{t_0}^{t_1} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})\dot{\eta}(t) dt : \end{aligned}$$

Մասերով ինտեգրելով երկրորդ գումարելին, կստանանք՝

$$J'(\alpha)|_{\alpha=0} = \int_0^t \left[L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \right] \eta(t) dt + \\ + L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_1} - L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_0}: \quad (1.3.1)$$

Ուժ ինտեգրալային գումարելիները հավասար են 0-ի, քանի որ $\eta(t_0) = \eta(t_1) = 0$, հետևաբար՝

$$J'(\alpha)|_{\alpha=0} = \int_0^t \left[L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \right] \eta(t) dt: \quad (1.3.2)$$

Կիրառելով Լազրանժի լեմը, ստանում ենք, որ եթե գոյություն ունի $J[x]$ ֆունկցիոնալի լոկալ էքստրեմումի $x(t)$ ֆունկցիա, ապա այն պետք է բավարարի հետևյալ դիֆերենցիալ հավասարմանը՝

$$L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) = 0: \quad (1.3.3)$$

$\text{Ֆունկցիայի } \quad \text{դիֆերենցիալի } \quad \text{նմանությամբ}, \quad \delta J = J'(0)\alpha$
արտահայտությունն $(J(\alpha))$ ֆունկցիայի դիֆերենցիալը $\alpha = 0$
կետում անվանում են $J[x]$ ֆունկցիոնալի վարիացիա: Այս (1.3.3)
հավասարումն անվանում են *Էյլերի* (*Euler*) հավասարում, իսկ
հավասարմանը բավարարող $x(t)$ ֆունկցիաները՝ էքստրեմալներ:

Այժմ ենթադրենք, որ ենթահնտեգրալային ֆունկցիան կախված է
երկու՝ $x(t)$ և $y(t)$ ֆունկցիաներից, այսինքն J ֆունկցիոնալը ունի
հետևյալ տեսքը՝

$$J[x, y] = \int_0^t L(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) dt:$$

Դիտարկենք վարիացիոն հաշվի հետևյալ խնդիրը՝

$$\underset{(x,y) \in \kappa}{\operatorname{extr}} J[x, y]$$

$$K = \{(x, y) \in C^1[t_0, t_1] \times C^1[t_0, t_1], x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1; y(t_0) = y_0, y(t_1) = y_1\}$$

Նորից կենթադրենք, որ $J[x, y]$ -ի էքստրեմումը գրյություն ունի, $(x(t), y(t))$ -ն դրա էքստրեմումի կետն է, և $L(t, x, y, \dot{x}, \dot{y})$ ֆունկցիան բավարարում է ածանցելիության բոլոր անհրաժեշտ պայմաններին: Ինչպես և նախորդ խնդրում, դիցուք

$$\begin{aligned}\eta_1(t) &\in C^1[t_0, t_1], \eta_2(t) \in C^1[t_0, t_1], \\ \eta_1(t_0) &= \eta_1(t_1) = 0, \eta_2(t_0) = \eta_2(t_1) = 0\end{aligned}$$

կամայական ֆունկցիաներ են, α_1, α_2 -ը բավականաշափ փոքր իրական թվեր: Ֆունկցիաներին տանք աճ՝ $x(t) + \alpha_1 \eta_1(t), y(t) + \alpha_2 \eta_2(t)$, և դիտարկենք՝

$$J(\alpha_1, \alpha_2) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x + \alpha_1 \eta_1, y + \alpha_2 \eta_2, \dot{x} + \alpha_1 \dot{\eta}_1, \dot{y} + \alpha_2 \dot{\eta}_2) dt:$$

Այս դեպքում նույնպես $J(\alpha_1, \alpha_2)$ ֆունկցիայի էքստրեմումը պետք է բավարարի էքստրեմումի գրյության անհրաժեշտ պայմանին՝

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha_1} \Big|_{\substack{\alpha_1=0 \\ \alpha_2=0}} = 0,$$

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha_2} \Big|_{\substack{\alpha_1=0 \\ \alpha_2=0}} = 0:$$

Գտնենք $J(\alpha_1, \alpha_2)$ ֆունկցիայի մասնակի անցյալները ըստ α_1 և α_2 -ի: Արդյունքում կստանանք՝

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha_1} \Big|_{\substack{\alpha_1=0 \\ \alpha_2=0}} = \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) \right] \eta_1(t) dt = 0,$$

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha_2} \Big|_{\substack{\alpha_1=0 \\ \alpha_2=0}} = \int_{t_0}^{t_1} \left[L_y(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{y}}(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) \right] \eta_2(t) dt = 0:$$

Այստեղից, կիրառելով Լագրանժի լեմը, կստանանք՝

$$L_x(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) = 0,$$

$$L_y(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{y}}(t, x, y, \dot{x}, \dot{y}) = 0:$$

Եթե ենթախնտեզրալային L ֆունկցիան կախված է n հատ $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ֆունկցիաներից, ստանում ենք հետևյալ անհրաժեշտ պայմանները՝

$$L_{x_i} - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}_i} = 0, i = 1, 2, \dots, n:$$

Ենթախնտեզրալային L ֆունկցիան կարող է կախված լինել նաև բարձր կարգի ածանցյալներից: Պարզության համար դիտարկենք հետևյալ խնդիրը՝ գտնել

$$\underset{x \in K}{\operatorname{extr}} J[x] = \underset{x \in K}{\operatorname{extr}} \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) dt,$$

եթե $K = \{x \in C^2[t_0, t_1], x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1; \dot{x}(t_0) = x_2, \dot{x}(t_1) = x_3\}$: Նորից, ենթադրելով, որ $x(t)$ ֆունկցիան $J[x]$ ֆունկցիոնալի եքստրեմումի կետն է, տանք աճ՝ $x(t) + \alpha \eta(t)$. որտեղ $\eta(t) \in C^2[t_0, t_1]$ նորից կամայական է և բավարարում է եզրային $\eta(t_0) = \eta(t_1) = \dot{\eta}(t_0) = \dot{\eta}(t_1) = 0$ պայմաններին, α -ն 0-ին մոտ թիվ է: Տեղադրելով ֆունկցիոնալի մեջ, կստանանք՝

$$J(\alpha) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x + \alpha \eta, \dot{x} + \alpha \dot{\eta}, \ddot{x} + \alpha \ddot{\eta}, \ddot{x} + \alpha \ddot{\eta}) dt :$$

Այս ֆունկցիայի ածանցյալը 0 կետում ըստ α -ի հավասար է՝

$$\begin{aligned}
J'(\alpha)|_{\alpha=0} &= \\
&= \int_{t_0}^{t_1} [L_x(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\eta(t) + L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\dot{\eta}(t) + L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\ddot{\eta}(t)] dt = \\
&= \int_{t_0}^{t_1} [L_x(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\eta(t) + L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\dot{\eta}(t)] dt + \int_{t_0}^{t_1} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\ddot{\eta}(t) dt = \\
&= \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) \right] \eta(t) dt + \int_{t_0}^{t_1} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\ddot{\eta}(t) dt :
\end{aligned}$$

Երկու անգամ մասերով ինտեգրելով երկրորդ գումարելին, ստանում ենք՝

$$\begin{aligned}
\int_{t_0}^{t_1} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\ddot{\eta}(t) dt &= \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\dot{\eta}(t) \Big|_{t_0}^{t_1} - \\
&- L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\eta(t) \Big|_{t_0}^{t_1} + \int_{t_0}^{t_1} \frac{d^2}{dt^2} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x})\eta(t) dt :
\end{aligned}$$

Այսպիսով, բանի որ $\eta(t_0) = \eta(t_1) = \dot{\eta}(t_0) = \dot{\eta}(t_1) = 0$, ուստի՝

$$J'(\alpha)|_{\alpha=0} = \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) + \frac{d^2}{dt^2} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) \right] \eta(t) dt$$

Այստեղից, օգտվելով Լագրանժի լեմից, ստանում ենք Էյլերի հավասարումը երկրորդ կարգի ածանցյալով խնդրի համար՝

$$L_x(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) + \frac{d^2}{dt^2} L_{\ddot{x}}(t, x, \dot{x}, \ddot{x}) = 0 :$$

Ըստհանուր դեպքում, եթե L ֆունկցիան կախված է n -րդ կարգի ածանցյալներից, Էյլերի բանաձևը կընդունի

$$\sum_{k=0}^n (-1^k) \frac{d^k}{dt^k} L_{x^{(k)}} = 0$$

տեսքը:

Իգոպէրիմետրիկ խնդիր: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը: Բոլոր $x(t) \in C^1[t_0, t_1]$ կորերի բազմության մեջ, որոնք միացնում են (t_0, x_0) և (t_1, x_1) կետերը և որոնց համար տրված է

$$\tilde{J}[x] = \int_{t_0}^{t_1} \tilde{L}(t, x, \dot{x}) dt$$

Ֆունկցիոնալի արժեքը, գտնել այն $x(t)$ ֆունկցիան, որի դեպքում

$$J[x] = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt$$

ֆունկցիոնալը կստանալը էքստրեմալ արժեք: Այսպիսի խնդիրները անվանում են *իգոպէրիմետրիկ* “ի պատիվ” Դիդր բազուհու: Ֆունկցիաների անընդհատության և ածանցելիության վերաբերյալ անհրաժեշտ պայմանների դեպքում այս խնդիրը բերվում է վարիացիոն հաշվի պարզագույն խնդրին հետևյալ թեորեմի օգնությամբ:

Թեորեմ 1.3.1: Եթե գոյություն ունի իգոպէրիմետրիկ խնդրի $x(t)$ լուծում և եթե $x(t)$ -ն $\tilde{J}[x]$ ֆունկցիոնալի էքստրեմալը չէ, ապա գոյություն ունի այնպիսի λ հաստատուն, որ $x(t)$ -ն

$$J^0[x] = \int_{t_0}^{t_1} H(t, x, \dot{x}) dt$$

ֆունկցիոնալի էքստրեմալն է, որտեղ $H = L + \lambda \tilde{L}$:

Բոլցի խնդիր: Նախորդ բոլոր խնդիրներում ենթադրվում էր, որ $x(t)$ ֆունկցիան ամրացված է ծայրակետերում՝ $x(t)$ ֆունկցիայի արժեքները $[t_0, t_1]$ հատվածի ծայրակետերում նախապես տրված են: Այժմ ոյիտարկենք պարզագույն խնդիրը, հանելով այդ պայմանը, այսինքն՝ գտնել

$$extrJ[x] = extr \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt$$

բոլոր $x(t) \in C^1[t_0, t_1]$ ֆունկցիաների բազմության վրա: Այս խնդիրը կանվանենք *ազատ եզրերով խնդիր:* Նորից աճ տալով $x(t)$ -ին՝ $x(t) + \alpha\eta(t)$, որտեղ $\eta \in C^1[t_0, t_1]$ կամայական է, և ածանցելով $J(\alpha)$ -ն, կստանանք (1.3.1) արտահայտությունը՝

$$\begin{aligned} J'(\alpha)|_{\alpha=0} &= \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \right] \eta(t) dt + \\ &+ L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_1} - L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_0}: \end{aligned}$$

Սակայն այստեղ, ի տարբերություն պարզագույն խնդրի, չենք պահանջել, որ $\eta(t_0) = 0, \eta(t_1) = 0$: Ակնհայտ է, որ եթե $x(t)$ -ն էքստրեմալ է ազատ եզրերով խնդրում, ապա այն էքստրեմալ է նաև ամրացված ծայրերով խնդրում և, հետևաբար՝

$$L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) = 0 \Rightarrow \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \right] \eta(t) dt = 0$$

Եվ, քանի որ $\eta(t_0)$ -ն և $\eta(t_1)$ -ը միմյանցից անկախ կամայական թվեր են, ոստի ստանում ենք երկու լրացուցիչ եզրային պայման՝

$$\begin{aligned} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})|_{t=t_0} &= 0, \\ L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})|_{t=t_1} &= 0: \end{aligned}$$

Որոշ դեպքերում պահանջվում է ոլիտարկել նաև հետևյալ տեսքի ֆունկցիոնալներ՝

$$J[x] = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt + \varphi(x(t_0)) + \psi(x(t_1)),$$

որտեղ $\varphi(x)$ -ն և $\psi(x)$ -ն անընդհատ ածանցելի ֆունկցիաներ են և $J[x]$ ֆունկցիոնալի էքստրեմումը փնտրվում է $C^1[t_0, t_1]$ բազմության վրա: Այս տեսքով տրված խնդիրն անվանում են **Բոլցի խնդիր** Կրկնելով վերը բերված բոլոր դատողությունները, $J'(\alpha)$ - համար կստանանք՝

$$J'(\alpha)|_{\alpha=0} = \int_{t_0}^{t_1} \left[L_x(t, x, \dot{x}) - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \right] \eta(t) dt + L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_1} - L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_0} + \varphi_x(x(t_0)) \eta(t_0) + \psi_x(x(t_1)) \eta(t_1) = 0:$$

Այստեղ նորից, քանի որ $x(t)$ -ն էքստրեմալ է, ապա ինտեգրալը հավասար է 0-ի և նախորդ արտահայտությունը ընդունում է հետևյալ տեսքը՝

$$J'(\alpha)|_{\alpha=0} = L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_1} - L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x}) \eta(t)|_{t=t_0} + \varphi_x(x(t_0)) \eta(t_0) + \psi_x(x(t_1)) \eta(t_1) = 0$$

կամ

$$(-L_x(t, x, \dot{x})|_{t_0} + \varphi_x(x(t_0))) \eta(t_0) + (L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})|_{t_1} + \psi_x(x(t_1))) \eta(t_1) = 0:$$

Հաշվի առնելով, որ $\eta(t_0), \eta(t_1)$ արժեքները կամայական են, ստանում ենք **Բոլցի խնդրի եզրային պայմանները**,

$$\begin{aligned} L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})|_{t_0} &= \varphi_x(x(t_1)), \\ -L_{\dot{x}}(t, x, \dot{x})|_{t_1} &= \psi_x(x(t_0)): \end{aligned}$$

ՈՒՌՈՒՑԻԿ ԱՆԱԼԻԶԻ ՀԻՄՈՒՆՔՆԵՐ

2.1 ՀԻՄՆԱԿԱՆ ՍԱՀՄԱՆՈՒՄՆԵՐ, ԱՌԱՏԵԼԻՈՒԹՅԱՆ ԹԵՌՄԵՆ

Այս պարագրաֆում բերված են ուսուցիչ անալիզի հիմնական հասկացությունները և արդյունքները, որոնք հետագայում պահանջվելու են օպտիմալացման խնդիրների հետազոտման ընթացքում:

Դիցուք R^n -ը n -չափանի եվկլիդեսյան տարածությունն է: Հիշեցնենք, որ R^n -ում $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ վեկտորի նորմը սահմանվում է հետևյալ

$$\text{կերպ՝ } \|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad \text{Երկու } x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \text{ և } y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$$

վեկտորների $\langle x, y \rangle$ սկալյար արտադրյալը սահմանվում է այսպես՝

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i, \text{իսկ } \rho(x, y) \text{ հեռավորությունը՝$$

$$\rho(x, y) = \|x - y\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$

Սահմանում 2.1.1: $X \subseteq R^n$ բազմությունը անվանում են ուսուցիչ բազմություն, եթե իր ցանկացած երկու՝ x' և x'' կետերի հետ մեկտեղ այն պարունակում է նաև

$$x = \alpha x' + (1 - \alpha)x'' \tag{2.1.1}$$

տեսքի բոլոր կետերը, որտեղ $0 \leq \alpha \leq 1$:

Երկրաչափորեն դա նշանակում է, որ իր ցանկացած երկու կետերի հետ մեկտեղ այն պարունակում է նաև այդ կետերը միացնող հատվածը: R^n -ում հենց (2.1.1) հավասարմանը բավարարող բոլոր x կետերի բազմությունն են անվանում x' և x'' կետերը միացնող հատված: Ուսուցիչ բազմության օրինակներ են՝ գունդը, ուղղանկյունը, ուղիղը, հարթությունը, R^n տարածության դրական օկտանտը (R_+^n) և այլն:

Թվարկենք ուսուցիկ բազմությունների մի քանի պարզ հատկություններ:

Հ.1: Ուսուցիկ բազմությունների հատումն ուսուցիկ է:

Ապացուց. Դիցուք $X = X_1 \cap X_2$, որտեղ X_1 -ն ու X_2 -ը ուսուցիկ բազմություններ են: Վերցնենք երկու կամայական x_1 և x_2 կետեր X ից: Քանի որ $X \subseteq X_1, X \subseteq X_2$, ապա ցանկացած $\alpha \in [0,1]$ թվի համար $\alpha x_1 + (1-\alpha)x_2 \in X_1, \alpha x_1 + (1-\alpha)x_2 \in X_2$, ինտևաբար, նաև՝ $\alpha x_1 + (1-\alpha)x_2 \in X$: Նույն եղանակով այս պնդումը կարելի է տարածել ցանկացած թվով ուսուցիկ բազմությունների հատման համար:

Հ.2: Ուսուցիկ X բազմության կամայական վերջավոր թվով x^1, x^2, \dots, x^k կետերի՝

$$x = \sum_{i=1}^k \alpha_i x^i$$

ուսուցիկ գծային կոմբինացիաները պատկանում են X -ին ցանկացած

$$\alpha_i \geq 0, i = 1, \dots, k, \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1$$

գործակիցների համար:

Ապացուց. Ապացուցենք ինդուկցիայի եղանակով ըստ կետերի քանակի՝ k թվի: $k=2$ դեպքում մեր պնդումը համընկեցում է ուսուցիկ բազմության սահմանման հետ: Այժմ ենթադրենք, որ X բազմության $k-1$ թվով ցանկացած կետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիան պատկանում է այդ բազմությանը: Դիտարկենք X բազմության k հատ $x^1, x^2, \dots, x^{k-1}, x^k$ կետերը և դրանց որևէ ուսուցիկ գծային կոմբինացիա՝

$$x = \sum_{i=1}^k \alpha_i x^i, \alpha_1 \geq 0, \alpha_2 \geq 0, \dots, \alpha_k \geq 0, \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1:$$

Եթե $\alpha_k = 1$, ապա $\alpha_i = 0$, $1 \leq i \leq k-1$ և $x = x^k \in X$ Այժմ, դիցուք
 $\alpha_k < 1$: Այդ դեպքում $1 - \alpha_k = \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i > 0$: Ներկայացնենք x -ը հետևյալ
 տեսքով՝

$$x = (1 - \alpha_k) \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_k} x^i + \alpha_k x^k$$

$\alpha_i / (1 - \alpha_k)$, $i = 1, 2, \dots, k-1$ բվերը ոչ բացասական են և դրանց
 գումարը հավասար է 1-ի՝

$$\sum_{i=1}^{k-1} \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_k} = \frac{1}{1 - \alpha_k} \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i = \frac{1}{1 - \alpha_k} (1 - \alpha_k) = 1:$$

Հետևաբար, $x' = \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_k} x^i$ արտահայտությունը X բազմության
 x^1, x^2, \dots, x^{k-1} կետերի ուռուցիկ գծային կոմբինացիա է: Ինդուկցիայի
 ենթադրության համաձայն՝ $x' \in X$, բայց այդ դեպքում՝
 $x = (1 - \alpha_k)x' + \alpha_k x^k$ կետը X բազմության երկու կետերի ուռուցիկ
 գծային կոմբինացիա է և, հետևաբար, $x \in X$

Հ.3. Դիցուք X_1 -ը և X_2 -ը կամայական ուռուցիկ բազմություններ են:
 Այդ դեպքում ուռուցիկ է նաև $X_1 + X_2$ բազմությունը, որտեղ՝

$$X_1 + X_2 = \{x : x = x^1 + x^2, x^1 \in X_1, x^2 \in X_2\}:$$

Ապացույք Դիցուք՝ $x, \bar{x} \in X = X_1 + X_2$: Ըստ սահմանման, գոյություն
 ունեն այսպիսի $x^1, \bar{x}^1 \in X_1$ և $x^2, \bar{x}^2 \in X_2$ կետեր, որ
 $x = x^1 + x^2$, $\bar{x} = \bar{x}^1 + \bar{x}^2$: Վերցնենք կամայական $\alpha \in [0, 1]$ և կազմենք
 $\alpha x + (1 - \alpha)\bar{x}$: Ունենք՝

$$\begin{aligned}\alpha x + (1-\alpha)\bar{x} &= \alpha(x^1 + x^2) + (1-\alpha)(\bar{x}^1 + \bar{x}^2) = \\ &= \alpha x^1 + (1-\alpha)\bar{x}^1 + \alpha x^2 + (1-\alpha)\bar{x}^2 : \end{aligned}$$

Քանի որ X_1 և X_2 բազմությունները ենթադրվել են ուսուցիկ, ապա՝ $\alpha x^1 + (1-\alpha)\bar{x}^1 \in X_1$, $\alpha x^2 + (1-\alpha)\bar{x}^2 \in X_2$, հետևաբար և

$$\alpha x + (1-\alpha)\bar{x} \in X = X_1 + X_2 :$$

Հ.4. Ուսուցիկ X բազմության \bar{X} փակումը ուսուցիկ է:

Ապացում: Դիցուք $x, y \in \bar{X}$. Այդ դեպքում գոյություն ունեն X բազմության կետերի երկու $\{x^m\}, \{y^m\}$ հաջորդականություններ, որոնք գուգամիտում են համապատասխանաբար x և y կետերին: Գծային ֆունկցիայի անընդհատությունից հետևում է $\alpha x^m + (1-\alpha)y^m$ կետերի հաջորդականությունը կգուգամիտի $\alpha x + (1-\alpha)y$ կետին ցանկացած $\alpha \in [0,1]$ դեպքում: Քանի որ m -րդարանշուր $m = 1, 2, \dots$ համար $\alpha x^m + (1-\alpha)y^m$ կետը պատկանում է X -ին, ապա $\alpha x + (1-\alpha)y$ կետը նույնպես կպատկանի \bar{X} -ին:

Հաջորդ երկու հատկությունների ապացուցումը թողնում ենք ընթերցողին:

Հ.5. Ուսուցիկ X բազմության ներքին կետերի X^0 բազմությունը ուսուցիկ է:

Հ.6. Ուսուցիկ X բազմության x^0 ներքին կետից դուրս եկող ցանկացած ճառագայթի վրա կա ամենաշատը մեկ եզրային կետ:

Սահմանում 2.1.2: X բազմության **ուսուցիկ թաղանթ** են անվանում այդ բազմությունը պարունակող $C(X)$ մինիմալ ուսուցիկ բազմությունը, այսինքն ուսուցիկ բազմություն, որն ընկած է X բազմությանը պարունակող ցանկացած այլ ուսուցիկ բազմության մեջ:

Ակնհայտ է, որ ուսուցիկ թաղանթը համընկնում է X բազմությունը պարունակող բոլոր ուսուցիկ բազմությունների հատման հետ: Սակայն բազմության ուսուցիկ թաղանթը կարելի է ստանալ նաև այլ կերպ:

Հ.7. Ոչ դատարկ X բազմության ուսուցիկ թաղանթը համընկնում է այդ բազմության կետերի բոլոր հնարավոր ուսուցիկ գծային կոմբինացիաների բազմության հետ:

Ապառույք Քանի որ $C(X)$ -ը ուսուցիկ է և պարունակում է X բազմության բոլոր կետերը, ապա պարունակում է նաև այդ բազմության կետերի բոլոր հնարավոր ուսուցիկ գծային կոմբինացիաները: Մյուս կողմից, X բազմության կետերի բոլոր հնարավոր ուսուցիկ գծային կոմբինացիաների բազմությունը ուսուցիկ է (քանի որ, ինչպես հեշտ է անմիջականորեն ստուգել, X բազմության կետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիաների ուսուցիկ գծային կոմբինացիան նույնպես այդ կետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիա է) և պարունակում է X -ը, հետեաբար և $C(X)$ -ը:

Հաջորդ թեորեմը թույլ է տալիս ճշգրտել այս արդյունքը:

Թեորեմ 2.1.1: Ոչ դատարկ $X \subset R^n$ բազմության $C(X)$ ուսուցիկ թաղանթի յուրաքանչյուր կետ կարելի է ներկայացնել X բազմության ոչ ավել, քան $n+1$ կետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիայի տեսքով:

Ապառույք Դիցուք $x \in C(X)$, $x = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x_i$, $k \geq n+1$, $x_i \in X$, $\alpha_i > 0$,

$$i = 1, \dots, k+1, \quad \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i = 1: \text{Դիտարկենք } x_1 - x_{k+1}, x_2 - x_{k+1}, \dots, x_k - x_{k+1}$$

վեկտորները: Քանի որ $k > n$, ապա այս վեկտորները գծայնորեն կախյալ են R^n -ում, այսինքն գոյություն ունեն $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$, $\sum_{i=1}^k \beta_i^2 > 0$ այնպիսի իրական թվեր, որ

$$\beta_1(x_1 - x_{k+1}) + \beta_2(x_2 - x_{k+1}) + \dots + \beta_k(x_k - x_{k+1}) = 0:$$

Եթե նշանակենք $\beta_{k+1} = -\sum_{i=1}^k \beta_i$, ապա՝

$$\sum_{i=1}^{k+1} \beta_i x_i = 0:$$

Դիտարկենք $\gamma_i = \alpha_i - \mu \beta_i$ բվերը, որտեղ μ -ն որոշվում է հետևյալ հավասարությունից՝

$$\frac{1}{\mu} = \max_{1 \leq i \leq k+1} \frac{\beta_i}{\alpha_i} = \frac{\beta_{i_0}}{\alpha_{i_0}}$$

Հեշտ է տեսնել, որ այս դեպքում բոլոր $i = 1, 2, \dots, k+1$ համար $\gamma_i \geq 0$ և $\gamma_{i_0} = 0$: Բացի այդ՝

$$\sum_{i=1}^{k+1} \gamma_i = \sum_{i=1}^{k+1} (\alpha_i - \mu \beta_i) = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i - \mu \sum_{i=1}^{k+1} \beta_i = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i = 1,$$

$$\sum_{i=1}^{k+1} \gamma_i x_i = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x_i - \mu \sum_{i=1}^{k+1} \beta_i x_i = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x_i = x:$$

Այսպիսով ստանում ենք, որ x -ը ներկայացվում է ոչ ավելի, քան k տարրերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիայի տեսքով ($\gamma_{i_0} = 0$): Շարունակելով այս գործընթացը, ի վերջո x կետի ներկայացման մեջ կմնա $n+1$ տարր:

Սահմանում 2.1.3: $K \subseteq R^n$ բազմությունը, որը ցանկացած $x', x'' \in K$ կետերի հետ մեկտեղ պարունակում է նաև $x = \alpha x' + \beta x'', \alpha \geq 0, \beta \geq 0$ բոլոր կետերը, կոչվում է ուսուցիկ կոն:

Ուսուցիկ կոնը ուսուցիկ բազմություն է, ցանկացած $x \in K, \alpha \geq 0$ համար $\alpha x \in K$, հետևաբար ցանկացած ուսուցիկ կոն պարունակում է սկզբնակետը:

Սահմանում 2.1.4: Ցանկացած $X \subseteq R^n$ բազմության համար այդ բազմությունը պարունակող մինիմալ $K(X)$ ուսուցիկ կոնը կոչվում է X բազմության **կոնական թաղանք**:

Ինչպես և ուսուցիկ թաղանքի դեպքում, կարելի է ցույց տալ, որ կոնական թաղանքը համընկնում է X բազմության կետերի բոլոր հնարավոր ոչ բացասական գծային $x = \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i$, $\alpha_i \geq 0$, $i = 1, \dots, k$

կոմբինացիաների բազմության հետ:

Սահմանում 2.1.5: Ուսուցիկ K կոնի համար K^* համալուծ կոն են անվանում հետևյալ բազմությունը՝

$$K^* = \{\alpha \in R^n : \langle \alpha, x \rangle \leq 0 \text{ բոլոր } x \in K \text{ համար}\}:$$

Հ.8. K^* բազմությունը փակ ուսուցիկ կոն է:

Ապագույք Նախ ցույց տանք K^* -ի ուսուցիկությունը: Դիցուք՝ $\alpha, \alpha' \in K^*$, $\alpha \in (0, 1)$, $x \in K$ Այդ դեպքում՝ $\langle (\alpha\alpha' + (1-\alpha)\alpha'), x \rangle = \alpha \langle \alpha', x \rangle + (1-\alpha) \langle \alpha', x \rangle \leq 0$, հետևաբար՝ $\alpha\alpha' + \beta\alpha'' \in K^*$ Այժմ վերցնենք K^* կոնի $\alpha^1, \alpha^2, \dots, \alpha^k, \dots$ վեկտորների հաջորդականություն, որը զուգամիտում է α -ի՝ $\lim_{k \rightarrow \infty} \alpha^k = \alpha$: Ցույց տանք, որ $a \in K^*$ Իբրև, քանի որ $\alpha^k \in K^*$, ապա $\langle \alpha^k, x \rangle \leq 0$, $k = 1, 2, \dots$: Անցնելով այս անհավասարության մեջ սահմանի և օգտվելով սկայար արտադրյալի անընդհատությունից, ստանում ենք՝ $\langle \alpha, x \rangle \leq 0$:

Սահմանում 2.1.6: $v \in R^n$ կետի պրոեկցիա $X \subset R^n$ բազմության վրա անվանում են այն $p \in X$ կետը, որի համար

$$\|p - v\| = \inf_{x \in X} \|x - v\| = \rho(v, X):$$

$\rho(v, X)$ -ը անվանում են v կետի հեռավորություն X բազմությունից:

Հ.9. Ցանկացած X ուսուցիկ փակ բազմության և $v \in R^n$, $v \notin X$ համար գոյություն ունի v կետի միակ p պրոեկցիա X բազմության վրա:

Ապառակա Դիցուք x^0 -ն X բազմության որևէ կետ է: Նշանակենք B -ը՝ $\|v - x^0\|$ շառավիղով և v կենտրոնով փակ գունդը: Այդ դեպքում $B \cap X$ բազմությունը փակ և սահմանափակ բազմություն է և $\inf_{x \in X} \|v - x\| = \inf_{x \in B \cap X} \|v - x\|$: Քանի որ $\|v - x\|$ ֆունկցիան անընդհատ է (ըստ x -ի), ապա այն կհասնի իր ստորին ճշգրիտեզրին, այսինքն, պրոեկցիա գոյություն ունի:

Ցուց տանք, որ եթե X -ը ուսուցիկ է, ապա պրոեկցիան միակն է: Իրոք, դիցուք գոյություն ունեն այնպիսի երկու p' , $p'' \in X$ կետեր, որ $\|p' - v\| = \|p'' - v\| = \rho(v, X)$: Նշանակենք՝ $p''' = \frac{p' + p''}{2}$: Քանի որ X -ը ուսուցիկ է, ապա $p''' \in X$: Դիտարկենք

$$\begin{aligned} \rho(p''', v) &= \|p''' - v\| = \left\| v - \frac{1}{2}p' - \frac{1}{2}p'' \right\| = \left\| \left(\frac{1}{2}v - \frac{1}{2}p' \right) + \frac{1}{2}v - \frac{1}{2}p'' \right\| = \\ &= \frac{1}{2} \left\| (v - p') + (v - p'') \right\| = \frac{1}{2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (v_i - p'_i + v_i - p''_i)^2} = \\ &= \frac{1}{2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (v_i - p'_i)^2 + 2 \sum_{i=1}^n (v_i - p'_i)(v_i - p''_i) + \sum_{i=1}^n (v_i - p''_i)^2} \end{aligned} \quad (2.1.2)$$

Կոշի-Բունյակովսկու հայտնի անհավասարության համաձայն (տես, օրինակ [20]):

$$\sum_{i=1}^n (v_i - p'_i)(v_i - p''_i) \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n (v_i - p'_i)^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^n (v_i - p''_i)^2}, \quad (2.1.3)$$

ընդ որում հավասարություն կարող է լինել այն, և միայն այն դեպքում, եթե $(v - p')$ և $(v - p'')$ վեկտորները համեմատական են, այսինքն գոյություն ունեն այնպիսի α և β թվեր, $\alpha^2 + \beta^2 > 0$, որ

$\alpha(\nu - p') + \beta(\nu - p'') = 0$: Եթե $\alpha + \beta = 0$, ապա այստեղից կստանանք, որ $\nu_i - p'_i = \nu_i - p''_i$, $i = 1, 2, \dots, n$, այսինքն՝ $p' = p''$ ինչը հակասում է մեր ենթադրությանը: Մյուս կողմից, եթե $\alpha + \beta \neq 0$, ապա բաժանելով այս հավասարությունը $\alpha + \beta$ -ի վրա, կստանանք՝

$$\frac{\alpha}{\alpha + \beta}(\nu - p') + \frac{\beta}{\alpha + \beta}(\nu - p'') = 0,$$

$$\nu - \left(\frac{\alpha}{\alpha + \beta} p' + \frac{\beta}{\alpha + \beta} p'' \right) = 0,$$

այսինքն $\nu = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} p' + \frac{\beta}{\alpha + \beta} p''$ որն անհնար է, քանզի X -ը ենթադրվել է ուսուցիկ, $p', p'' \in X$ և $\nu \notin X$

Այսպիսով, (2.1.3) անհավասարությունը խիստ անհավասարություն է: Տեղադրելով այն (2.1.2)-ի մեջ, կստանանք՝

$$\begin{aligned} \rho(p'', \nu) &< \frac{1}{2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p'_i)^2} + 2 \sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p'_i)^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p''_i)^2} + \sum_{i=1}^n (\nu_i - p''_i)^2 = \\ &= \frac{1}{2} \sqrt{\left(\sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p'_i)^2} + \sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p''_i)^2} \right)^2} = \\ &= \frac{1}{2} \left(\sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p'_i)^2} + \sqrt{\sum_{i=1}^n (\nu_i - p''_i)^2} \right) = \frac{1}{2} \rho(p', \nu) + \frac{1}{2} \rho(p'', \nu): \end{aligned}$$

Այսինքն ստացանք, որ $p'' \in X$ կետը ավելի մոտ է ν -ին, քան p' և p'' պրեկցիաները: Ստացված հակասությունը ապացուցում է պնդումը:

Թեորեմ 2.1.2 (Անցատելիության թեորեմ): Դիցուք X -ը փակ ուսուցիկ բազմություն է, $\nu \in R^n$, $\nu \notin X$ Այդ դեպքում գոյություն ունի $\langle a, x \rangle = c$ հիպերհարթություն այնպիսին, որ $\langle a, \nu \rangle > c$ և $\langle a, x \rangle \leq c$ բոլոր $x \in X$ կետերի համար:

Ապացույք սկսած կետի պրոեկցիան X բազմության վրա նշանակենք p -ով և դիտարկենք

$$\varphi(x) = \|x - v\|^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - v_i)^2$$

Փունկցիան: Այդ դեպքում $\inf \varphi(x) = \varphi(p)$: Ֆիքսենք որևէ $x \in X$ և դիտարկենք $x(\alpha) = \alpha x + (1 - \alpha)p, 0 \leq \alpha \leq 1$ կետերը:

Քանի որ X -ը ուսուցիկ է, ապա $x(\alpha)$ -ն պատկանում է X -ին բոլոր $0 \leq \alpha \leq 1$ համար և, քանի որ p -ն ու v -ի պրոեկցիան է, ապա

$$\varphi(x(\alpha)) \geq \varphi(p) = \varphi(x(0)):$$

Հետևաբար,

$$\varphi'_{\alpha}(x(0)) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{\varphi(x(\alpha)) - \varphi(x(0))}{\alpha} \geq 0:$$

Ածանցենք φ -ն՝

$$\varphi'_{\alpha}(x(\alpha)) = \left(\sum_{i=1}^n (x_i(\alpha) - v_i)^2 \right)' = 2 \sum_{i=1}^n (x_i(\alpha) - v_i) x'_i(\alpha):$$

Քանի որ $x'_i(\alpha) = (x_i - p_i), x_i(0) = p_i$, ապա

$$\varphi'_{\alpha}(x(\alpha)) = 2 \sum_{i=1}^n (x_i(\alpha) - v_i)(x_i - p_i),$$

$$\varphi'_{\alpha}(x(\alpha)) \Big|_{\alpha=0} = 2 \sum_{i=1}^n (p_i - v_i)(x_i - p_i):$$

Այսինքն՝

$$\sum_{i=1}^n (p_i - v_i)(x_i - p_i) \geq 0,$$

կամ՝

$$\sum_{i=1}^n (p_i - v_i)x_i - \sum_{i=1}^n p_i(p_i - v_i) \geq 0: \quad (2.1.4)$$

Քանի որ p և v կետերը ֆիքսած են և կախված չեն x -ից, կարող ենք նշանակել՝

$$a_i = v_i - p_i, i = 1, 2, \dots, n, c = \sum_{i=1}^n p_i(v_i - p_i),$$

և (2.1.4) անհավասարությունը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$\sum_{i=1}^n a_i x_i \leq c, \text{ կամ } \langle a, x \rangle \leq c:$$

Քանի որ $v \notin X$, ուստի

$$a = v - p \neq 0:$$

Մյուս կողմից

$$\langle a, v \rangle - c = \sum_{i=1}^n (v_i - p_i)v_i - \sum_{i=1}^n p_i(v_i - p_i) = \sum_{i=1}^n (v_i - p_i)^2 > 0:$$

Այսինքն՝ $\langle a, v \rangle > c$: Ասպիսով, թեորեմն ապացուցված է:

Սահմանում 2.1.7: $\langle a, x \rangle = c$ հիպերհարթությունը կոչվում է **հենքային հիպերհարթություն X** բազմության համար $b \in X$ եզրային կետում, եթե ցանկացած $x \in X$ համար $\langle a, x \rangle \leq c$ և $\langle a, b \rangle = c$:

Հեշտ է տեսնել, որ թեորեմ 2.1.2-ի ապացուցման ընթացքում կառուցած հիպերհարթությունը հենքային է p կետում:

Դժվար չէ ապացուցել հետևյալ պնդումը:

Թեորեմ 2.1.3: X ուսուցիկ բազմության ցանկացած եզրային կետում գոյություն ունի X ի հենքային հիպերհարթություն:

Առանց ապացուցման ներկայացնենք անջատելիության թեորեմի մի քանի այլ ձևակերպումներ, որոնք բավականին հաճախ են օգտագործվում:

Թեորեմ 2.1.4: Դիցուք X -ը ուսուցիկ փակ բազմություն է և v կետը չի պատկանում X -ին: Այդ դեպքում գոյություն ունի $\langle a, x \rangle = c$ հիպերհարթություն, այնպես, որ $\langle a, v \rangle = c$ և $\langle a, x \rangle > c$ բոլոր $x \in X$ համար:

Թեորեմ 2.1.5: Դիցուք X -ը և Y -ը ուսուցիկ բազմություններ են և X -ը չի հասլիւմ Y -ի ներքին կետերի բազմության հետ: Այդ դեպքում գոյություն ունի $\langle a, x \rangle = c$ հիպերհարթություն, այնպես, որ $\langle a, x \rangle \leq c$ բոլոր $x \in X$ և $\langle a, y \rangle \geq c$ բոլոր $y \in Y$ համար:

Թեորեմ 2.1.6: Ուսուցիկ կոնի ցանկացած հենքային հիպերհարթություն անցնում է սկզբնակետով:

Ապացուց. Դիցուք $\langle a, x \rangle = c$ հիպերհարթությունը K կոնի հենքային հիպերհարթություն է $b \in K$ կետում, այսինքն ցանկացած $x \in K$ համար՝ $\langle a, x \rangle \leq c, \langle a, b \rangle = c$: Դիտարկենք λb կետը, որտեղ $\lambda \geq 0$: Ուսուցիկ կոնի սահմանման համաձայն՝ $\lambda b \in K$, հետևաբար, $\langle a, \lambda b \rangle \leq c$: Քանի որ $\langle a, \lambda b \rangle = \lambda \langle a, b \rangle = \lambda c$, ապա $\lambda c \leq c$ անհավասարությունը բավարարվում է ցանկացած $\lambda \geq 0$ համար: Այստեղից՝ $(\lambda - 1)c \leq 0$: $\lambda = 0$ դեպքում ստանում ենք $c \geq 0$, իսկ $\lambda = 2$ դեպքում՝ $c \leq 0$: Այսպիսով, $c = 0$ և հենքային հիպերհարթության հավասարումը ստանում է հետևյալ տեսքը՝ $\langle a, x \rangle = 0$, այսինքն 0 կետը պատկանում է այդ հարթությանը:

Թեորեմ 2.1.7: Դիցուք X -ը ուսուցիկ բազմություն է R^n -ում, որը չի պարունակում R^n_+ բազմության ներքին կետերը, այսինքն չի պարունակում վեկտորներ, որոնց բոլոր բաղադրիչները դրական են: Այդ դեպքում գոյություն ունի սկզբնակետով անցնող $\langle a, x \rangle = 0$ հիպերհարթություն, որն անջատում է X բազմությունը R^n_+ -ից:

2.2. ԳԾԱԹԻՆ ՄՆՀԱՎԱՍԱՐՈՒԹՅՈՒՆՆԵՐԻ ՀԱՍՏԱԿԱՐԳԵՐ

Սահմանում 2.2.1: X ուսուցիկ բազմության x կետը անվանում են ծայրակետ, եթե գոյություն չունեն այնպիսի տարբեր $x', x'' \in X$ կետեր,

$$\text{որ } x = \frac{x' + x''}{2} :$$

Սահմանում 2.2.2: X բազմությունն անվանում են ուսուցիկ բազմանիստ, եթե այն վերջավոր թվով կետերի ուսուցիկ բաղանք է:

Թեորեմ 2.2.1: Ուսուցիկ բազմանիստը կոմպակտ է:

Ապագույք Դիցուք X բազմությունը x^1, x^2, \dots, x^k կետերի ուսուցիկ բաղանքն է: Վերցնենք կամայական $\{x_m\}$ հաջորդականություն X -ից և ցույց տանք, որ այս հաջորդականությունից կարելի է ընտրել ենթահաջորդականություն, որը գուգամիտում է որևէ $\bar{x} \in X$ կետի: Քանի որ $x_m \in X$ ցանկացած m -ի համար ($m = 1, 2, \dots$), ապա

$$x_m = \sum_{i=1}^k \alpha_i(m) x^i, \quad \alpha_i(m) \in [0, 1], \quad \sum_{i=1}^k \alpha_i(m) = 1:$$

$\alpha_i(m), m = 1, 2, \dots$ հաջորդականությունը սահմանափակ է, հետևաբար դրանից կարելի է ընտրել գուգամետ $\alpha_i(m_{1j})$ ենթահաջորդականություն: $\alpha_2(m_{1j})$ հաջորդականությունը նույնպես սահմանափակ է, հետևաբար դրանից ևս կարելի է ընտրել գուգամետ $\alpha_2(m_{2j})$ ենթահաջորդականություն: Շարունակելով այս գործընթացը k անգամ կստանանք գուգամետ $\alpha_i(m_{kj}), i = 1, 2, \dots, k$ հաջորդականություններ: Նշանակենք $\lim_{j \rightarrow \infty} \alpha_i(m_{kj}) = \alpha_i, i = 1, 2, \dots, k$

Ակնհայտ է, որ $\alpha_i \geq 0, \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1$: Այսպիսով, $\sum_{i=1}^k \alpha_i(m_{kj}) x^i$ հաջորդականությունը գուգամետ է և

$$\bar{x} = \lim_{j \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^k \alpha_i(m_{kj}) x^i = \sum_{i=1}^k \alpha_i x^i \in X:$$

Թեորեմն ապացուցված է:

Առանց ապացուցման բերենք հետևյալ արդյունքը (տես, օրինակ, [5]):

Թեորեմ 2.2.2 (Կրեյն, Սիլման): **Ցանկացած ոչ դատարկ կոմպակտ ուսուցիչի բազմություն R^n -ում ունի ծայրակետեր և իր բոլոր ծայրակետերի ուսուցիչի թաղանթն է:**

Սահմանում 2.2.3: Ուսուցիչի K կոնը կոչվում է **բազմանիստ կոն**, եթե այն համընկնում է իր վերջավոր թվով կետերի կոնական թաղանթի հետ:

Առանց ապացուցման բերենք նաև հետևյալ ինտուիտիվ ակներև փաստը:

Թեորեմ 2.2.3: **Բազմանիստ կոնը փակ է:**

Սահմանում 2.2.4: $x \in R^n, x \neq 0$ վեկտորը կոչվում է **ծայրային**, եթե այն փաստից, որ $x = \frac{1}{2}x' + \frac{1}{2}x''$, $x', x'' \in K$ հետևում է, որ $x' = \lambda x, x'' = \mu x$ որևէ $\lambda \geq 0, \mu \geq 0$ համար:

Սահմանում 2.2.5: K կոնը անվանում են **սուր կոն**, եթե $x \in K$ և $-x \in K$ պայմաններից հետևում է, որ $x = 0$:

Սուր կոների համար կարելի է ապացուցել հետևյալ թեորեմը (տես, օրինակ, [5]):

Թեորեմ 2.2.4: Սուր բազմանիստ կոնը իր ծայրային վեկտորների վերջավոր բազմության կոնական թաղանթն է:

Այժմ դիտարկենք գծային անհավասարությունների համակարգեր՝

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \leq b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \leq b_2$$

(2.2.1)

$$a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \leq b_m :$$

Եթե գործակիցների մատրիցը նշանակենք A -ով, b -ով՝ (b_1, b_2, \dots, b_m) սյունը, ապա այս համակարգը համառոտ կարելի է գրել հետևյալ կերպ՝

$$Ax \leq b, \quad (2.2.2)$$

որտեղ $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$: Եթե A մատրիցի i -երրորդ տողը նշանակենք a_i -ով, ապա (2.2.1) համակարգը կարելի է ներկայացնել նաև հետևյալ տեսքով՝

$$\langle a_i, x \rangle \leq b_i, i = 1, 2, \dots, m: \quad (2.2.3)$$

(2.2.1) համակարգի բոլոր լուծումների բազմությունը նշանակենք X -ով, այսինքն՝ $X = \{x \in R^n : Ax \leq b\}$:

Թեորեմ 2.2.5. $X = \{x \in R^n : Ax \leq b\}$ բազմությունը (եթե դատարկ չէ) ուսուցիկ փակ բազմություն է:

Ապագայա Դիցուք $x', x'' \in X$ Կազմենք $\alpha x' + (1 - \alpha)x'' = x$, որտեղ $\alpha \in (0, 1)$: Կստանանք $Ax = \alpha Ax' + (1 - \alpha)Ax'' \leq \alpha b + (1 - \alpha)b = b$:

Այսպիսով, X -ը ուսուցիկ է: Փակությունը ցույց տալու համար վերցնենք X բազմության կետերի կամայական զուգամետ $x^k, k = 1, 2, \dots$ հաջորդականություն՝ $\lim_{k \rightarrow \infty} x^k = \bar{x}$: Քանի որ Ax

ֆունկցիան անընդհատ է, ապա $Ax^k \leq b, k = 1, 2, \dots$ անհավասարության մեջ անցնելով սահմանի, կստանանք $A\bar{x} \leq b$:

Հեշտ է տեսնել, որ եթե $x^0 \in X$ կետի համար (2.2.3) համակարգի բոլոր անհավասարությունները խիստ են՝ $\langle a_i, x^0 \rangle < b_i, i = 1, 2, \dots, m$, ապա այդ կետը X բազմության ներքին կետ է: Իրոք, քանի որ անհավասարությունների թիվը վերջավոր է, ապա կարելի է նշել այնպիսի $\varepsilon > 0$, որ եթե $\delta = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n)$ վեկտորի երկարությունը փոքր է՝ ε -ից՝ $\|\delta\| < \varepsilon$, ապա բավարարվում են

$\langle a_i, x^0 + \delta \rangle \leq b_i, i = 1, 2, \dots, m$ անհավասարությունները, այսինքն
 $x^0 + \delta$ կետը նույնպես պատկանում է X -ին:

Առանձնակի հետաքրքրություն են ներկայացնում X բազմության ծայրակետերը: Ակներև է, որ ծայրակետը չի կարող լինել ներքին կետ: Իրոք, ցանկացած x^0 ներքին կետ կարելի է ներկայացնել $x^0 = 1/2(x^0 + \delta) + 1/2(x^0 - \delta)$ տեսքով, որտեղ $x^0 + \delta, x^0 - \delta \in X$, որը հակասում է ծայրակետի սահմանմանը: Այսպիսով, ծայրակետը կարող է լինել X բազմության միայն եզրային կետ և, հետևաբար, ծայրակետերը հարկավոր է փնտրել (2.2.3) համակարգի այնպիսի լուծումների մեջ, որոնց համար այդ համակարգի անհավասարություններից առնվազն մեկը հավասարություն է: Այդ հանգամանքը հանգեցնում է հետևյալ սահմանմանը:

Սահմանում 2.2.6: $x^0 \in X$ եզրային կետի կանվանենք (2.2.3) համակարգի այն բոլոր հավասարությունների բազմությունը, որոնց բավարարում է այդ կետը, այսինքն այն բոլոր $\langle a_i, x^0 \rangle = b_i$ հիպերիարթությունների բազմությունը, որոնց հատմանը այն պատկանում է: Նշանակենք՝ $I(x^0) = \{i : \langle a_i, x^0 \rangle = b_i\}$:

Այս դեպքում $x^0 \in X$ եզրային կետի համար (2.2.3) համակարգը կը ներդրվի հետևյալ տեսքը՝

$$\langle a_i, x \rangle = b_i, \quad i \in I(x^0); \quad \langle a_i, x \rangle < b_i, \quad i \notin I(x^0):$$

A_+ -ով նշանակենք A մատրիցի $i \in I(x^0)$ տողերից բաղկացած մատրիցը: Հետևյալ թեորեմն ամբողջությամբ բնութագրում է X բազմության ծայրակետերը: Թեորեմի ապացույցը կարելի է գտնել, օրինակ, [5]-ում:

Թեորեմ 2.2.6: $x^0 \in X$ կետը հանդիսանում է X բազմության ծայրակետ այն, և միայն այն դեպքում, եթե A_+ մատրիցի ռանգը հավասար է n -ի:

Քանի որ, ըստ այս թեորեմի, X բազմության յուրաքանչյուր ծայրակետ ամբողջությամբ բնորոշվում է A մատրիցի բառակուսային

չվերասերված ենթամատրիցով, իսկ այդպիսի ենթամատրիցների թիվը վերջավոր է, ապա որպես հետևանք ստանում ենք հետևյալ կարևոր պնդումը:

Թեորեմ 2.2.7. *X բազմության ծայրակետերի թիվը վերջավոր է:*

Թեորեմ 2.2.8. *Եթե ոչ դատարկ $X = \{x \in R^n : Ax \leq b\}$ բազմությունը սահմանափակ է, ապա այն ուսուցիկ բազմանիստ է:*

Թեորեմի պնդումը հետևում է ուսուցիկ բազմանիստի 2.2.2 սահմանումից և 2.2.2 թեորեմից:

Ճիշտ է նաև հակառակ պնդումը.

Թեորեմ 2.2.9. *R^n -ում ցանկացած փակ ուսուցիկ բազմություն կարելի է ներկայացնել որպես գծային անհավասարությունների որևէ (վերջավոր կամ անվերջ) համակարգի լուծումների բազմություն:*

Համանմանորեն կարելի է ապացուցել հետևյալ պնդումը:

Թեորեմ 2.2.10. *$K = \{x \in R^n : Ax \leq 0\}$ բազմությունը ուսուցիկ բազմանիստ կոն է:*

Գծային անհավասարությունների համակարգեր ուսումնասիրելիս մեծ դեր է խաղում Ֆարկաշի լեմպը: Գրականության մեջ օգտագործ վում են այդ լեմփի տարրեր ձևակերպումներ:

Թեորեմ 2.2.11: *Որպեսզի $Ax \leq 0, \langle c, x \rangle > 0$ անհավասարությունների համակարգը ունենա լուծում, անհրաժեշտ է և բավարար, որ $A^T y = c$ համակարգը չունենա ոչ բացասական լուծում:*

Ապացույք. *Անհրաժեշտությունը: Դիցուք գոյություն ունի այնպիսի $y \in R^n$, որ $A^T y = c$, $y \geq 0$: Այդ դեպքում,*

$$\langle c, x \rangle = \langle A^T y, x \rangle = \langle Ax, y \rangle:$$

Հետևաբար, եթե $Ax \leq 0$, ապա $\langle c, x \rangle \leq 0$:

Բավարարությունը: Ենթադրենք, որ $A^T y = c$ համակարգը չունի ոչ բացասական լուծում: Դիտարկենք A մատրիցի a_i , $i = 1, 2, \dots, m$ վեկտոր-տողերի K կոնական թաղանքը:

Կոնական թաղանքը պարունակում է a_i , $i = 1, 2, \dots, m$ կետերի բոլոր ոչ բացասական զծային կոմբինացիաները, այսպիսով c վեկտորը չի պատկանում K կոնին (այլ կերպ կոմբինացիայի գործակիցները կիանդիսանային $A^T y = c$ համակարգի ոչ բացասական լուծումը): Անցատելիության 2.1.2 թեորեմի համաձայն գոյություն ունի հենքային հիպերհարթություն, որն անջատում է c կետը K կոնից: Քանի որ ուռուցիկ կոնի բոլոր հենքային հիպերհարթությունները անցնում են սկզբնակետով (տես, թեորեմ 2.1.6), ապա այդ հարթության հավասարումը կունենա $\langle x, a \rangle = 0$ տեսքը: Այսինքն, գոյություն ունի $x^0 = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ վեկտոր, որի բոլոր բաղադրիչները միաժամանակ 0 չեն և, քանի որ K կոնը փակ է (տես, թեորեմ 2.2.3)

$$\langle x^0, c \rangle > 0, \quad \langle x^0, a \rangle \leq 0, a \in K:$$

Քանի որ a_i , $i = 1, 2, \dots, m$ կետերը պատկանում են K կոնին, կստանանք՝

$$\langle x^0, a_i \rangle = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq 0, i = 1, 2, \dots, m; \quad \langle x^0, c \rangle > 0,$$

Այսինքն՝ x^0 -ն $Ax \leq 0, \langle c, x \rangle > 0$ համակարգի լուծում է:

Որպես հետևանք բերենք Ֆարկաշի լեմի և երկու ձևակերպումներ:

Թեորեմ 2.2.12: Տեղի ունի հետևյալ այլընտրանքը՝ կամ $A^T y \geq c$ համակարգը ունի ոչ բացասական լուծում, կամ ոչ բացասական լուծում ունի $Ax \leq 0, \langle c, x \rangle > 0$ համակարգը:

Թեորեմ 2.2.13: Տեղի ունի հետևյալ այլընտրանքը՝ կամ $Ax \leq b$ համակարգը ունի ոչ բացասական լուծում, կամ ոչ բացասական լուծում ունի $A^T y \geq 0, \langle b, y \rangle < 0$ համակարգը:

2.3. ՈՒՌՈՒԹԻԿ ԵՎ ԳՈԳԱՎՈՐ ՖՈՒՆԿՑԻԱՆԵՐ

Սահմանում 2.3.1: Ուսուցիչիկ X բազմության վրա որոշված $f(x)$ իրականարժեք ֆունկցիան անվանում են ուսուցիչ, եթե ցանկացած երկու՝ $x, y \in X$ կետերի և $\alpha \in (0, 1)$ համար տեղի ունի

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha) f(y):$$

$f(x)$ ֆունկցիան անվանում են գոգավոր, եթե $-f(x)$ ֆունկցիան ուսուցիչ է, այսինքն՝

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \geq \alpha f(x) + (1-\alpha) f(y)$$

ցանկացած $x, y \in X$ և $\alpha \in [0, 1]$ համար: Եթե այս անհավասարությունները խիստ անհավասարություններ են, ապա ֆունկցիաներն անվանում են համապատասխանաբար խիստ ուսուցիչ և խիստ գոգավոր:

Նշենք, որ զծային ֆունկցիան միաժամանակ և ուսուցիչ և գոգավոր:

Բերենք ուսուցիչ և գոգավոր ֆունկցիաների մի քանի հատկություններ:

Հ.2.3.1. X ուսուցիչ բազմության վրա որոշված ցանկացած $f(x)$ ուսուցիչ (գոգավոր) ֆունկցիայի և c իրական թվի համար

$$Y = \{x \in X : f(x) \leq c\}, \quad (Y = \{x \in X : f(x) \geq c\})$$

բազմությունը ուսուցիչիկ բազմություն է:

Այս պնդումը անմիջականորեն հետևում է ուսուցիչիկ ֆունկցիայի սահմանումից:

Հ.2.3.2. (Յենքնի անհավասարությունը) Եթե $f(x)$ -ը ուսուցիչ է (գոգավոր է) X ուսուցիչ բազմության վրա, ապա ցանկացած $x_i \in X$ կետերի և $\alpha_i \geq 0, i=1, 2, \dots, k; \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1$ թվերի համար

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i f(x_i) = f\left(\sum_{i=1}^k \alpha_i x_i\right)$$

$$f\left(\sum_{i=1}^k \alpha_i x_i\right) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(x_i) \quad \left(f\left(\sum_{i=1}^k \alpha_i x_i\right) \geq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(x_i)\right)$$

Այս անհավասարությունները հեշտությամբ ապացուցվում են մաթեմատիկական ինդուկցիայի եղանակով:

Հետևյալ թեորեմի ապացույցը կարելի է գտնել մաթեմատիկական անալիզի դասագրքերում:

Թեորեմ 2.3.1. Դիցուք $f(x)$ -ը ուսուցիչ (գոգավոր) է $X \subset R$ ուսուցիչկ բազմության վրա: Այդ դեպքում $f(x)$ -ը անընդհատ է X բազմության բոլոր ներքին կետերում և այդ կետերում ունի աջակողմյան և ձախակողմյան ածանցյալներ, որոնք բավարարում են հետևյալ անհավասարությանը՝ $f'_-(x) \leq f'_+(x)$ ($f'_-(x) \geq f'_+(x)$):

Թեորեմ 2.3.2. Դիցուք $f(x)$ -ը ուսուցիչ (գոգավոր) է X ուսուցիչկ բազմության վրա: Այդ դեպքում $f(x)$ ֆունկցիայի լոկալ մինիմումը նաև գլոբալ մինիմում է (լոկալ մաքսիմումը նաև գլոբալ մաքսիմում է): Խիստ ուսուցիկության կամ գոգավորության դեպքում այն միակն է:

Ապացույց. Որոշակիության համար ենթադրենք, որ $f(x)$ -ը գոգավոր է: Դիցուք $x^* \in X$ ֆունկցիայի լոկալ մաքսիմումի կետ է, այսինքն գոյություն ունի $I \subseteq X$, $x^* \in I$ շրջակայր, որ ցանկացած $x \in I$ համար

$$f(x^*) \geq f(x):$$

Ենթադրենք, որ $x' \in X$ կետը գլոբալ մաքսիմումի կետ չէ: Այդ դեպքում պետք է գոյություն ունենա այնպիսի $x' \in X$, որի համար

$$f(x') > f(x^*):$$

Վերցնենք $\alpha \in (0, 1)$ և կազմենք $x = \alpha x^* + (1 - \alpha)x'$ կոմբինացիան: Քանի որ X -ը ուսուցիչկ է, ապա $x \in X$ և

$$f(x) \geq \alpha f(x^*) + (1 - \alpha)f(x') > \alpha f(x^*) + (1 - \alpha)f(x^*) = f(x^*):$$

Այս անհավասարությունը հակասում է նրան, որ x^* -ը լոկալ մաքսիմումի կետ է, քանի որ բավականաշափ 1-ին մոտիկ α -ների համար x^* -ը կպատկանի I շրջակայթին:

Թեորեմ 2.3.3. Դիցուք $f(x)$ -ը ուսուցիկ է (գոգավոր է) իրական առանցքի որևէ I միջակայքում և ածանցելի է այդ միջակայքի որևէ և կետում: Այդ դեպքում, ցանկացած $v \in I$ համար

$$f'(u)(v-u) \leq f(v)-f(u), \quad (f'(u)(v-u)) \geq f(v)-f(u):$$

Ապագույք Քանի որ $f(x)$ -ը ենթադրել ենք ուսուցիկ, ապա ցանկացած $\alpha \in [0,1]$ համար՝

$$f(u + \alpha(v-u)) \leq f(u) + \alpha[f(v) - f(u)],$$

$$f(u + \alpha(v-u)) - f(u) \leq \alpha[f(v) - f(u)],$$

$$\frac{(v-u)[f(u + \alpha(v-u)) - f(u)]}{\alpha(v-u)} \leq f(v) - f(u):$$

Զգտեցնելով α -ն 0-ի և հաշվի առնելով, որ $f(x)$ -ը ածանցելի է և կետում, կստանանք թեորեմի պնդումը:

Թեորեմ 2.3.4. Դիցուք $f(x)$ -ը ուսուցիկ է իրական առանցքի որևէ I միջակայքում, $r, s, t \in I$ և $r < s < t$: Այդ դեպքում տեղի ունեն հետևյալ անհավասարությունները՝

$$\frac{f(s) - f(r)}{s - r} \leq \frac{f(t) - f(r)}{t - r} \leq \frac{f(t) - f(s)}{t - s}:$$

Ապագույք Օգտվելով

$$1 = \frac{t-s}{t-r} + \frac{s-r}{t-r} \quad s = \frac{t-s}{t-r}r + \frac{s-r}{t-r}t$$

և ուշադիր առանձնահատում՝

$$f(s) \leq \frac{t-s}{t-r} f(r) + \frac{s-r}{t-r} f(t):$$

Պահանջվող անհավասարությունները ստացվում են այստեղից ոչ բարդ ձևափոխությունների միջոցով:

Մեզ հարկավոր կլինի նաև թեորեմ 2.3.3-ի ընդհանրացումը R^n -ի վրա:
Բերենք այդ թեորեմն առանց ապացուցման:

Թեորեմ 2.3.5. Դիցուք $f(x)$ -ը ուսուցիկ է (գոգավոր է) R^n -ի վրա և ունի անընդհատ մասնակի ածանցյալներ: Այդ դեպքում բոլոր $u, v \in R^n$ համար՝

$$\langle \nabla f(u), v - u \rangle \leq f(v) - f(u), \quad (\langle \nabla f(u), v - u \rangle \geq f(v) - f(u)),$$

որտեղ՝ $\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)$:

ՕԳՏԱՎԵՏՈՒԹՅԱՆ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ

Որոշումներ ընդունելու խնդիրները եիմնականում գործ ունեն բույլատրելի որոշումների բազմությունների և այդ բազմությունների վրա տրված նախընտրելիության հարաբերությունների հետ: Նախընտրելիության հարաբերությունների դիտարկումը կապված է այն հանգամանքի հետ, որ շատ կիրառություններում որոշում ընդունողն ի վիճակի չէ քանակապես հաշվել կամ գնահատել այն ելքը, որին կիանգեցնի այս կամ այն որոշումը: Սակայն նա համարյա միշտ կարող է որոշ (պարտադիր չէ բոլոր) ելքերի գույզերի համար նշել, թե այդ երկու ելքերից ինքը որն է նախընտրում: Օգտավետության տեսությունը փորձում է պատասխանել այն հարցին, թե հնարավոր է արդյոք, եիմնվելով միայն անցկացրած համեմատությունների վրա, համեմատվող որոշումներին վերագրել այնպիսի քանակական գնահատականներ, որ նախընտրելի որոշմանը համապատասխանի ավելի մեծ գնահատական:

Օգտավետության տեսության ընդհանուր խնդիրը կարելի է ձևակերպել հետևյալ կերպ: Դիցուք տրված է որոշումներ ընդունելու խնդիր՝ $\langle X, \succeq \rangle$, որտեղ X -ը կամայական բազմություն է, որն անվանում են պատահույթների բազմություն, \succeq -ը որևէ բինար հարաբերություն է X -ի վրա: Ըստունված է ենթադրել, որ այդ հարաբերությունը բավարարում է թույլ գծային կարգավորվածության հարաբերության պայմաններին: Հաճախ ավելի հարմար է լինում դիտարկել երկու հարաբերություններ՝ \succ -իստ նախընտրելիություն և \sim համարժեքություն: Ավելի ստույգ, դիցուք տրված է $\langle X, \succ, \sim \rangle$ համակարգ, որտեղ X -ը կամայական բազմություն է, իսկ հարաբերությունները բավարարում են հետևյալ աքսիոմներին՝

- Ցանկացած երկու՝ $x \in X, y \in X$ պատահույթների համար տեղի ունի հետևյալ երեք պնդումներից մեկը՝ $x \succ y, y \succ x, x \sim y$,
- $x \sim x$ ցանկացած $x \in X$ համար,
- Եթե $x \sim y$, ապա $y \sim x$,
- Եթե $x \sim y$ և $y \sim z$, ապա $x \sim z$.

- > Եթե $x > y$ և $y > z$, ապա $x > z$,
- > Եթե $x > y$ և $y \sim z$, ապա $x > z$,

Այժմ անցնենք օգտավետության տեսության հիմնական խնդրին՝ կառուցել այնպիսի $u : X \rightarrow R$ ֆունկցիա, որպեսզի ցանկացած $x \in X, y \in X$ պատահույթների համար՝

$$u(x) > u(y), \quad (3.1.1)$$

այն և միայն այն դեպքում, եթե $x > y$: Այսպիսի ֆունկցիաներն անվանում են օգտավետության ֆունկցիաներ: Կան օգտավետության ֆունկցիաների կառուցման տարբեր մոտեցումներ: Այստեղ կդիտարկվի միայն հավանականային մոտեցումը: Ըստհանուր դեպքում որոշումները կարող են ընդունվել անորոշության պայմաններում, այսինքն՝ որոշումը կարող է հանգեցնել մի քանի ելքերի, ընդ որում, որոշում ընդունելիս հայտնի չէ, թե ելքերից որը կիրականանա: Այս հանգամանքը հարկադրում է դիտարկել այսպես կոչված “վիճակախաղեր”։ Անցնենք ֆորմալ սահմանումներին:

Դիցուք որևէ որոշում կարող է հանգեցնել երկու՝ x և y ելքերի, համապատասխանաբար, p և $(1-p)$ հավանականություններով: Այս դեպքում որոշման ելքը կոչվում է վիճակախաղ և նշանակվում է $px + (1-p)y$: Սա հանրահաշվական արտահայտություն չէ, այլ միայն պայմանական նշանակումն է այն բանի, որ p հավանականությամբ կարող է հանդես գալ x պատահույթը, իսկ $(1-p)$ հավանականությամբ՝ y պատահույթը: Նմանապես կարելի է սահմանել վիճակախաղեր երեք և ավելի ելքերով: Ենթադրվում է, որ վիճակախաղերը նույնպես պատահույթներ են, հետևաբար կարող են լինել վիճակախաղեր, ոռնց ելքերը վիճակախաղեր են: Բացի այդ պահանջենք, որ ցանկացած $x, y, z \in X$ և $p, q \in [0,1]$ համար վիճակախաղերը բավարարեն հետևյալ աքսիոմներին՝

$$\text{Ա.1. } px + (1-p)x = x,$$

$$\text{Ա.2. } px + (1-p)y = (1-p)y + px,$$

$$\text{Ա.3. } px + (1-p)[qy + (1-q)z] = px + (1-p)qy + (1-p)(1-q)z:$$

Դժվար չէ տեսնել, որ այս աքսիոմները թույլ են տալիս վարվել վիճակախաղերի հետ այնպես, ինչպես սովորական հանրահաշվական արտահայտության հետ:

Քանի որ ենթադրվում է, որ վիճակախաղերը նույպես պատահույթներ են, ապա նախընտրելիության հարաբերությունները կարելի են տարածել նաև վիճակախաղերի վրա՝

$$\text{Ա.4. } \text{Եթե } x \sim z, \text{ ապա } \text{ցանկացած } y \in X, p \in [0,1] \text{ համար՝}$$

$$px + (1-p)y \sim pz + (1-p)y$$

$$\text{Ա.5. } \text{Եթե } x \succ z, \text{ ապա } \text{ցանկացած } y \in X, p \in [0,1] \text{ համար՝}$$

$$px + (1-p)y \succ pz + (1-p)y:$$

Բացի այս աքսիոմներից, կենթադրենք, որ վիճակախաղերի բազմությունը բավարարում է նաև, այդպես կոչված, “լրիվության” աքսիոմին:

Ա.6. Դիցուք $x \succ y \succ z$: Այս դեպքում գոյություն ունի այնպիսի $p \in [0,1]$, որ

$$y \sim px + (1-p)z:$$

X բազմության տարրերից կազմված բոլոր հնարավոր վիճակախաղերի բազմությունը նշանակենք \tilde{X} -ով: Ակնհայտ է, որ $\tilde{X} \subseteq X$: Սովորաբար կիրառություններում ենթադրվում է, որ X -ը n -չափանի էվլիպտիկային տարածության ենթաբազմություն է՝ $X \subseteq R^n$ և այդ դեպքում \tilde{X} բազմությունը կարելի է պատկերացնել որպես X -ի ուղղուցիկ թաղանթ:

Լեմ 3.1.1. Եթե $p_1 > p_2$ և $x \succ y$, ապա

$$p_1x + (1-p_1)y \succ p_2x + (1-p_2)y:$$

Ապացույք: Քանի որ $p_1 > p_2$, ապա $0 < p_1 - p_2 < 1 - p_2$: Օգտվելով Ա.1 աքսիոմից և

$$\frac{p_1 - p_2}{1 - p_2} + \frac{1 - p_1}{1 - p_2} = 1$$

նույնությունից, կստանանք, որ

$$\frac{p_1 - p_2}{1 - p_2} y + \frac{1 - p_1}{1 - p_2} y = y:$$

Հստ Ա.3 աքսիոմի՝

$$p_1x + (1-p_1)y = p_2x + (1-p_2) \left(\frac{p_1 - p_2}{1 - p_2} x + \frac{1 - p_1}{1 - p_2} y \right):$$

Հետևաբար, Ա.5 աքսիոմից՝

$$p_1x + (1-p_1)y \succ p_2x + (1-p_2)y:$$

Հետևանք. Ա.6 աքսիոմով որոշվող p -ն միակն է և $p \in (0,1)$:

Այժմ անցնենք օգտավետության ֆունկցիաների գոյության խնդրին: Քանի որ ավելացնելով վիճակախաղերը մենք ընդլայնեցինք որոշումների բազմությունը, ապա հարկավոր է որոշել նաև վիճակախաղերի օգտավետությունը: Քանի որ վիճակախաղի ելքը պատահական է, ապա վիճակախաղի օգտավետությունը բնական է սահմանել որպես օգտավետության մաթեմատիկական սպասում, այսինքն՝

$$u(px + (1-p)y) = pu(x) + (1-p)u(y): \quad (3.1.2)$$

Թեորեմ 3.1.1. Դիցուք X բազմությունը լիովին կարգավորյալ է նախընտրելիության հարաբերություններով (բավարարում է 4.1

արսիումներին) և վիճակախաղերը բավարարում են Ա.1-Ա.6 արսիումներին: Այդ դեպքում գոյություն ունի այնպիսի $u : \tilde{X} \rightarrow R$ ֆունկցիա, որ ցանկացած $x, y \in \tilde{X}$ և $p \in (0, 1)$ համար՝

1. $u(x) > u(y) \Leftrightarrow x \succ y,$
2. $u(px + (1-p)y) = pu(x) + (1-p)u(y):$

Բացի այդ, $u(x)$ ֆունկցիան միակն է դրական գծային ձևափոխության ճշտությամբ, այսինքն՝ յուրաքանչյուր այլ $v(x)$ օգտավետության ֆունկցիայի համար կգտնվեն այնպիսի $a > 0$ և b իրական թվեր, որ $v(x) = au(x) + b:$

Ապացույք: Վերցնենք երկու կամայական՝ $e_1, e_0 \in \tilde{X}$, այնպիսիք, որ $e_1 \succ e_0$: Եթե այդպիսիք գոյություն չունեն, այսինքն բոլոր պատահույթները համարժեք են, ապա կվերցնենք $u(x) \equiv 0$:

Այժմ, դիցուք $x \in \tilde{X}$ -ը կամայական պատահույթ է: Քանի որ \tilde{X} -ը լիովին կարգավորյալ է, ուստի հնարավոր են հետևյալ հինգ դեպքերը՝
 1) $x \succ e_1$, 2) $x \sim e_1$, 3) $e_1 \succ x \succ e_0$, 4) $x \sim e_0$, 5) $e_0 \succ x$: Այս դեպքերից յուրաքանչյուրի համար կառուցենք օգտավետության ֆունկցիան:

1. $x \succ e_1 \succ e_0$: Այս դեպքում, ըստ Ա.6 արսիումի, գոյություն ունի $p \in (0, 1)$ այնպես, որ $e_1 \sim px + (1-p)e_0$: Վերցնենք՝ $u(x) = \frac{1}{p}$:
2. $x \sim e_1$: Այս դեպքում վերցնենք $u(x) = 1$:
3. $e_1 \succ x \succ e_0$: Այս դեպքում, ըստ Ա.6 արսիումի, գոյություն ունի $p \in (0, 1)$ այնպես, որ $x \sim pe_1 + (1-p)e_0$: Վերցնենք՝ $u(x) = p$:
4. $x \sim e_0$: Այս դեպքում վերցնենք $u(x) = 0$:

5. $e_1 \succ e_0 \succ x$: Այս դեպքում, ըստ Ա.6 արժիումի, գոյություն ունի $p \in (0,1)$ այնպես, որ $e_0 \sim pe_1 + (1-p)x$: Վերցնենք՝ $u(x) = \frac{p}{p-1}$:

Այսպիսով, $u(x)$ ֆունկցիան որոշեցինք բոլոր $x \in \tilde{X}$ համար: Ապացուցենք, որ այն բավարարում է (3.1.1) և (3.1.2) պայմաններին: Դիցուք $x, y \in \tilde{X}$, $x \succ y$: Այս պատահույթներից յուրաքանչյուրի համար կարող է տեղի ունենալ 1-5 դեպքերից մեկը: Հետևաբար, թերեւմն ամբողջությամբ ապացուցելու համար հարկավոր է դիտարկել բոլոր 25 դեպքերը: Մենք թերեւմը կապացուցենք միայն մեկ՝ $e_1 \succ x \succ y \succ e_0$ դեպքի համար:

'Դիցուք՝ $x \sim pe_1 + (1-p)e_0$, $y \sim qe_1 + (1-q)e_0$, այսինքն՝ $u(x) = p$, $u(y) = q$: Եթե $p > q$, ապա, ըստ լեմ 3.1.1-ի

$$x \sim pe_1 + (1-p)e_0 \succ qe_1 + (1-q)e_0 \sim y:$$

Եվ հակառակը, եթե $p < q$, ապա՝

$$y \sim qe_1 + (1-q)e_0 \succ pe_1 + (1-p)e_0 \sim x:$$

Այժմ ցույց տանք $u(x)$ ֆունկցիայի գծային լինելը: Վերցնենք որևէ $s \in (0,1)$ և կազմենք $sx + (1-s)y$ վիճակախաղը.

$$sx + (1-s)y \sim s[p e_1 + (1-p)e_0] + (1-s)[qe_1 + (1-q)e_0]:$$

Օգտվելով Ա.3 արժիումից, կստանանք՝

$$sx + (1-s)y \sim [sp + (1-s)q]e_1 + [s(1-p) + (1-s)(1-q)]e_0:$$

Եվ, քանի որ բոլոր պատահույթները համապատասխանում են 3-րդ դեպքին, ապա՝

$$u(sx + (1-s)y) = sp + (1-s)q = su(x) + (1-s)u(y):$$

Այժմ ցույց տանք օգտավետության ֆունկցիայի միակությունը: Դիցուք, բացի կառուցված $u(x)$ ֆունկցիայից, գոյություն ունի նաև մեկ այլ՝ $v(x)$ ֆունկցիա, որը նույնպես բավարարում է (3.1.1) և (3.1.2) պայմաններին: Այդ դեպքում, քանի որ ենթադրվել է, որ $x \sim pe_1 + (1-p)e_0$, ապա՝

$$v(x) = v(pe_1 + (1-p)e_0) = p v(e_1) + (1-p)v(e_0) = \\ p(v(e_1) - v(e_0)) + v(e_0):$$

Քանի որ $v(e_1), v(e_0)$ -երը կախված չեն x -ից, նշանակենք $v(e_1) - v(e_0) = a, v(e_0) = b$ ($a > 0$ քանի որ $v(e_1) > v(e_0)$) և հաշվի առնելով, որ $p = u(x)$, վերջնականապես կստանանք՝

$$v(x) = au(x) + b:$$

Տևեսազիտությունում օգտավետության ֆունկցիան կիրառվում է ապրանքների հավաքածուների զնահատման համար: Ենթադրվում է, որ շուկայում ներկա են n տեսակի ապրանքներ և եթե x_i -ով նշանակենք i -րդ տեսակի ապրանքի քանակը, ապա հավաքածուն n -շափանի վեկտոր է՝ $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in R^n$: Այս դեպքում պատահույթների բազմությունը n -շափանի եվկլիդեսյան տարածության ենթաքազմություն է՝ $X \subseteq R^n$, իսկ \tilde{X} -ը՝ այդ բազմության ուռուցիկ թաղանթը: Բնական պահանջներից մեկն այն է, որ օգտավետության $u(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ֆունկցիան լինի չնվազող ֆունկցիա ($x \geq y \rightarrow u(x) \geq u(y)$): Բացի այդ, հաճախ ենթադրվում է, որ այն անընդհատ է, ունի անընդհատ մասնակի ածանցյալներ: Մասնակի $\frac{\partial u}{\partial x_i}$ ածանցյալները անվանում են ֆիկտիվ կամ արդար

գներ.

- Ասում են, որ i -րդ ապրանքը ենթակա է եկամտի նվազման
օրենքի, եթե՝ $\frac{\partial^2 u}{\partial x_i^2} \leq 0$:
- Ասում են, որ i -րդ ապրանքը փոխարինելի է j -րդ ապրանքով,
եթե՝ $\frac{\partial^2 u}{\partial x_i \partial x_j} \leq 0$:

- Ասում են, որ i -րդ և j -րդ ապրանքները լրացուցիչ են միմիանց
նկատմամբ, եթե՝

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 u}{\partial x_j \partial x_i} \geq 0:$$

- Ասում են, որ որևէ, օրինակ, n -րդ ապրանքը անջատելի է,
եթե գոյություն ունեն այնպիսի $v(x_1, x_2, \dots, x_{n-1})$ և $\varphi(x_n)$
ֆունկցիաներ, որ՝

$$u(x_1, x_2, \dots, x_n) = v(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}) + \varphi(x_n)$$

- Այն դեպքերում, եթե $\varphi(x_n)$ ֆունկցիան գծային է, ասում են, որ
այդ ապրանքը գծայնորեն փոխանցելի է:

ՄԱԹԵՄԱՏԻԿԱԿԱՆ ԾՐԱԳՐՈՒՄ

4.1 ԿՈՒՆ-ԹԱՎԵՐԻ ԹԵՇՈՒՄ

Առաջին բաժնի 1.2 կետում դիտարկվել է պայմանական էքստրեմումի խնդիրը, որը կարելի է լրացն ներկայացնել հետևյալ տեսքով՝

$$\begin{cases} \max_{x \in X} f(x), \\ X = \{x \in R^n : g_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, m\}, \end{cases}$$

Այնտեղ նաև բերվել է այս խնդրի լուծման Լագրանժի եղանակը։ Սակայն շատ կիրառություններում, օրինակ ժամանակակից տնտեսագիտության շատ խնդիրներում, սահմանափակումները կարող են տրված լինել ոչ միայն հավասարումների, այլ նաև անհավասարությունների տեսքով։ Բացի այդ, ֆունկցիաները կարող են չբավարարել այն պայմաններին, որոնք պահանջվում են Լանգրաժի մեթոդի կիրարկման ժամանակ (օրինակ չինեն դիֆերենցելի)։

Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը, որն անվանում են մաթեմատիկական ծրագրման ընդհանուր խնդիր։

$$\begin{cases} f(x) \rightarrow \max \\ g_i(x) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m \\ x \in A \subseteq R^n \end{cases} \quad (4.1.1)$$

Այս խնդրում $f(x)$ ֆունկցիան անվանում են նպատակային ֆունկցիա, իսկ $g_i(x) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ անհավասարություններն անվանում են խնդրի սահմանափակումներ։

$$G = \{x \in A \subseteq R^n : g_i(x) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m\}$$

բազմությունն անվանում են թույլատրելի բազմություն։ Խնդիրն անվանում են թույլատրելի, եթե թույլատրելի բազմությունը դատարկ չէ (այսինքն անհավասարությունների համակարգը համատեղելի է A -ում)։ Խնդիրն անվանում են սահմանափակ, եթե $f(x)$ ֆունկցիան սահմանափակ է վերևից G բազմության վրա։

Իհարկե, (4.1.1) խնդրի լուծման վերաբերյալ կարելի է խոսել միայն այն դեպքում, եթե խնդիրը թույլատրելի է և սահմանափակ: Սակայն իրական խնդիրներ լուծելիս՝ նախորդ անհրաժեշտ պայմանների ստուգումը բերում է բարդությունների, և հնարավոր է միայն խնդրի լուծման ընթացքում:

Մաթեմատիկական ծրագրման (4.1.1) խնդրի համար կառուցենք հետևյալ ֆունկցիան, որը հաճախ անվանում են Լազանժի ֆունկցիա՝

$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x), \quad (4.1.2)$$

որտեղ $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)$, $\lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$: $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի թամբակետ կանվանենք (x^0, λ^0) զույգը, որտեղ $x^0 \in A$, $\lambda^0 \in R_+^m$. Եթե բոլոր $x \in A$, $\lambda \in R_+^m$ համար տեղի ունի հետևյալ կրկնակի անհավասարությունը՝

$$L(x, \lambda^0) \leq L(x^0, \lambda^0) \leq L(x^0, \lambda): \quad (4.1.3)$$

Հետևալ թեորեմը արտահայտում է (4.1.1) խնդրի լուծման և $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի թամբակետի գոյության կապը:

Թեորեմ 4.1.1 (Կուն-Թաքերի (Kuhn-Tucker)): Եթե գոյություն ունի $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի (x^0, λ^0) թամբակետ, ապա գոյություն ունի (4.1.1) խնդրի լուծում, ընդ որում այդ լուծումը x^0 -ն է:

Դիցուք բոլոր $f(x)$, $g_i(x)$, ($i = 1, 2, \dots, m$), ֆունկցիաները գոգավոր են, A բազմությունը ուսուցիկ է և գոյություն ունի $x^* \in A$ կետ, այնպիսին, որ $g_i(x^*) > 0, (i = 1, 2, \dots, m)$ (Ալեյքրդի պայման): Այդ դեպքում, եթե (4.1.1) խնդիրն ունի լուծում, ապա $L(x, \lambda)$ ֆունկցիան ունի թամբակետ:

Ապագույք: Նախ ապացուցենք թեորեմի առաջին մասը: Դիցուք (x^0, λ^0) զույգը $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի թամբակետն է, այսինքն՝ բոլոր $x \in A$ և $\lambda \in R_+^m$ վեկտորների համար բավարարվում է (4.1.3) անհավասարությունը, այսինքն՝

$$f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \leq f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda^0_i g_i(x^0) \leq f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x^0): \quad (4.1.4)$$

Այս կրկնակի անհավասարության աջ մասից ստանում ենք, որ բոլոր $\lambda \in R_+^m$ համար

$$\sum_{i=1}^m \lambda^0_i g_i(x^0) \leq \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x^0): \quad (4.1.5)$$

Եթե որևէ i_0 համար տեղի ունենար $g_{i_0}(x^0) < 0$ անհավասարությունը, ապա, քանի որ (4.1.5) անհավասարությունը բավարարվում է բոլոր $\lambda \in R_+^m$ համար, ընտրելով բավականաշափ մեծ λ_{i_0} կարելի է (4.1.5) անհավասարության աջ մասը դարձնել ցանկացած չափով փոքր: Այս հակասությունից հետևում է, որ բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$ համար $g_i(x^0) \geq 0$, այսինքն x^0 -ն (4.1.1) խնդրի բույլատրելի կետ է:

Այժմ դիտարկենք (4.1.4) անհավասարության երկու ծայրերի անդամները՝

$$f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x) \leq f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x^0):$$

Այս անհավասարությունը տեղի ունի բոլոր $x \in A$ և $\lambda \in R_+^m$, այդ թվում $\lambda = 0$ համար՝

$$f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x) \leq f(x^0):$$

Բոլոր բույլատրելի x կետերի համար $g_i(x) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$, և հաշվի առնելով, որ $\lambda^0 \in R_+^m$, ունենք, որ $\sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x) \geq 0$: Հետևաբար, բոլոր բույլատրելի x կետերի համար՝

$$f(x) \leq f(x^0), \quad x \in G,$$

այսինքն՝ x^0 -ն (4.1.1) խնդրի լուծումն է:

Այժմ ապացուցենք թեորեմի երկրորդ մասը: Դիցուք՝

$$f(x^0) = \max_{x \in G} f(x), \quad G = \{x \in A \subseteq R^n : g_i(x) \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m\}:$$

Նշանակենք $g_0(x) = f(x) - f(x^0)$ և դիտարկենք հետևյալ բազմությունը՝

$$E = \{y = (y_0, y_1, \dots, y_m) \in R^{m+1} : \exists x \in A : y_i \leq g_i(x), \quad i = 0, 1, 2, \dots, m\}:$$

Ցույց տանք, որ E բազմությունը ուսուցիկ բազմություն է: Դիցուք՝ $y', y'' \in E, \alpha \in (0, 1)$: E բազմության սահմանումից հետևում է, որ գոյություն ունեն $x', x'' \in X$ այնպիսիք, որ $y' \leq g(x'), y'' \leq g(x'')$: Նշանակենք $y'' = \alpha y' + (1-\alpha) y''$ Այս վեկտորի i -րդ բաղադրիչից համար կստանանք՝

$$y'' = \alpha y' + (1-\alpha) y'' \leq \alpha g_i(x') + (1-\alpha) g_i(x''):$$

Քանի որ բոլոր $g_i(x), i = 0, 1, 2, \dots, m$ ֆունկցիաները ենթադրվել են գորավոր ֆունկցիաներ, ապա՝

$$\alpha g_i(x') + (1-\alpha) g_i(x'') \leq g_i(\alpha x' + (1-\alpha) x''):$$

A բազմությունը ուսուցիկ է, հետևաբար՝ $\alpha x' + (1-\alpha) x'' \in A$, և այստեղից հետևում է, որ $y'' \in E$:

Քանի որ x^0 -ն (4.1.1) խնդրի լուծումն է, ապա բոլոր թույլատրելի $x \in G$ կետերի համար՝ $g_0(x) \leq 0$: Այսինքն E բազմությունը չի կարող պարունակել ոչ բացասական վեկտորներ, բացի գուցե միայն 0 կետից, հետևաբար չի հատվում R_+^{m+1} դրական օկտանտի ներքին կետերի բազմության հետ: Ուսուցիկ բազմությունների անջատելիության վերաբերյալ թեորեմից (տես թ.2.1.7) E

բազմությունը կարելի է անշատել R_+^{m+1} -ից հիպերհարթությամբ, որն անցնում է սկզբնակետով: Անալիտիկորեն սա նշանակում է, որ գոյություն ունեն այնպիսի $(\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) = \lambda$ թվեր, որոնք միաժամանակ 0 չեն, որ

$$\langle \lambda, z \rangle \geq 0, \quad z \in R_+^{m+1}, \quad (4.1.6)$$

$$\langle \lambda, z \rangle \leq 0, \quad z \in E \quad (4.1.7)$$

(4.1.6) անհավասարությունը տեղի ունի բոլոր ոչ բացասական վեկտորների, այդ թվում նաև միավոր վեկտորների համար,, այսինքն՝

$$e^1 = (1, 0, 0, \dots, 0),$$

$$e^2 = (0, 1, 0, \dots, 0),$$

$$e^{m+1} = (0, 0, 0, \dots, 1)$$

վեկտորների համար:

Տեղադրելով (4.1.6) անհավասարության մեջ, կստանանք

$$\langle \lambda, e^i \rangle = \lambda_{i-1} \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m+1:$$

Մյուս կողմից, ցանկացած $x \in A$ համար $(g_0(x), g_1(x), \dots, g_m(x))$ վեկտորը պատկանում է E բազմությանը: Տեղադրելով (4.1.7) անհավասարության մեջ, ստանում ենք՝

$$\sum_{i=0}^m \lambda_i g_i(x) \leq 0,$$

այսինքն՝

$$\lambda_0(f(x) - f(x^0)) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \leq 0, \quad x \in A:$$

Եթե $\lambda_0 = 0$, ապա այս անհավասարությունը կվերածվի

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \leq 0, \quad x \in A:$$

Սակայն դա հակասում է Ալեյբըրի պայմանին, ըստ որի գոյություն ունի $x^* \in A$, որի համար $g_i(x^*) > 0, i = 1, 2, \dots, m$: Ասախուզ, $\lambda_0 > 0$:

Բաժանենք անհավասարությունը λ_0 -ի վրա և նշանակենք $\lambda_i^0 = \frac{\lambda_i}{\lambda_0}$, $i = 1, 2, \dots, m$: Կատանանք՝

$$f(x^0) \geq f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x) = L(x, \lambda^0), \quad x \in A: \quad (4.1.8)$$

Քանի որ $g_i(x^0) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$, ուստի բոլոր $\lambda \in R_+^m$ համար

$$f(x^0) \leq f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x^0) = L(x^0, \lambda):$$

Այժմ, եթե (4.1.8) անհավասարության մեջ տեղադրենք $x = x^0$, կստանանք՝

$$f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x^0) \leq f(x^0): \quad (4.1.9)$$

Աստեղից, քանի որ $\lambda_i^0 \geq 0, g_i(x^0) \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$, ոչ բացասական են, հետևում է, որ

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x^0) = 0$$

և

$$L(x^0, \lambda^0) = f(x^0) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^0 g_i(x^0) = f(x^0) \quad (4.1.10)$$

Միացնելով (4.1.8), (4.1.9) և (4.1.10) անհավասարությունները, ստանում ենք՝

$$L(x, \lambda^0) \leq L(x^0, \lambda^0) \leq L(x^0, \lambda),$$

բոլոր $\lambda \in R_+^m$, $x \in A$ կետերի համար:

Նշենք, որ մաթեմատիկական ծրագրման մինիմալացման խնդրում, այսինքն

$$\begin{cases} f(x) \rightarrow \min \\ g_i(x) \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x \in A \subset R^n \end{cases}$$

տեսք ունեցող խնդրում թեորեմի պայմաններում նպատակային ֆունկցիայի գոգավորության պահանջը փոխարինվում է ուսուցիկության պահանջով, իսկ (4.1.3) անհավասարությունը՝

$$L(x, \lambda^0) \geq L(x^0, \lambda^0) \geq L(x^0, \lambda)$$

անհավասարությամբ:

Կուն-Թաքերի թեորեմը շատ պարզ տեսք է ստանում գծային խնդիրներում, այսինքն, եթե $f(x)$, $g_i(x), i = 1, 2, \dots, m$ ֆունկցիաները գծային են: Բերենք այդ թեորեմն առանց ապացուցման:

Թեորեմ 4.1.2 Որպեսզի մաթեմատիկական ծրագրման գծային խնդրում գոյություն ունենա լուծում, անհրաժեշտ է և բավարար, որ գոյություն ունենա $L(x, \lambda)$ ֆունկցիայի բամբակետ:

4.2. ԳԾԱՅԻՆ ԾՐԱԳՐՈՒՄ

Գծային ծրագրման խնդիրը մաթեմատիկական ծրագրման խնդրի մասնավոր դեպքն է, երբ բալոր $f(x), g_j(x), j = 1, \dots, n$ ֆունկցիաները գծային ֆունկցիաներ են: Այս խնդիրը պատմականորեն ընդունված է ձևակերպել հետևյալ կերպ՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m, \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, n \end{cases} \quad (4.2.1)$$

Նշանակենք՝

$$c = (c_1, c_2, \dots, c_n), \quad b = (b_1, b_2, \dots, b_m), \quad A = \left\{ a_{ij} \right\}_{i=1, m}^{j=1, n}$$

Այս նշանակումներով (4.2.1) խնդիրը կարելի է գրել համառոտ տեսքով՝

$$\begin{cases} \langle c, x \rangle \rightarrow \max, \\ Ax \leq b, \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (4.2.1)^*$$

Հարկ է նշել, որ խնդրի այս տեսքը ամենաընդհանուրը չէ, քանի որ կարող է պահանջվել մինիմալացնել նպատակային ֆունկցիան, սահմանափակումները կարող են լինել հավասարությունների տեսքով, իսկ փոփոխականների վրա կարող է դրված չյինել նշանի սահմանափակում: Սակայն $\langle c, x \rangle$ ֆունկցիայի մինիմալացումը համարժեք է բացասական $-\langle c, x \rangle$ ֆունկցիայի մաքսիմալացմանը, հավասարությունը կարելի է փոխարինել երկու անհավասարություններով, իսկ նշանի սահմանափակում չունեցող փոփոխականը կարելի է ներկայացնել երկու դրական փոփոխականների տարրերությամբ: Այդ տեսքով տրված խնդիրը

ընդունված է անվանել գծային ծրագրման ընդհանուր կամ ստանդարտ խնդիր:

Գծային ծրագրման խնդիրների կարևորագույն հատկություններից է այդպէս կոչված երկակիությունը:

Տրված (4.2.1) կամ (4.1.1)* ստանդարտ խնդրի համար սահմանենք երկակի խնդիր հետևյալ տեսքով՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^m b_i y_i \rightarrow \min, \\ \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j, \quad j = 1, 2, \dots, n, \\ y_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m \end{array} \right. \quad (4.2.2)$$

կամ, համառոտ տեսքով՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \langle b, y \rangle \rightarrow \min, \\ A^T y \geq c, \\ y \geq 0. \end{array} \right. \quad (4.2.2)^*$$

Կարելի է ցույց տալ, որ իր հերթին (4.2.1)* խնդիրը (4.2.2)* խնդրի համար երկակի խնդիր է. Իրոք, բերելով (4.2.2)* խնդիրը (4.2.1)* խնդրի տեսքի, կստանանք

$$\left\{ \begin{array}{l} -\langle b, y \rangle \rightarrow \max, \\ -A^T y \leq -c, \\ y \geq 0: \end{array} \right.$$

Այս խնդրի համար կազմենք երկակի խնդիրը՝

$$\left\{ \begin{array}{l} -\langle c, x \rangle \rightarrow \min, \\ -Ax \geq -b, \\ x \geq 0: \end{array} \right.$$

Ակնհայտ է, որ այս խնդիրը համընկնում է (4.2.1)* խնդրի հետ: Այսպիսով կարելի է խոսել երկակի խնդիրների զուգերի մասին, չնշելով, իմանական թե երկակի խնդիր է:

Այժմ բերենք մի քանի հատկություններ, որոնք արտահայտում են երկակի խնդիրների փոխկապվածությունը: (4.2.1) և (4.2.2) խնդիրների թույլատրելի բազմությունները նշանակենք համապատասխանաբար X_1 -ով և X_2 -ով՝

$$X_1 = \left\{ x \in R_+^n : Ax \leq b \right\},$$

$$X_2 = \left\{ y \in R_+^m : A^T y \geq c \right\}:$$

Լեմ 4.2.1: Ցանկացած $x \in X_1$, $y \in X_2$ համար

$$\langle c, x \rangle \leq \langle b, y \rangle: \quad (4.2.3)$$

Ապացուց: Քանի որ $x \in X_1$, $y \in X_2$, ապա՝

$$\langle c, x \rangle = \sum_{j=1}^n c_j x_j \leq \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \right) x_j = \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right) y_i \leq \sum_{i=1}^m b_i y_i = \langle b, y \rangle:$$

Լեմ 4.2.2: Եթե երկակի խնդիրներից որևէ մեկը թույլատրելի է, ապա մյուս խնդիրը սահմանափակ է:

Ապացուց: Դիցուք (4.2.1) խնդիրը թույլատրելի է, այսինքն զոյություն ունի որևէ $x' \in X_1$: Այդ դեպքում բոլոր $y \in X_2$ համար (4.2.3) անհավասարությունից կհետևի, որ

$$\langle b, y \rangle \geq \langle c, x' \rangle,$$

այսինքն, $\langle b, y \rangle$ ֆունկցիան սահմանափակ է ներքից: Համանմանորեն, եթե (4.2.2) խնդիրը թույլատրելի է, ապա $\langle c, x \rangle$ ֆունկցիան սահմանափակ է վերևից:

Լեմ 4.2.3 Եթե գոյություն ունեն այնպիսի $x^0 \in X_1$, $y^0 \in X_2$, որ $\langle c, x^0 \rangle = \langle b, y^0 \rangle$, ապա x^0 -ն (4.2.1) խնդրի, իսկ y^0 -ն (4.2.2) խնդրի լուծումներն են:

Ապացույք: (4.2.3) անհավասարությունից հետևում է, որ բոլոր $x \in X_1$ համար

$$\langle c, x \rangle \leq \langle b, y^0 \rangle = \langle c, x^0 \rangle,$$

այսինքն x^0 -ն (4.2.1) խնդրի լուծումն է: Նույն եղանակով ցույց է տրվում, որ y^0 -ն (4.2.2) խնդրի լուծումն է:

Լեմ 6.4. Եթե երկակի խնդիրների զույգից որևէ մեկը բույլատրելի չէ, ապա մյուս խնդիրը անսահմանափակ է:

Ապացույք: Դիցուք (4.2.1) խնդիրը բույլատրելի չէ: Դա նշանակում է, որ $Ax \leq b$, $x \geq 0$ անհավասարությունների համակարգը անհամատեղելի է: Ըստ թեորեմ 2.2.13 (Ֆարլաշի լեմի տարբերակ) այդ դեպքում ոչ բացասական լուծում ունի հետևյալ համակարգը՝

$$A^T y \geq 0, \langle b, y \rangle < 0 \quad (4.2.6)$$

Դիցուք, (4.2.2) խնդիրը բույլատրելի է և $y^0 \in X_2$: Կազմենք հետևյալ վեկտորը՝ $y' = y^0 + \alpha \bar{y}$, որտեղ \bar{y} -ը (4.2.6) համակարգի ոչ բացասական լուծում է, իսկ α -ն դրական թիվ է: Պարզ է, որ

$$A^T y' = A^T y^0 + \alpha A^T \bar{y} \geq c$$

ցանկացած α դրական թվի համար, այսինքն, $y' \in X_2$: Մյուս կողմից

$$\langle b, y' \rangle = \langle b, y^0 \rangle + \alpha \langle b, \bar{y} \rangle :$$

Այսպիսով, α -ի ամենը զուգընթաց, նպատակային ֆունկցիայի արժեքը կարելի է դարձնել ցանկացած չափով փոքր: Հետևաբար, (4.2.2) խնդիրը անսահմանափակ է: Ուստի, եթե (4.2.1) խնդիրը բույլատրելի

չէ, ապա կամ (4.2.2) խնդիրը թույլատրելի չէ, կամ, եթե թույլատրելի է, ապա անսահմանափակ է:

4.2.2 և 4.2.4 լեռներից հետևում է, որ գծային ծրագրման երկակի խնդիրներից մեկը թույլատրելի է և սահմանափակ այն, և միայն այն դեպքում, եթե թույլատրելի է և սահմանափակ իր երկակի խնդիրը: Հաջորդ հատկությունը նույնպես ցույց է տալիս երկակի խնդիրների սերտ կապվածությունը:

Թեորեմ 4.2.1: Եթե գծային ծրագրման երկակի խնդիրներից մեկն ունի լուծում, ապա մյուս խնդիրը նաև ունի լուծում:

Ապագայու: Գծային ծրագրման երկակի խնդիրների համար կազմենք Լագրանժի ֆունկցիաները ըստ (4.1.2) բանաձևի՝

$$L_1(x, \lambda) = \sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m \lambda_i (b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j),$$

$$L_2(y, \mu) = -\sum_{i=1}^m b_i y_i + \sum_{j=1}^n \mu_j (\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i - c_j):$$

Քանի որ $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \geq 0$ և $\mu = (\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_m) \geq 0$, ինչպես նաև $y = (y_1, y_2, \dots, y_m) \geq 0$ և $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \geq 0$ փոփոխականները միևնույն չափողականության են և բավարարում են նույն ոչ բացասական լինելու պայմանին, ապա, μ -ի փոխարեն վերցնելով x -ը իսկ λ -ի փոխարեն՝ y -ը, կստանանք՝

$$L_1(x, y) = \sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m y_i (b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j), =$$

$$\sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m b_i y_i - \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i a_{ij} y_j,$$

$$L_2(y, x) = -\sum_{i=1}^m b_i y_i + \sum_{j=1}^n x_j (\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i - c_j) =$$

$$-\sum_{i=1}^m b_i y_i + \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i a_{ij} y_j - \sum_{j=1}^n x_j c_j :$$

$$L_1(x, y) = -L_2(y, x):$$

Հետևաբար, եթե մի խնդրի Լազրանժի ֆունկցիան ունի թամբակետ, ապա մյուսը նույնպես ունի թամբակետ: Մնում է կիրառել թեորեմ 4.1.1-ը:

Լեմ 4.2.5. Եթե (x^0, y^0) -ն

$$Ax \leq b, A^T \geq c, x \geq 0, y \geq 0, \quad (4.2.7)$$

$$\langle c, x \rangle \geq \langle b, y \rangle \quad (4.2.8)$$

համակարգի լուծումն է, ապա x^0 -ն (4.2.1) իսկ y^0 -ն՝ (4.2.2) խնդիրների լուծումներն են:

Ապագույք: Քանի որ x^0 -ն և y^0 -ն բավարարում են (4.2.7) անհավասարություններին, ապա $x^0 \in X_1$, $y^0 \in X_2$: Հետևաբար, ըստ (4.2.3) անհավասարության՝

$$\langle c, x^0 \rangle \leq \langle b, y^0 \rangle:$$

(4.2.8) անհավասարության հետ մեկտեղ ստանում ենք, որ

$$\langle c, x^0 \rangle = \langle b, y^0 \rangle:$$

Կիրառելով լեմ 4.2.3-ը, ստանում ենք լեմի պնդումը:

Թեորեմ 4.2.2. Եթե գծային ծրագրման (4.2.1) և (4.2.2) երկակի խնդիրների զույգից յուրաքանչյուրը թույլատրելի է, ապա երկուսն էլ ունեն լուծում, ընդ որում խնդիրների նպատակային ֆունկցիաների եքստրեմալ արժեքները հավասար են:

Ապագույք: Նախորդ լեմից հետևում է, որ թեորեմը ապացուցելու համար բավարար է ապացուցել, որ (4.2.7), (4.2.8) համակարգը ունի լուծում: Այդ անհավասարությունների համակարգը կարելի է գրել մատրիցային տեսքով՝

$$\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & -A^T \\ -c & b \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} b \\ -c \\ 0 \end{pmatrix} \quad x \geq 0, \quad y \geq 0: \quad (4.2.9)$$

Դիցուք թեորեմի պնդումը ճիշտ չէ և (4.2.9) համակարգը լուծում չունի: Այդ դեպքում, ըստ թեորեմ 2.2.13 (Ֆարկաշ) լուծում պետք է ունենա հետևյալ համակարգը՝

$$\begin{pmatrix} A^T & 0 & -c \\ 0 & -A & b \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v \\ w \\ u \end{pmatrix} \geq 0, \quad (4.2.10)$$

$$\langle v, b \rangle - \langle w, c \rangle < 0, \quad v \geq 0, w \geq 0, u \geq 0:$$

Այսուեղ ուն ու ու շափանի վեկտոր է, ու ու ու շափանի է, իսկ ու ու թիվ է: (4.2.10) համակարգը կարելի է գրել հետևյալ կերպ՝

$$A^T v - uc \geq 0, -Aw + ub \geq 0, \langle v, b \rangle - \langle w, c \rangle < 0, \quad (4.2.11)$$

$$v \geq 0, w \geq 0, u \geq 0:$$

Ցույց տանք, որ այս համակարգը լուծում չունի (անհամատեղելի է):

Դիցուք $x \in X_1$ և $y \in X_2$ բույլատրելի վեկտորներ են: Այդ դեպքում՝

$$\langle b, v \rangle \geq \langle Ax, v \rangle = \langle A^T v, x \rangle \geq u \langle c, x \rangle,$$

$$\langle w, c \rangle \leq \langle w, A^T y \rangle = \langle Aw, y \rangle \leq u \langle b, y \rangle,$$

այսինքն՝

$$\langle v, b \rangle \geq u \langle c, x \rangle, \quad \langle w, c \rangle \leq u \langle b, y \rangle:$$

Առաջին անհավասարությունից հանելով երկրորդը, ստանում ենք՝

$$0 > \langle b, v \rangle - \langle c, w \rangle \geq u(\langle c, x \rangle - \langle b, y \rangle),$$

որտեղից $\mu > 0$:

Նշանակենք՝ $\bar{v} = \frac{v}{\mu}$ և $\bar{w} = \frac{w}{\mu}$ (4.2.11) անհավասարություններից ստանում ենք՝

$$A^T \bar{v} \geq c, \bar{v} \geq 0,$$

$$A \bar{w} \leq b, \bar{w} \geq 0,$$

$$\langle \bar{w}, c \rangle < \langle \bar{v}, b \rangle :$$

Ստացանք, որ \bar{v} -ն (4.2.2) խնդրի լուծումն է, իսկ \bar{w} -ն (4.2.1) խնդրի լուծումն է: Սակայն վերջին անհավասարությունը հակասում է լեմ 1-ի:

Այսպիսով, ստացված հակասությունը ապացուցում է, որ (4.2.7)-ն ու (4.2.8)-ը համատեղելի են, ըստ լեմ 4.2.4-ի երկու խնդիրն են ունեն լուծում:

Գծային ծրագրման խնդրի լուծման գոյության մասին կարելի է խոսել միայն այն դեպքում, եթե խնդիրը սահմանափակ է և թույլատրելի: Նախորդ թեորեմից հետևում է, որ այդ պայմանները նաև բավարար պայմաններ են:

Թեորեմ 4.2.3. Որպեսզի գծային ծրագրման խնդիրը ունենա լուծում, անհրաժեշտ է և բավարար, որ խնդիրը լինի սահմանափակ և թույլատրելի:

Ապագույց: Անհրաժեշտությունը ակնհայտ է: Բավարարությունը ցույց տալու համար դիտարկենք գծային ծրագրման ընդհանուր (4.2.1) խնդիրը: Եթե երկակի (4.2.2) խնդիրը լինի ոչ թույլատրելի, ապա (4.2.1) խնդիրը ըստ լեմ 4.2.5-ի կլինի անսահմանափակ: Այսպիսով երկակի խնդիրները երկուսն են թույլատրելի են, և, ըստ նախորդ թեորեմի, (4.2.1) խնդիրը ունի լուծում:

4.3 ՕՐԻՆԱԿՆԵՐ

Օրինակ 4.3.1: Դիցուք որևէ ձեռնարկություն կարող է արտադրել n տեսակի ապրանքներ: Այդ տեսականին արտադրելու համար օգտագործվում են m տեսակի նյութեր կամ միջոցներ: Նշանակենք a_{ij} -ով j -րդ տեսակի արտադրանքի մեկ միավորում i -րդ նյութի պարունակությունը, իսկ b_i -ով i -րդ նյութի ամբողջ քանակը: c_j -ով ($j = 1, 2, \dots, n$), նշանակենք j -րդ արտադրանքի միավորից ստացվող եկամուտը: Եթե ձեռնարկությունը որոշի j -րդ արտադրանքից արտադրել x_j քանակ, ապա նրա ընդիանուր եկամուտը կկազմի $\sum_{j=1}^n c_j x_j$ գումար: (x_1, x_2, \dots, x_n) վեկտորը արտադրելու համար j -րդ նյութի ծախսը կկազմի $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j$:

Դրվում է հետևալ խնդիրը՝ օգտագործելով եղած պաշարները, արտադրել այնպիսի (x_1, x_2, \dots, x_n) վեկտոր, որ ընդիանուր եկամուտը լինի մաքսիմալ: Այսպիսով, մենք գալիս ենք հետևյալ խնդրի՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x \geq 0: \end{array} \right.$$

Օրինակ 4.3.2. Տրանսպորտային խնդիր: Դիցուք որևէ ձեռնարկություն իր արտադրանքը պահեստավորել է m հատ պահեստներում և պետք է այն առաքի n հատ խանութներ: Մեկ միավոր արտադրանքի տեղափոխման ծախսերը i -րդ պահեստից j -րդ խանութ նշանակենք

c_{ij} , ($i=1, 2, \dots, m$; $j=1, 2, \dots, n$): Դիցուք i -րդ պահեստի

պարունակությունը A_i -է, իսկ j -րդ խանութի պահանջարկը B_j հարկավոր է որոշել i -րդ պահեստից j -րդ խանութ տեղափոխվող արտադրանքի x_{ij} քանակները: Տեղափոխման ընդհանուր ծախսերը

կազմում են $\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij}$, իսկ սահմանափակումները որոշվում են

պահեստների պաշարներով և խանութների պահանջարկով: Այսպիսով ստանում են գծային ծրագրման հետևալ խնդիրը՝

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \rightarrow \min, \\ \sum_{i=1}^m x_{ij} \geq B_j, \quad j = 1, 2, \dots, n \\ \sum_{j=1}^n x_{ij} \leq A_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x \geq 0: \end{cases}$$

Ակնհայտ է, որ խնդիրը թույլատրելի է միայն $\sum_{i=1}^m A_i \geq \sum_{j=1}^n B_j$

պայմաններում:

Օրինակ 4.3.3: Ծրջիկ վաճառականի խնդիր: Դիցուք շրջիկ վաճառականը պետք է այցելի n հատ քաղաքներ, ընդ որում յուրաքանչյուր քաղաքն այցելում է մեկ անգամ: i -րդ քաղաքից j -րդ քաղաք տեղափոխվելու ծախսերը c_{ij} -ով: Վաճառականի յուրաքանչյուր երթուղի կարելի է ներկայացնել որպես մի տեղափոխություն n քվերից՝

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ i_1 & i_2 & \cdots & i_n \end{pmatrix}:$$

Այդ երթուղու ծախսերը կկազմեն՝

$$c_p = c_{i_1} + c_{i_2} + \dots + c_{i_k}$$

Փաստորեն սա կոմբինատորիկ խնդիր է: Եթե նշանակենք P -ով n էլեմենտներից բոլոր տեղափոխությունների բազմությունը (որի հզրությունը $n!$ -է), ապա կատանակը հետևյալ խնդիրը՝

$$\max_{p \in P} c_p$$

Այս խնդրին կարելի է մոտենալ նաև այլ տեսանկյունից: Ներմուծենք x_{ij} փոփոխականներ ($i=1,2,\dots,n$; $j=1,2,\dots,n$), որոնք հավասար են 1-ի, եթե վաճառականը i -րդ քաղաքից գնում է j -րդ քաղաք, և 0 այլ դեպքում: Քանի որ վաճառականը յուրաքանչյուր քաղաք մտնում և դուրս է գալիս մեկ անգամ, ապա x_{ij} -երը պետք է բավարարեն հետևյալ պայմաններին՝

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, \quad i = 1, 2, \dots, n:$$

Այս պայմաններին բավարարող երթուղու ընդհանուր ծախսը հավասար կլինի

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} :$$

Այսպիսով ստանում ենք հետևյալ խնդիրը՝

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \\ \sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, \quad j = 1, 2, \dots, n, \\ \sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, \quad i = 1, 2, \dots, n, \\ x_{ij} \in \{0,1\} \end{cases}$$

որը տրանսպորտային խնդրի մասնավոր դեպքն է:

4.4. ԼՈՒԾՄԱՆ ԵՂԱՄԱԿԻԵՐԸ: ՄԻՄՈԼԵՔՄ - ՄԵԹՈԴ

Այժմ տեսնենք,թե ինչպես կարելի է գտնել գծային ծրագրման խնդրի լուծումը: Դիցուք տրված է գծային ծրագրման ընդհանուր խնդիրը՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (4.4.1)$$

Տրված սահմանափակումներից յուրաքանչյուրը որոշում է R^n տարածության մի կիսատարածություն, հետևաբար թույլատրելի բազմությունը կիսատարածությունների հասում է: Քանի որ կիսատարածությունը ուսուցիկ բազմություն է, ապա թույլատրելի բազմությունը իրենից ներկայացնում է ուսուցիկ բազմություն: Այդ բազմությունը նշանակենք X -ով, այսինքն՝

$$X = \left\{ x \in R_+^n : \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, 2, \dots, m \right\},$$

իսկ X բազմության ծայրակետերի բազմությունը՝ X^0 -ով:

Թեորեմ 4.4.1: Եթե (4.4.1) խնդիրը թույլատրելի է և սահմանափակ, ապա նպատակային ֆունկցիան հասնում է իր եքստրեմալ արժեքներին X բազմության ծայրակետերում:

Ապագույք: Քանի որ խնդիրը ենթադրվել է թույլատրելի և սահմանափակ, ապա, ըստ 4.2.3 թեորեմի, գոյություն ունի այդ խնդրի $x^0 \in X$ լուծումը: Դիցուք X -ը սահմանափակ բազմություն է: Այս դեպքում, ըստ 2.2.2, 2.2.7 և 2.2.8 թեորեմների, $x^0 \in X$ կետը կարելի է ներկայացնել X բազմության վերջավոր թվով ծայրակետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիայի տեսքով՝

$$x^0 = \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i, \quad x^i \in X^0, \quad \lambda_i > 0, \quad \sum_{i=1}^k \lambda_i = 1, \quad i = 1, 2, \dots, k :$$

Հստ ենթադրության, $\langle c, x^0 \rangle \geq \langle c, x^i \rangle$, $i = 1, 2, \dots, k$ Եթե այս անհավասարություններից առնվազն մեկը լինի խիստ, ապա կատանանք հակասություն՝

$$\langle c, x^0 \rangle = \left\langle c, \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i \right\rangle = \sum_{i=1}^k \lambda_i \langle c, x^i \rangle < \sum_{i=1}^k \lambda_i \langle c, x^0 \rangle = \langle c, x^0 \rangle,$$

Հետևաբար՝ $\langle c, x^0 \rangle = \langle c, x^i \rangle$, $i = 1, 2, \dots, k$, այսինքն՝

$$\max_{x \in X} \langle c, x \rangle = \max_{x \in X^0} \langle c, x \rangle :$$

Այժմ դիտարկենք այն դեպքը, երբ X -ը սահմանափակ բազմություն չէ:

Դիցուք $L = \left\{ x \in R^n : \sum_{i=1}^n x_i = a \right\}$ հիպերհարթությունն այնպիսին է, որ

$x^0 \notin L$ և $x^0 \in X \cap P$, որտեղ $P = \left\{ x \in R^n : \sum_{i=1}^n x_i \leq a \right\}$ (այդպիսի

հիպերհարթություն գոյություն ունի, բավական է վերցնել $a > \sum_{i=1}^n x_i^0$):

Քանի որ $\bar{X} = X \cap P$ բազմությունը սահմանափակ է (այդ բազմության կետերը բավարարում են $0 \leq \sum_{i=1}^n x_i \leq a$ պայմանին),

ապա, ինչպես և նախորդ դեպքում, x^0 -ն կարելի է ներկայացնել \bar{X} բազմության վերջավոր թվով ծայրակետերի ուռուցիկ գծային կոմբինացիայի տեսքով՝

$$x^0 = \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i, \quad x^i \in \bar{X}^0, \quad \lambda_i > 0, \quad \sum_{i=1}^k \lambda_i = 1, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

Այստեղ բոլոր $x^i, i = 1, 2, \dots, k$ ծայրակետերը չեն կարող պատկանել L -ին, այլապես կատանանք $x^0 \in L$, ինչը հակասում է մեր ենթադրությանը a թվի վերաբերյալ: Հետևաբար, առնվազն մեկ x^i ծայրակետի համար $x^i \in X^0$ և, ինչպես և վերևում, կատանանք, որ $\langle c, x^0 \rangle = \langle c, x^i \rangle$ և $\max_{x \in X} \langle c, x \rangle = \max_{x \in X^0} \langle c, x \rangle$:

Այսպիսով, խնդիրը լուծելու համար հարկավոր է գտնել բույլատրելի բազմության բոլոր ծայրակետերը, հաշվել նպատակային ֆունկցիայի արժեքը այդ կետերում և գտնել էքստրեմալ արժեքը:

Միմպլեքս-մեթոդի եռթյունը կայանում է հետևալում: Նախ գտնում ենք բույլատրելի բազմության որևէ զագար և ստուգում այդ զագարին կից բոլոր զագարները: Եթե այդ զագարներից որևէ մեկում ֆունկցիայի արժեքը ավելի մեծ է, ապա տեղափոխվում ենք այդ զագար և ստուգում դրա բոլոր կից զագարները: Այս պրոցեսը շարունակվում է այնքան ժամանակ, մինչև հասնենք մի զագարի, որտեղ նպատակային ֆունկցիայի արժեքը ավելի բարձր է, քան բոլոր կից զագարներում: Քանի որ զային ֆունկցիայի լոկալ էքստրեմումը նաև զլոբալ էքստրեմում է, ապա լրիտումը կլինի հենց այդ զագարում: Թույլատրելի բազմության զագարների թիվը վերջավոր է, հետևաբար այս պրոցեսը կավարտվի վերջավոր թվով քայլերում:

Այժմ անցնենք սիմպլեքս-մեթոդի ֆորմալ նկարագրությանը: Դիտարկենք սահմանափակումների հետևյալ համակարգը՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, \dots, x_n \geq 0: \end{cases}$$

Վերջինս համարժեք է հետևյալ համակարգին՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + u_i = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, \dots, x_n \geq 0; \quad u_1 \geq 0, u_2 \geq 0, \dots, u_m \geq 0: \end{cases}$$

կամ՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i = u_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, \dots, x_n \geq 0; \quad u_1 \geq 0, u_2 \geq 0, \dots, u_m \geq 0; \end{cases}$$

Այս համակարգում x_j և u_i փոփոխականները բավարարում են միևնույն պայմաններին: Այսպիսով, ստանում ենք m հատ գծային հավասարում $n+m$ ոչ բացասական փոփոխականներով: Կազմենք այդպէս կոչված սիմպլեքս-աղյուսակը՝

x_1	x_2	.	x_n	1		
a_{11}	a_{12}		a_{1n}	$-b_1$	$= -u_1$	
						:
a_{m1}	a_{m2}		a_{mn}	$-b_m$	$= -u_m$	
c_1	c_2	.	c_n	0	$= w$	

Այստեղ u_i , $i = 1, 2, \dots, m$ փոփոխականները արտահայտված են x_j , $j = 1, 2, \dots, n$ փոփոխականներով: Սակայն, եթե մատրիցը չվերասեռված է, ապա ցանկացած m փոփոխականները կարելի է արտահայտել միացած n փոփոխականների միջոցով:

Դիցուք այդ միջոցով ստացել ենք հետևյալ աղյուսակը՝

x'_1	x'_2	.	x'_n	1		
a'_{11}	a'_{12}		a'_{1n}	$-b'_1$	$= -u'_1$	
						:
a'_{m1}	a'_{m2}	.	a'_{mn}	$-b'_m$	$= -u'_m$	
c'_1	c'_2	.	c'_n	δ	$= w$	

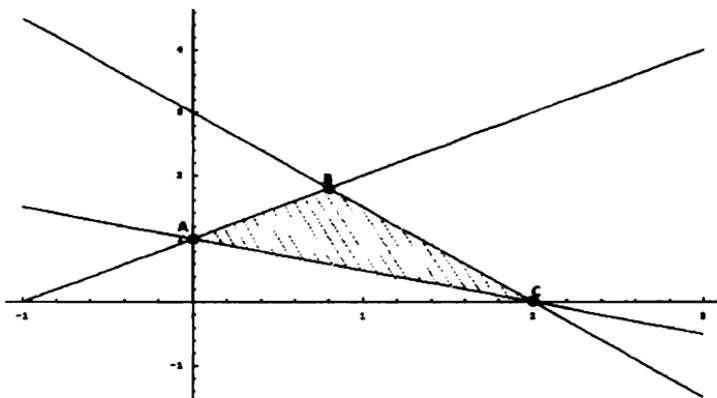
Այստեղ վերջին աջ սյան բոլոր (բացի գուցե վերջինից) և ներքին տողի (բացի գուցե վերջինից) բոլոր թվերը ոչ դրական են: Այդ դեպքում այս աղյուսակը տալիս է խնդրի լուծումը: Իրոք, եթե բոլոր x'_j , $j = 1, 2, \dots, n$ փոփոխականները հավասարեցնենք 0-ի, ապա յուրաքանչյուր a'_i -ը հավասար կլինի համապատասխան b'_i -ի, իետևաբար կստանա ոչ բացասական արժեք և այդ կետը կբնորոշի թույլատրելի բազմության մի զագար: Իրոք, քանի որ x'_j , $j = 1, 2, \dots, n$: a_i , $i = 1, 2, \dots, m$ փոփոխականներից յուրաքանչյուրի 0 արժեքը համապատասխանում է մի հիպերհարթության հավասարմանը R' -ում, ապա ո հատի միաժամանակ 0 լինելը համարժեք է ո հիպերհարթությունների հատման, այսինքն տալիս է մի կետ R' -ում: Եթե մնացած փոփոխականները ոչ բացասական են, ապա այդ կետը թույլատրելի կետ է: Եվ, քանի որ այդ կետը ստացվում է թույլատրելի բազմությունը սահմանափակող հիպերհարթությունների հատումից, ապա այն թույլատրելի բազմության զագար է: Բացի դրանից, քանի որ բոլոր c'_i , $i = 1, 2, \dots, n$ թվերը ոչ դրական են, ապա

$$x'_j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n \quad \text{դեպքում } \sum_{i=1}^n c'_i x'_j \quad \text{նպատակային } \Phi \text{ունկցիան}$$

կստանա մաքսիմալ արժեք:

Բերենք սիմպլեքս-մեթոդի ալգորիթմի հիմնական քայլերը առանց ապացուցման:

1-ին քայլ: Դիցուք $-b_k$ -ն աջ սյան ամենափոքր դրական թիվն է: A մատրիցի k -րդ տողում վերցնենք կամայական a_{k,j_0} բացասական թիվ (եթե այդպիսի թիվ չկա, ապա խնդիրը թույլատրելի չէ): Ապա բոլոր $i \geq k$ համար, որոնց համար $-\frac{b_i}{a_{ij_0}}$ -ն բացասական է, վերցնենք այն i_0 -ն, որի համար այդ հարաբերությունը ամենամեծն է: a_{i_0,j_0} -ն ձևափոխության հենքային տարրն է՝ i_0 տողի հավասարումից x_{j_0} -ն արտահայտվում է մնացած փոփոխականների միջոցով և փոխարինում է a_{i_0} փոփոխականին:



Նկար 4.4.1

2-րդ քայլ: Դիցուք c_{j_0} -ն վերջին տողի ցանկացած դրական տարր է: Բոլոր i -երի համար, որոնց համար $-\frac{b_i}{a_{ij_0}}$ -ն բացասական է (եթե

այդպիսիք չկան, ապա խնդիրը սահմանափակ չէ) վերցնենք այն i_0 -ն, որի համար այդ հարաբերությունը ամենամեծն է: Եվ նորից i_0 տողի հավասարումից x_{j_0} -ն արտահայտենք մյուս փոփոխականներով:

Օրինակ 4.4.1: Դիտարկենք հետևյալ օրինակը.

$$\begin{cases} x_1 + x_2 \rightarrow \max \\ 3x_1 + 2x_2 \leq 6, \\ x_1 + 2x_2 \geq 2, \\ -x_1 + x_2 \leq 1, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

Քանի որ այս խնդրի փոփոխականները ընդամենը երկուսն են, ապա այն կարելի է լուծել նաև գրաֆիկորեն: Կոորդինատային հարթության վրա անցկացնենք $3x_1 + 2x_2 = 6$, $x_1 + 2x_2 = 2$ և $-x_1 + x_2 = 1$ ռուղիները և գտնենք խնդրի թույլատրելի բազմությունը: Գծագրի վրա

այն գծանշված տիրույթն է: Նպատակային ֆունկցիան իր մաքսիմալ արժեքը ընդունում է թույլատրելի բազմության A, B, C զագաթներից որևէ մեկում: Համեմատելով $A(0,1); B\left(\frac{4}{5}, \frac{9}{5}\right); C(2,0)$ զագաթներում նպատակային ֆունկցիայի արժեքները, կստանանք օպտիմալ լուծումը B զագաթում՝ $x_1^0 = \frac{4}{5}, x_2^0 = \frac{9}{5}$, իսկ նպատակային ֆունկցիայի մաքսիմալ արժեքը՝ $\frac{13}{5}$

Այժմ նոյն խնդիրը լուծենք սիմպլեքս-եղանակով: Կազմենք խնդրի սիմպլեքս աղյուսակը՝

x_1	x_2	1	
3	2	-6	$= -u_1$
-1	-2	2	$= -u_2$
-1	1*	-1	$= -u_3$
1	1	0	w

Այս աղյուսակում որպես հենքային տարր ընտրենք աստղանիշով նշվածը, այսինքն տեղերով փոխենք x_2 -ը և u_3 -ը: Թվաբանական գործողություններից հետո կստանանք հետևյալ աղյուսակը՝

x_1	u_3	1	
5*	-2	-4	$= -u_1$
-3	2	0	$= -u_2$
-1	1	-1	$= -x_2$
2	-1	1	w

Այս աղյուսակը արդեն տալիս է թույլատրելի կետ, քանի որ երրորդ աղյունակի բոլոր սարքերը ռչղրական են: Վերջին տողում ունենք մեկ

դրական թիվ՝ 2 թիվն է: Որպես ձևափոխության տարր պետք է ընտրենք աստղանիշով նշվածը: Նոր աղյուսակը կունենա հետևյալ տեսքը՝

u_1	u_3	1	
$\frac{1}{5}$	$-\frac{2}{5}$	$-\frac{4}{5}$	$= -x_1$
$\frac{3}{5}$	$\frac{4}{5}$	$-\frac{12}{5}$	$= -u_2$
$\frac{1}{5}$	$\frac{3}{5}$	$-\frac{9}{5}$	$= -x_2$
$-\frac{2}{5}$	$-\frac{1}{5}$	$\frac{13}{5}$	w

Ստացված աղյուսակը տալիս է խնդրի լուծումը: Իրոք, այստեղ երրորդ այունակը և վերջին տողը ոչ դրական են: Վերցնելով $u_1 = 0$, $u_3 = 0$ կստանանք $x_1^0 = \frac{4}{5}$, $x_2^0 = \frac{9}{5}$ և $w = \frac{13}{5}$ Այս լուծումը, իհարկե, համընկնում է գրաֆիկորեն ստացված լուծման հետ:

4.5. ԿԻՍՎՐԵՏ ԾՐԱԳՐՈՒՄ

Դիսկրետ ծրագրման տեսությունը ուսումնասիրում է մաքեմատիկական ծրագրման ընդհանուր խնդրի այն մասնավոր դեպքերը, երբ փոփոխականների մի մասը, կամ բոլորը, կարող են ընդունել միայն վերջավոր թվով արժեքներ: Այդպիսի մոդելներ առաջանում են տարբեր բնագավառներում, երբ, օրինակ, ստացվող լուծումը պետք է արտահայտվի ամբողջ թվերով՝ ամբողջարժեք ծրագրում: Այդպիսի խնդրի օրինակ է նաև նախորդ բաժնում դիտարկված նշանակումների խնդիրը: Ամբողջարժեք ծրագրման խնդիրների լուծման թվայալ ամենապարզ եղանակը՝ կլորացումը, հաճախ բերում է օպտիմալ լուծումից շատ հեռու արդյունքների: Սա է պատճառը, որ դիսկրետ ծրագրումը ձեավորվել է որպես առանձին տեսություն:

Կիրառությունների տեսանկյունից շատ կարևոր դաս են կազմում գծային ծրագրման ամբողջարժեք խնդիրները: Դիցուք տրված է գծային ծրագրման 4.2.1 խնդիր՝

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m, \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, n: \end{cases}$$

Ըստ որում պահանջվում է, որ փոփոխականները ընդունեն միայն ամբողջ արժեքներ: Նշանակենք G^c -ով

$$G = \left\{ x \in R_+^n : \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m, \right\}$$

Բազմության բոլոր ամբողջ բաղադրիչներով վեկտորների բազմությունը և $C(G^c)$ -ով G^c բազմության ուսուցիկ թաղանթը: Քանի որ գծային ծրագրման խնդիրների լուծումը ոչ մի սկզբունքային

դժվարություն չի պարունակում, ուստի հաճախ ամբողջարձեք խնդիրների լուծումը բերվում է գծային ծրագրման խնդիրների լուծմանը:

Թեորեմ 4.5.1: Գծային ծրագրման ամբողջարձեք խնդիրների լուծումը համընկնում է

$$\langle c, x \rangle = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max,$$

$$x \in C(G^c) :$$

գծային ծրագրման խնդրի լուծման հետ:

Ապացույցն անմիջականորեն եետևում է ուսուցիկ թաղանթի սահմանումից և 4.4.1 թեորեմից: Որոշ մասնավոր դեպքերում այս թեորեմը թոյլ է տալիս անմիջապես ստանալ ամբողջարձեք խնդրի լուծումը լուծելով գծային ծրագրման խնդիր: Առանց ապացույցի (տես [13]) բերենք մեկ օրինակ:

Թեորեմ 4.5.2: Ցանկացած ամբողջ A_i և B_j , գործակիցների դեպքում 4.3.2 տրանսպորտային խնդրի լուծումը ամբողջարձեք է անկախ նպատակային ֆունկցիայի գործակիցներից:

Ըստիանուր դեպքում 4.5.1 թեորեմի պնդումը ընկած է գծային ծրագրման ամբողջարձեք խնդիրների լուծման թվային ալգորիթմների բավականաշատ մեծ խմբի՝ այդպես կոչված կանոնավոր հատույթների հիմքում: Ուրվագծորեն նկարագրենք կանոնավոր հատույթների եղանակը:

Դիցուք տրված է

$$\begin{cases} \langle c, x \rangle \rightarrow \max \\ x \in G^c : \end{cases}$$

գծային ծրագրման ամբողջարձեք խնդիրը և դիցուք

$$\begin{cases} \langle c, x \rangle \rightarrow \max \\ x \in G : \end{cases}$$

գծային ծրագրման խնդրի լուծումը՝ x^0 -ն ամբողջարժեք չէ:
Կանոնավոր հատույթ կանվանենք

$$\sum_{j=1}^n a_j^1 x_j \leq b^1$$

անհավասարությունը, եթե այն բավարարում է հետևյալ
պայմաններին՝

$$1). \sum_{j=1}^n a_j^1 x_j^0 > b^1,$$

$$2). G^c \subseteq \left\{ x \in R^n : \sum_{j=1}^n a_j^1 x_j \leq b^1 \right\}:$$

Կանոնավոր հատույթը ավելացվում է խնդրի սահմանափակումներին
և լուծվում է գծային ծրագրման նոր խնդիր՝

$$\begin{cases} \langle c, x \rangle \rightarrow \max \\ x \in G \cap \left\{ x \in R^n : \sum_{j=1}^n a_j^1 x_j \leq b^1 \right\} \end{cases}$$

Եթե այս խնդրի լուծումը նորից ամբողջարժեք չէ, ապա կառուցվում է
նոր կանոնավոր հատույթ և լուծվում հաջորդ խնդիրը: Այս գործընթացը
շարունակվում է մինչև ամբողջարժեք լուծում ստանալը: Ներկայումս
գոյություն ունեցող թվային ալգորիթմերը թույլ են տալիս տարրական
գործողությունների միջոցով վերջավոր թվով քայլերով լուծել
ամբողջարժեք խնդիրները:

Դիտարկենք դիսկրետ խնդիրների և մեկ եղանակ, որը կոչվում է
Գյուղերի և եզրերի եղանակ: Դիցուք տրված է դիսկրետ խնդիր՝

$$\begin{cases} f(x) \rightarrow \max \\ x \in G \subseteq R^n \end{cases}$$

որտեղ G բազմությունը վերջավոր է: Ենթադրենք, որ մենք կարող ենք
որևէ եղանակով գնահատել $f(x)$ ֆունկցիայի արժեքը G

բազմության վրա, այսինքն գտնել այնպիսի $\alpha(G)$ գնահատական (եղբ), որ

$$f(x) \leq \alpha(G), x \in G:$$

Եթե այժմ կարողանանք գտնել այնպիսի $x^0 \in G$, որ $f(x^0) = \alpha(G)$, ապա x^0 -ն մեր խնդրի լուծումն է: Եթե ոչ, ապա տրոհում ենք G բազմությունը $G_1^l, G_2^l, \dots, G_{k_l}^l$ բազմությունների (ճյուղավորում ենք խնդիրը) և գնահատում $f(x)$ ֆունկցիան $G_1^l, G_2^l, \dots, G_{k_l}^l$ բազմությունների վրա: Ստանում ենք նոր գնահատականներ՝ $\alpha(G_1^l), \alpha(G_2^l), \dots, \alpha(G_{k_l}^l)$: Քանի որ $G_i^l \subseteq G$, ապա կարելի է սպասել, որ $\alpha(G_i^l) \leq \alpha(G), i = 1, 2, \dots, k_l$: Դիցուք $\alpha(G_{i_0}^l) = \max_{1 \leq i \leq k_l} \alpha(G_i^l)$: Եթե այժմ կարողանանք գտնել այնպիսի $x^0 \in G_{i_0}^l$, որ $f(x^0) = \alpha(G_{i_0}^l)$, ապա x^0 -ն մեր խնդրի լուծումն է, այլապես այս գործընթացը պետք է շարունակել մինչև խնդրի լուծումը գտնելը:

ԲԱԶՄԱՆՊԱՏԱԿԱՅԻՆ ՕԴՏԻՄԱԼԱՑՈՒՄ

5.1. ԽՄԲԱՅԻՆ ԸՆՏՐՈՒԹՅՈՒՆ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ

Ինչպես նշվել է ներածությունում, խմբային ընտրության խնդիրը որոշումներ ընդունելու ընթանալու խնդրի այս մասնավոր դեպքն է, եթե ինչպես որոշումների բազմությունը, այնպես էլ նախընտրելիության հարաբերությունների թիվը վերջավոր էն: Խմբային ընտրության խնդիրը կարելի է ներկայացնել հետևյալ մոդելի տեսքով՝ $\langle X, \succ_1, \succ_2, \dots, \succ_n \rangle$, որտեղ՝ $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$, իսկ

նախընտրելիության հարաբերությունները ենթադրվում են թույլ կարգավորվածություններ X բազմության վրա:

Առաջին անգամ այս խնդիրը դիտարկվել է Էռոռուի (Arrow) կողմից որպես որևէ դեմոկրատական երկրի ընտրական համակարգի մարթեմատիկական մոդել: Չնայած վերը նշված մոդելը շատ ավելի ընդհանուր է, սակայն մենք կպահպանենք Էռոռուի մոտեցումները և ձևակերպումները:

Որոշումների բազմության $x_i, i=1, 2, \dots, m$ տարրերը անվանենք **թեկնածուներ**, իսկ նախընտրելիության $\succ_j, j=1, 2, \dots, n$ հարաբերությունները՝ **անհատական կարծիքներ**: Խնդիրը դրվում է հետևյալ կերպ: Ուսենք m թեկնածու և n ընտրող: Ընտրողներից յուրաքանչյուրը արտահայտում է իր կարծիքը թեկնածուների վերաբերյալ՝ արդյունքում ստանում ենք n հատ նախընտրելիության հարաբերություն m թեկնածուների վերաբերյալ: Այդ անհատական կարծիքների հիման վրա հարկավոր է որոշել, թե ինչպիսին է ընտրողների հավաքական կարծիքը: Փաստորեն խնդիրը հետևյալն է՝ կառուցել արտապատկերում, որը X բազմության վրա անհատական կարգավորվածությունների ցանկացած $\{\succ_j\}_1^n$ համակարգին

համապատասխանության մեջ կդնի մեկ կարգավորվածություն՝ \succ խմբային կարծիք: Այդ արտապատկերումը անվանում են ընտրական կանոնադրություն, կամ, ընդհանուր դեպքում, խմբային ընտրության կանոն: Էռոռուն առաջարկել է հինգ մինիմալ պայմաններ, որոնց ներմրուղական պատկերացումներով պետք է բավարարի արդար

ընտրական կանոնադրությունը դեմոկրատական երկրներում: Այդ պայմանները անվանում են Էռուուի արսիումների համակարգ: Դրանք են՝

1). *Սիարժեքության արսիումի խմբային ընտրության կանոնը միարժեքորեն որոշված է բոլոր հնարավոր անհատական կարծիքների $\{\succ_j\}_1^n$ համակարգերի համար:*

2). *Սուստոռնության արսիում: Եթե անհատական կարծիքների որևէ $\{\succ_j\}_1^n$ համակարգի և $x, y \in X$ թեկնածուների զույգի համար խմբային ընտրության կանոնի համաձայն $x \succ y$, ապա եթե անհատական կարծիքները փոխվեն այնպես, որ x -ը պարունակող զույգերի վերաբերյալ կարծիքները փոխվեն միայն ի օգուտ x -ի, իսկ մնացած կարծիքները չփոխվեն, ապա կանոնը նորից կհանգեցնի՝ $x \succ y$:*

3). *Անկախություն չկապված այլընտրանքներից: Եթե անհատական կարծիքների երկու համակարգերում $X^0 \subset X$ թեկնածուների ենթաքազմության վերաբերյալ բոլոր կարծիքները համընկնում են, ապա պետք է համընկնեն նաև խմբային կարծիքները:*

4). *Բոևապետության արգելք: Գոյություն չունի այնպիսի j_0 ընտրող, որ ցանկացած $x, y \in X$ զույգի համար $x \succ_{j_0} y$ -ից հետևի՝ $x \succ y$:*

5). *Պետության ինքիշխանություն: Ցանկացած $x, y \in X$ զույգի համար, եթե կանոնի համաձայն՝ $x \succ y$, ապա գոյություն ունի առնվազն մեկ՝ j_0 ընտրող, այնպես, որ՝ $x \succ_{j_0} y$:*

Էռուուի հայտնի պարադոքսը կայանում է նրանում, որ այս արսիումները անհամատեղելի են՝ ցանկացած կանոն, որը բավարարում է առաջին երեք արսիումների, բերում է կամ բոնապետության, կամ ինքնիշխանության կորստի: Բերենք այդ արդյունքն առանց ապացուցման:

Թեորեմ 5.1.1: Գոյություն չունի կանոն, որը բավարարում է 1)-5) արսիումների համակարգին, եթե $n \geq 2, m \geq 3$:

Ըստրական կանոններից ամենաշատ կիրառվողը մեծամասնության կանոնն է: Այն կարելի է ձևակերպել հետևյալ կերպ: Կամայական $x, y \in X$ զույգի համար նշանակենք՝

$$n_x = |\{j : x \succ_j y\}|, n_y = |\{j : y \succ_j x\}|, n_{xy} = |\{j : x \sim_j y\}|:$$

Մեծամասնության կանոնը կձևակերպվի այսպես՝ $x \succ y$ այն, և միայն այն դեպքում, եթե՝ $n_x > n_y$: Հեշտ է տեսնել, որ մեծամասնության կանոնը չի բավարարում էռուուի հենց առաջին արսիումին: Դիտարկենք հետևյալ օրինակը՝

$$x \succ_1 y \succ_1 z,$$

$$y \succ_2 z \succ_2 x,$$

$$z \succ_3 x \succ_3 y:$$

Հստ մեծամասնության կանոնի, մենք կստանանք՝ $x \succ y, y \succ z, z \succ x$, այսինքն ոչ տրանզիտիվ հարաբերություն: Մեծամասնության կանոնը լիովին նկարագրվում է արսիումների հետևյալ համակարգով՝

Ա 1: Կանոնը միարժեքորեն որոշված է թեկնածուների ցանկացած $x, y \in X$ զույգի համար:

Ա 2: Կանոնը կախված չէ թեկնածուների անվանումներից:

Ա 3: Կանոնը կախված չէ ընտրողների անվանումներից:

Ա 4: Եթե որևէ $x, y \in X$ զույգի համար կանոնը որոշել է, որ $x \sim y$ և ընտրողներից մեկը փոխել է իր կարծիքն ի օգուտ x -ի, ապա կանոնը պետք է որոշի, որ $x \succ y$:

Թեորեմ 5.1.2. Սիակ կանոնը, որը բավարարում է վերը բերված 4 արսիում՝ մեծամասնության կանոնն է:

Ապագայուս: Հեշտ է ստուգել, որ մեծամասնության կանոնը բավարարում է այս արսիումներին: Ցույց տանք, որ այն միակն է: Վերցնենք կամայական $x, y \in X$ զույգ: Քանի որ կանոնը կախված չէ ընտրողների անվանումներից, ապա կարող է կախված լինել միայն

որանց քանակից, այսինքն՝ n_x, n_y, n_{xy} թվերից: Դիցուք ինչ-որ կարծիքների $\{\succ_j\}_1^n$ համակարգի դեպքում՝ $n_x = n_y$: Այդ դեպքում, ըստ 2 արժիումի կանոնը պետք է պնդի, որ $x \sim y$: Այժմ, եթե որևէ ընտրող փոխի իր կարծիքն ի օգուտ $x \succ y$, կստանանք՝ $n_x > n_y$, և ըստ 4 արժիումի, կանոնը պետք է որոշի, որ $x \succ y$: Ստանում ենք մեծամասնության կանոնը:

Դիտարկենք մի կանոն ևս, որը լայն կիրառություններ ունի փորձագիտական գնահատականների տեսությունում, սպորտի բնագավառում և այլն: Դա *Կոպլենջի (Coplan)կանոնն է*:

Դիցուք տրված է կարծիքների որևէ $\{\succ_j\}_1^n$ համակարգ: Ցանկացած $x \in X$ նշանակենք՝

$$\alpha_j(x) = |\{y \in X : x \succ_j y\}|,$$

$$\beta_j(x) = |\{y \in X : y \succ_j x\}|$$

և կազմենք օգտավետության ֆունկցիա՝

$$u(x) = \sum_{j=1}^n (\alpha_j(x) - \beta_j(x)):$$

Հստ Կոպլենջի կանոնի՝

$$x \succ y \Leftrightarrow u(x) > u(y):$$

Այս կանոնը, ի տարբերություն մեծամասնության կանոնի միշտ հանգեցնում է տրանզիտիվ լրտումների, սակայն չի բավարարում էռուի Ա.5 արժիումին:

Խմբային ընտրության տեսությունը հաճախ օգտագործվում է փորձագիտական գնահատականների տեսության շրջանակներում: Այն դեպքերում, եթե դժվար է ճշգրիտ գնահատական տալ այս կամ այն որոշմանը, կազմվում է տվյալ բնագավառի մասնագետների՝ փորձագետների խումբ, որոնցից յուրաքանչյուրն արտահայտում է իր կարծիքը և այդ կարծիքների հիման վրա ընդունվում է վերջնական որոշում:

5.2. ՎԵԿՏՈՐԱԿԱՆ ՕԴՏԻՄԱԼԱՑՈՒՄ

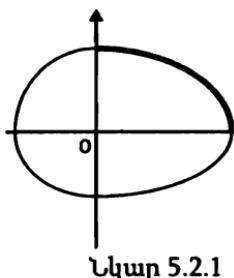
Վեկտորական օպտիմալացման տեսությունը ուսումնասիրում է որոշումներ ընդունելու մոդելի այն մասնավոր դեպքը, երբ նախընտրելիության հարաբերությունների թիվը վերջավոր է և յուրաքանչյուրի համար գոյություն ունի համապատասխան օգտավետության ֆունկցիա: Այսպիսով, վեկտորական օպտիմալացման մոդելը կարելի է դիտարկել հետևյալ տեսքով՝ $M = \langle X, u_1(x), u_2(x), \dots, u_n(x) \rangle$, որտեղ X -ը կամայական բազմություն է, իսկ $u_i(x)$, $i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաները՝ X -ի վրա որոշված իրականարժեք ֆունկցիաներ են: Հարկավոր է գտնել X բազմության կետ, որն ինչ-որ իմաստով մաքսիմալացնում է բոլոր $u_i(x)$, $i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաները միաժամանակ:

Կախված այն բանից, թե ինչ բնագավառների է վերաբերում վեկտորական օպտիմալացման խնդիրը և ինչ լրացուցիչ ինֆորմացիա կա այդ խնդրի վերաբերյալ, խնդրի լավագույն որոշումը կարելի է փնտրել ըստ օպտիմալության տարբեր սկզբունքների: Այստեղ կդիտարկեն հայտնի սկզբունքներից մի քանիսը: Ամենաընդհանուր և կիրառվող սկզբունքներից է Պարետի (Pareto) օպտիմալության սկզբունքը:

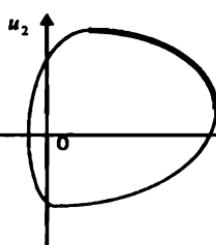
Սահմանում 5.2.1: $x^0 \in X$ կետն անվանում են **Պարետո-օպտիմալ**, եթե գոյություն չունի այնպիսի $x \in X$, որ $u_i(x) \geq u_i(x^0)$, $i = 1, 2, \dots, n$, ընդ որում այդ անհավասարություններից առնվազն մեկը խստ է:

Գործնականում, այս սկզբունքով որոշվող կետերը հաճախ մի ընդարձակ բազմություն են կազմում, որն անվանում են **Պարետո-բազմություն**: Նկարներ 5.2.1 և 5.2.2-ում պատկերված են $n = 2$ դեպքում հաճախակի հանդիպող Պարետո-օպտիմալ բազմույթներին համապատասխանող u_1 , u_2 օգտավետության ֆունկցիաների արժեքների բազմությունները: Նկար 5.2.3-ում պատկերված է այն դեպքը, երբ Պարետո-օպտիմալ բազմույթնը բաղկացած է միակ կետից: Սա համապատասխանում է այն դեպքին, երբ գոյություն ունի այնպիսի $x^0 \in X$ կետ, որ $u_1(x^0) = \max_{x \in X} u_1(x)$, $u_2(x^0) = \max_{x \in X} u_2(x)$: Այս

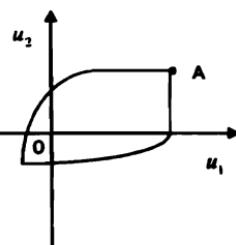
դեպքում խնդիրը վերանում է վեկտորական օպտիմալացման խնդիր լինելուց:



Նկար 5.2.1



Նկար 5.2.2



Նկար 5.2.3

Փաստորեն, այս սկզբունքով որոշվում է ոչ թե լավագույն կետը, այլ այն կետերի բազմությունը, որտեղ հարկավոր է փնտրել լավագույնը՝ օգտվելով խնդրի վերաբերյալ ստացած լրացուցիչ տեղեկատվությունից: Այն խնդիրներում, որտեղ այդ լրացուցիչ տեղեկատվությունը առկա է, այսինքն հայտնի են օգտավետության ֆունկցիաների համեմատական կարևորությունները, այդ ֆունկցիաների արժեքները արտահայտված են նույն միավորներով, կամ բերված են նույն մասշտաբի, շատ կիրառելի է այդպես կոչված սկալյար սկզբունքը:

Սահմանում 5.2.2: Դիցուք՝ $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \geq 0$, $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$. $x^0 \in X$

կետն անվանում են օպտիմալ ըստ λ_i , $i = 1, 2, \dots, n$ կշռներով սկալյար սկզբունքի, եթե բոլոր $x \in X$ կետերի համար՝

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x^0) \geq \sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x):$$

Այս երկու սկզբունքները տրամադրեն տարբեր են թվում, քանի որ առաջինի դեպքում դուք ոչինչ չփոխեք խնդրի վերաբերյալ բացի X բազմությունից և u_i ֆունկցիաների տեսքից, իսկ երկրորդ սկզբունքը

կարող է կիրառվել այն դեպքում, եթե հայտնի են ֆունկցիաների համեմատական կարևորությունները, որոնք որոշվում են λ , գործակիցներով, ինչպես նաև ֆունկցիաների չափման միավորները: Սակայն պարզվում է, որ այս երկու սկզբունքները ինչ-որ իմաստով համարժեք են:

Թեորեմ 5.2.1: Եթե որոշ $x^0 \in X$ $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) > 0$, $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$

համար՝

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x^0) \geq \sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x),$$

ապա x^0 -ն օպտիմալ է ըստ Պարետոի:

Ապագույք: Ենթադրենք հակառակը՝ դիցուք x^0 -ն օպտիմալ չէ ըստ Պարետոի: Այդ դեպքում գոյություն ունի այնպիսի $x \in X$, որ

$$u_i(x) \geq u_i(x^0), \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

ընդ որում այդ անհավասարություններից առնվազն մեկը խիստ է: Այս անհավասարություններից յուրաքանչյուրը բազմապատկենք համապատասխան λ_i -ով և գրում արենք: Քանի որ այդ անհավասարություններից առնվազն մեկը խիստ է, կստանանք խիստ անհավասարություն՝

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x) > \sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x^0):$$

Սա հակասում է մեր ենթադրությանը:

Թեորեմ 5.2.2: Դիցուք X -ը ուսուցիկ բազմություն է, իսկ $u_i(x)$, $i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաները գողավոր ֆունկցիաներ են: Այս դեպքում, եթե x^0 -ն օպտիմալ է ըստ Պարետոի, ապա գոյություն ունեն այնպիսի $\lambda_i \geq 0$, $i = 1, 2, \dots, n$, $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ թվեր, որ

$$\max_{x \in X} \sum_{i=1}^n u_i(x) = \sum_{i=1}^n u_i(x^0):$$

Ապագույք: Կազմենք հետևյալ արտահայտությունը՝ $((u_1(x) - u_1(x^0)), (u_2(x) - u_2(x^0)), \dots, (u_n(x) - u_n(x^0)))$: Ցանկացած ֆիքսած $x \in X$ կետի համար այն կարելի է դիտարկել որպես n -չափանի վեկտոր, այսինքն՝ կետ R^n -ից: Այդպիսի բոլոր հնարավոր վեկտորների բազմությունը նշանակենք V -ով՝

$$V = \left\{ ((u_1(x) - u_1(x^0)), (u_2(x) - u_2(x^0)), \dots, (u_n(x) - u_n(x^0))) : x \in X \right\}:$$

Քանի որ ենթադրել ենք, որ x^0 -ն օպտիմալ է ըստ Պարետոի, ապա այս վեկտորների մեջ դրական վեկտորներ չկան՝ $V \cap R_+^n = \emptyset$: $C(V)$ -ով նշանակենք V բազմության ուսուցիկ թաղանթը: Ինչպես հայտնի է, ուսուցիկ թաղանթի ցանկացած կետ կարելի է ներկայացնել V բազմության ոչ ավելի, քան $n+1$ կետերի ուսուցիկ գծային կոմբինացիայի տեսքով (տես թեորեմ 2.1.1.): Դա նշանակում է, որ $C(V)$ -ի ցանկացած y վեկտորի k -րդ թաղադրիչը ($k = 1, 2, \dots, n$) ունի հետևյալ տեսքը՝

$$y_k = \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j (u_k(x_j) - u_k(x^0)),$$

որտեղ՝

$$x_j \in X; \alpha_j \geq 0; j = 1, 2, \dots, n+1; \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j = 1:$$

Այստեղից՝

$$y_k = \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j u_k(x_j) - \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j u_k(x^0) = \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j u_k(x_j) - u_k(x^0):$$

Քանի որ ենթադրվել է, որ $u_i(x), i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաները գոգավոր են, ապա՝

$$\sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j u_k(x_j) \leq u_k \left(\sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j x_j \right);$$

Նշանակենք՝ $x' = \sum_{j=1}^{n+1} \alpha_j x_j : X$ -ը ուսուցիկ բազմություն է, հետևաբար,
 $x' \in X$ Այսպիսով ստանում ենք, որ ցանկացած $y \in C(V)$ համար
գոյություն ունի $x' \in X$, այնպես, որ՝ $y_k \leq u_k(x') - u_k(x^0)$;
($k = 1, 2, \dots, n$) : Այստեղից հետևում է, որ եթե V բազմության մեջ չկան
դրական վեկտորներ, ապա այդպիսիք չկան նաև $C(V)$ -ում: Դա
նշանակում է, որ $C(V) \cap R_+^n = \emptyset$:

Ինչպես $C(V)$ բազմությունը, այնպես էլ R_+^n -ը ուսուցիկ են:
Հետևաբար, անջատելիության թեորեմի համաձայն, այդ երկու
բազմությունները կարելի է անջատել կոորդինատների սկզբնակետով
անցնող հիպերհարթությամբ (տես թեորեմ 2.1.7): Անալիտիկորեն դա
նշանակում է, որ գոյություն ունեն այնպիսի $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ թվեր, որոնք
միաժամանակ 0 չեն, որ

$$\sum_{i=1}^n \beta_i z_i \leq 0, \quad z \in C(V), \quad (5.2.1)$$

$$\sum_{i=1}^n \beta_i z_i \geq 0, \quad z \in R_+^n:$$

Եթե β_i վերջին անհավասարության մեջ i տեղադրենք՝
 $e^i = (0, 0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0) \in R_+^n$ վեկտորները, ապա կստանանք՝

$\beta_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n$: Այսպիսով, $\sum_{i=1}^n \beta_i > 0$: Նշանակենք՝

$$\lambda_i = \frac{\beta_i}{\sum_{i=1}^n \beta_i}:$$

Բաժանելով (5.2.1) անհավասարությունը $\sum_{i=1}^n \beta_i$ -ի վրա և որպես շվերցնելով V բազմության կետերը, կստանանք՝

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j [u_k(x) - u_k(x^0)] \leq 0, \quad x \in X$$

Այստեղից՝

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x) \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i u_i(x^0), \quad x \in X$$

Հաշվի առնելով, որ $\lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n$, $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$, ստանում ենք թեորեմի պահանջվող պնդումը:

Այս երկու թեորեմները փաստորեն փակում են օպտիմալության սկզբունքների հարցը վեկտորական օպտիմալացման խնդիրներում: Իրոք, ցանկացած օպտիմալության սկզբունք պետք է հանգեցնի Պարետո-օպտիմալ կետի, սակայն ցանկացած Պարետո-օպտիմալ կետ կարելի է ստանալ համապատասխան կշիռներով սկալյար սկզբունքով:

Օրինակ 5.2.1: Ցանկացած արտադրական պրոցես ֆորմալ կարելի է նկարագրել (x, y) վեկտորների գույգով, որտեղ $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ -ը ծախսերի վեկտորն է, $y = (y_1, y_2, \dots, y_m)$ -ը արտադրանքի վեկտորը:

Այստեղ x_i -ն i -րդ տեսակի ծախսված ապրանքի քանակն է, y_j -ն j -րդ տեսակի արտադրանքի քանակն է: Որպես կանոն, եղած արտադրական տեխնոլոգիան հնարավորություն է տալիս իրագործելու թե մեկ, այլ արտադրական պրոցեսների մի ամբողջ բազմություն, որոնցից ըուրաքանչյուրը բնորոշվում է իր ծախսեր-արտադրանք վեկտորով: Նշանակենք T -ով բոլոր ծախսեր-արտադրանք վեկտորների բազմությունը, որոնք հնարավոր են տվյալ տեխնոլոգիայի պարագայում: Այսպիսով, T -ն R^{n+m} տարածության ենթաբազմություն

Է. Դիցուք $\alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, $\beta = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m)$ վեկտորների բոլոր բաղադրիչները դրական են: (α, β) գույզի համար կազմենք՝

$$F_{\alpha, \beta}(x, y) = \langle \alpha, x \rangle + \langle \beta, y \rangle:$$

Եթե ենթադրենք, որ T -ն ուսուցիկ է, ապա տվյալ խնդրի համար վերը բերած թեորեմները կարելի են ձևակերպել հետևյալ կերպ.

- Ծախսեր-արտադրանք ցանկացած վեկտոր, որը մաքսիմալացնում է $F_{\alpha, \beta}(x, y)$ ֆունկցիան T բազմության վրա, Պարետո-օպտիմալ է:
- Եթե (x, y) վեկտորը Պարետո-օպտիմալ է T -ում, ապա գոյություն ունեն այնպիսի α և β վեկտորներ, որ (x, y) -ը $F_{\alpha, \beta}(x, y)$ ֆունկցիայի մաքսիմումի կետ է:

Այս պնդումների տևականությունը հետևյալն է:
 Դիցուք α -ն և β -ն համապատասխան ապրանքների գներն են (α_i -ն i -րդ տեսակի ծախսված ապրանքի միավորի գինն է, β_j -ն j -րդ տեսակի արտադրանքի միավորի գինն է): Այս դեպքում $F_{\alpha, \beta}(x, y)$ -ը կհանդիսանա (α, β) գներով (x, y) արտադրական պրոցեսի իրականացումից ստացված շահույթը: Այժմ նախորդ պնդումները կը նդունեն հետևյալ տեսքը.

- Յանկացած արտադրական պրոցես որը մաքսիմալացնում է շահույթը որևէ գների դեպքում, Պարետո-օպտիմալ է:
- Յուրաքանչյուր Պարետո-օպտիմալ արտադրական պրոցես մաքսիմալացնում է շահույթը գների որևէ վեկտորի դեպքում:

5.3. ԳՈՐԾԱՄՔՆԵՐԻ ԽՆԴԻՐ

Այժմ դիտարկենք վեկտորական օպտիմալացման խնդիրներին ձևային առումով շատ նման, սակայն իմաստային առումով տարբերվող խնդիր:

Դիցուք նորից ունենք որոշումների կամայական X բազմություն, սակայն որոշումն ընդունում է ոչ թե մեկ անձ, այլ n անձանց մի խումբ, որոնցից յուրաքանչյուրն ունի իր սեփական $u_i(x), i = 1, 2, \dots, n$ օգտավետության ֆունկցիան: Միմյանց հետ գործարքի մեջ մտնելով, նրանք համատեղ ընտրում են մեկ կետ X բազմությունից: Եթե գործարքը տեղի չի ունենում, այսինքն չեն կարողանում միմյանց հետ գալ համաձայնության, ապա i -րդ մասնակիցը ստանում է ֆիքսած $u_i^*, (i = 1, 2, \dots, n)$ օգտավետություն: Այդ $u^* = (u_1^*, u_2^*, \dots, u_n^*)$ կետն անվանում են ստատուս քվո կետ: Այսպիսով, գործարքի մոդելը ստանում է հետևյալ տեսքը՝

$$\Gamma = \langle X; u_1(x), u_2(x), \dots, u_n(x); u_1^*, u_2^*, \dots, u_n^* \rangle = \langle X, u(x), u^* \rangle:$$

Բնական է, որ Γ գործարքի յուրաքանչյուր մասնակից ձգտում է ստանալ մաքսիմալ օգտավետություն և գործարքի լրացնելու կեասկանականը ոչ թե ընտրած որոշումը, այլ օգտավետությունները, որոնք ստանում են մասնակիցները այդ որոշման դեպքում: Γ գործարքի լրացնելու նշանակենք $u^0(\Gamma) = (u_1^0, u_2^0, \dots, u_n^0)$: Քանի որ գործարքի խնդիրը եապես տարբերվում է վեկտորական օպտիմալացման խնդիրներից, ապա այս խնդիրի համար հարկավոր է սահմանել նոր օպտիմալության սկզբունք: Հիմնական դիտարկվող սկզբունքը անվանում են Նեշի (Nash) սկզբունք: Այն սահմանվում է աքսիոմատիկորեն: Բերենք Նեշի աքսիոմների համակարգը:

Ա.1: Դիցուք $u^0(\Gamma) = (u_1^0, u_2^0, \dots, u_n^0)$ -ն $\Gamma = \langle X, u(x), u^* \rangle$ գործարքի լրացնելու մեջ է: Այդ դեպքում լրացնելը. ա) հասանելի է, այսինքն գոյություն ունի $x^0 \in X$ այնպես, որ $u^0 = u(x^0)$, բ) լրացնելը անհատապես ուղիղնալ է՝ $u^0 \geq u^*$ և գ) լրացնելը Պարետո օպտիմալ է՝ գոյություն չունի $x \in X$, որ $u_i(x) \geq u_i(x^0), i = 1, 2, \dots, n$ և այս անհավասարություններից առնվազն մեկը խիստ է:

Ա.2: Դիցուք $L = (L_1, L_2, \dots, L_n)$ -ը $u_i(x), i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաների դրական գծային ձևափոխությունն է: Այդ դեպքում $\langle X, Lu, Lu^* \rangle$ գործարքի լուծումը Lu^0 -ն է:

Ա.3: Դիցուք $X^0 \subseteq X$ և $\Gamma = \langle X, u(x), u^* \rangle$ գործարքի լուծումը $u^0 = u(x^0)$ -ն է: Եթե $x^0 \in X^0$, ապա $\Gamma^0 = \langle X^0, u(x), u^* \rangle$ գործարքի լուծումը նույնպես $u^0 = u(x^0)$ -ն է:

Ա.4: Եթե խնդիրը սիմետրիկ է, այսինքն $u_i^* = u_j^*$, ($i, j = 1, 2, \dots, n$) և ցանկացած $x \in X$ համար և $\{1, 2, \dots, n\}$ բազմության ցանկացած π տեղափոխության համար գոյություն ունի $y \in X$ այնպես, որ $u_i(x) = u_{\pi(i)}(y)$, ապա $u_i^0 = u_j^0$, ($i, j = 1, 2, \dots, n$):

Այս համակարգում առաջին աքսիոմը պահանջում է, որ գործարքի լուծումը լինի Պարետո-օպտիմալ, այսինքն բավարարի ամենաթույլ օպտիմալության սկզբունքին:

Երկրորդ աքսիոմը պահանջում է, որ լուծումը անկախ լինի չափման միավորից: Այդ պահանջը բնական է, հաշվի առնելով, որ ֆունկցիաներն օգտավետության ֆունկցիաներ են:

Երրորդ աքսիոմը կոչվում է չկապված այլնտրանժների անկախություն: Այն կարելի է դիտարկել որպես ֆունկցիայի եքստրեմումի հատկություններից մեկը:

Չորրորդ աքսիոմը կոչվում է արդարության աքսիոմ՝ եթե բոլոր խաղացողները գտնվում են նույն պայմաններում, ապա պետք է ստանան հավասար:

Պարզվում է, որ այս աքսիոմները բավարար են լուծումը միարժեքորեն որոշելու համար: Նշանակենք՝

$$U = \{u \in R^n : u = u(x), x \in X\}:$$

Քանի որ գործարքի մասնակիցներին հետաքրքրում է իրենց ստացվելիք օգտավետությունները և ոչ թե կոնկրետ որոշումն, ինչպես

նաև հաշվի առնելով Ա.1 արսիոմի առաջին պահանջը, ապա
 $\Gamma = \langle X, u(x), u^* \rangle$ գործարքը կարելի է դիտարկել $\Gamma = \langle U, u^* \rangle$ տեսքով:

Թեորեմ 5.3.1: Դիցուք U բազմությունը փակ, սահմանափակ, ուսուցիչ բազմություն է: Այդ դեպքում գոյություն ունի Ա.1-Ա.4 արսիոմներին բավարարող միակ $u^0 \in U$ լուծում:

Ապացույք: Այստեղ կբերենք ապացուման միայն ընդհանուր սխեման: Նախ դիտարկենք այն դեպքը, երբ գոյություն ունի այնպիսի $u = (u_1, u_2, \dots, u_n) \in U$, որ $u_i > u_i^*$ բոլոր $i = 1, 2, \dots, n$ համար:

Կատարենք U բազմության դրական գծային ձևափոխություն, որի դեպքում u^* կետը կանցնի կոորդինատների սկզբնակետ՝ $u' = u - u^*$. U բազմության ձևափոխված պատկերը նշանակենք U' -ով: Պարզ է, որ U' բազմությունը նորից փակ, սահմանափակ, ուսուցիչ բազմություն է: Հետևաբար, գոյություն ունի $\bar{u}' \in U'$, այնպէս, որ՝

$$\prod_{i=1}^n \bar{u}'_i = \max_{\substack{u' \in U', \\ u' > 0}} \prod_{i=1}^n u'_i: \quad (5.3.1)$$

Այժմ նորից կատարենք U' բազմության դրական գծային ձևափոխություն, որի դեպքում \bar{u}' կետը կանցնի $(1, 1, \dots, 1)$ կետի՝ $u'' = \frac{\bar{u}'}{\bar{u}'_i}$: Նոր ստացված բազմությունը նշանակենք U'' -ով:

Նշանակենք՝

$$\bar{U} = \left\{ u = (u_1, u_2, \dots, u_n) \in R^n : \prod_{i=1}^n u_i = 1 \right\}$$

և դիտարկենք $\langle \bar{U}, 0 \rangle$ գործարքը: \bar{U} բազմությունը սիմետրիկ բազմություն է և ակնհայտորեն բավարարում է Ա.4 արսիոմի պայմաններին: Հետևաբար, $\langle \bar{U}, 0 \rangle$ գործարքի լուծման մեջ բոլոր բաղադրիչները պետք է լինեն հավասար: \bar{U} բազմության միակ

հավասար բաղադրիչներով կետը, որը բավարարում է Ա.1 աքսիոմի Պարետո-օպտիմալության պայմանին՝ $(1,1,\dots,1)$ կետն է: Մյուս կողմից,

(5.3.1) պայմանից հետևում է, որ ցանկացած $u \in U'$ համար՝ $\prod_{i=1}^n u_i \leq 1$,

այսինքն՝ $U' \subseteq \bar{U}$, և, բացի դրանից, $(1,1,\dots,1) \in U'$ Այսպիսով, ըստ Ա.3 աքսիոմի, $(1,1,\dots,1)$ կետը լուծում է նաև $\langle U', 0 \rangle$ գործարքի համար:

Քանի որ $\langle U', 0 \rangle$ գործարքը ստացվել է $\langle U', 0 \rangle$ գործարքից դրական գծային ձևափոխության միջոցով, ապա $\langle U', 0 \rangle$ գործարքի լուծումը, ըստ Ա.2 աքսիոմի, պետք է լինի $(1,1,\dots,1)$ կետի նախապատկերը, այսինքն՝ \bar{u}' -ը: Ա.2 աքսիոմից օգտվելով, ևս մեկ քայլ ետ կարելի է կատարել և վերջնակապես կստանանք, որ $\langle U, u^* \rangle$ գործարքի լուծումը $\bar{u}' - u^*$ կետն է: Այսպիսով, Ա.1-Ա.4 աքսիոմներին բավարարող լուծումը գտնելու համար հարկավոր է հաշվել

$$\max_{\substack{u \in U \\ u > u^*}} \prod_{i=1}^n (u_i - u_i^*):$$

Վերադառնալով նախկին նշանակումներին, կստանանք, որ $\Gamma = \langle X, u(x), u^* \rangle$ գործարքի լուծումը $u^0 = u(x^0) \in U$ -է, որը բավարարում է հետևյալ առնչությանը՝

$$\prod_{i=1}^n (u(x^0) - u_i^*) = \max_{x \in X, u(x) > u^*} \prod_{i=1}^n (u(x) - u_i^*):$$

Այժմ դիտարկենք այն դեպքը, երբ գոյություն չունի այնպիսի $u = (u_1, u_2, \dots, u_n) \in U$, որ $u_i > u_i^*$ բոլոր $i = 1, 2, \dots, n$ համար: Ա.1 աքսիոմից հետևում է, որ բավական է դիտարկել միայն կետերը: Դիցուք գոյություն ունեն երկու կետեր՝ $u', u'' \in U$, $u'_i > u_i^*$, $u'_j = u_j^*$; $u''_j > u_j^*$, $u''_i = u_i^*$, $i \neq j$: Այս դեպքում, քանի որ U -ն

ենթադրվել է ուսուցիկ, ապա $u'' = \frac{1}{2}u' + \frac{1}{2}u'' \in U$ Սակայն

$u_i'' > u_i^*$, $u_j'' > u_j^*$ ՝ ստացանք հակասություն: Հետևաբար, ինդեքսների $I = \{1, 2, \dots, n\}$ բազմությունը կարելի է տրնել երկու՝ I_1 և I_2 մասերի:

$$I_1 = \left\{ i \in I : u_i(x) \leq u_i^*, x \in X \right\}, \quad I_2 = I - I_1:$$

Եվ ընդհանոր դեպքում, $u^0 = (u_1^0, u_2^0, \dots, u_n^0) \in U$ լուծումը կստանանք հետևյալ կերպ: u^0 վեկտորի $i \in I_2$ բաղադրիչները ստացվում են

$$\prod_{i \in I_2} (u_i(x^0) - u_i^*) = \max_{x \in X, u(x) > u^0} \cdot \prod_{i \in I_2} (u_i(x) - u_i^*)$$

առևշտությունից, իսկ $i \in I_1$ համար՝ $u_i^0 = u_i^*$:

Օրինակ 5.3.1: Դիցուք ապահովագրական A ընկերությունն ունի ոիսկերի պորտֆել, որի դեպքում հասուցումների ζ պատահական մեծության մաքենատիպիկական սպասումը հավասար է 5 պայմանական միավորի, իսկ դիսպերսիան հավասար է 4 պայմանական միավորի: Ապահովագրական B ընկերությունը ոիսկերի պորտֆելի հասուցումների η պատահական մեծության մաքենատիպիկական սպասումը հավասար է 10-ի, իսկ դիսպերսիան՝ 8-ի: Այս երկու ապահովագրական ընկերությունները որոշում են մասսամբ փոխանակել իրենց պորտֆելների պարունակությունը ոիսկերը նվազեցնելու նպատակով: Դիցուք A ընկերության պորտֆելի հասուցումների սկզբնական արժեքը ξ_1 է, փոխանակումից հետո՝ ξ_2 : Համապատասխանաբար, B ընկերության համար՝ η_1 և η_2 : Եթե A ընկերությունը իր պորտֆելի α մասը փոխանակում է B ընկերության պորտֆելի β մասի հետ, ապա կստանանք հետևյալ հավասարումները՝

$$E\xi_2 = (1-\alpha) E\xi_1 + \beta E\eta_1,$$

$$E\eta_2 = \alpha E\xi_1 + (1-\beta) E\eta_1$$

Այստեղից երևում է, որ փոխանակումից հետո հատուցումների մաթեմատիկական սպասումների գումարը չի փոխվում, հետևաբար փոխադարձ հաշվարկները կարող են կարգավորվել դրամական փոխեատուցմամբ: Դիտարկենք ոխսկերի եկմանական բնութագրից՝ դիսպերսիան: Ենթադրելով, որ պատահական ξ և η մեծությունները անկախ են, կստանանք՝

$$D\xi_2 = (1-\alpha)^2 D\xi_1 + \beta^2 D\eta_1 = u_1(\alpha, \beta),$$

$$D\eta_2 = \alpha^2 D\xi_1 + (1-\beta)^2 D\eta_1 = u_2(\alpha, \beta):$$

Հաշվի առնելով, որ եթե գործարքը չկայանա, ապա ընկերությունների դիսպերսիաները կմնան սկզբնական դիսպերսիաներ՝ $D\xi_1 = 4$ և $D\eta_1 = 8$, ուստի այս գործարքի մոդելը կարելի է ներկայացնել՝ $\langle X; u_1(\alpha, \beta), u_2(\alpha, \beta); 4, 8 \rangle$ մոդելի տեսքով, որտեղ $X = [0, 1] \times [0, 1]$: Կազմենք գործարքի Նեշի ֆունկցիան՝

$$F(\alpha, \beta) = [4 - u_1(\alpha, \beta)] [8 - u_2(\alpha, \beta)] = [4 - 4(1-\alpha)^2 - 8\beta^2] [8 - 4\alpha^2 - 8(1-\beta)^2]:$$

Մաքսիմալացնելով այս ֆունկցիան $\alpha + \beta = 1$ պայմանի դեպքում կստանանք հետևյալ արդյունքը՝

$$\alpha^0 = 0,613;$$

$$\beta^0 = 0,387;$$

$$u_1(\alpha^0, \beta^0) = 1,797;$$

$$u_2(\alpha^0, \beta^0) = 4,509:$$

Այսպիսով, փոխանակման դեպքում ընկերությունների ոխսկերը (դիսպերսիաները) նվազում են համապատասխանաբար 2,203-ով և 3,491-ով:

ԽԱՂԵՐԻ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ

6.1. ԱՌԴԱՇԽՎԻԱՂԵՐ

Ինչպես նշվել էր նախաբանում, խաղերի տեսությունը կոնֆլիկտի կամ անդրշուրջան պայմաններում որոշումներ ընդունելու մաթեմատիկական տեսություն է: Կոնֆլիկտային իրավիճակների մաթեմատիկական մոդելները կառուցելիս առաջին եերթին հարկավոր է նշել կոնֆլիկտի մասնակիցներին, մասնակիցների հնարավորությունները, ինչպես նաև նրանց նախապատվությունները: Դիցուք կոնֆլիկտի մասնակիցները n -են, որոնցից յուրաքանչյուր i -րն ունի իր բոլոր հնարավոր որոշումների S_i բազմությունը, իսկ որոշումների արդյունքը գնահատվում է օգտավետության H_i փունկցիայով: Այդպիսով կոնֆլիկտի պայմաններում որոշումներ ընդունելու մոդելը կարելի է ներկայացնել

$$G = \left\langle I, \{S_i\}_{i \in I}, \{H_i\}_{i \in I} \right\rangle \quad (6.1.1)$$

համակարգի տեսքով:

Այս համակարգն անվանում են **խաղ**, կոնֆլիկտի մասնակիցներին՝ **խաղացողներ**: $I = \{1, 2, \dots, n\}$ բազմությունը խաղացողների համարների բազմությունն է, S_i -ն անվանում են i -րդ խաղացողի ստրատեգիաների բազմություն: Կախված խնդրի դրվածքից այն կարող է ունենալ տարբեր կառուցվացքներ, H_i -ն n փոփոխականի իրականարժեք փունկցիա է, որն անվանում են i -րդ խաղացողի շահույթի փունկցիա:

Այդպես սահմամված խաղը խաղավում է հետեւյալ կերպ: Խաղացողներից յուրաքանչյուրը ընտրում է որևէ կետ իր ստրատեգիաների բազմությունից, որի արդյունքում ստացված $s = (s_1, s_2, \dots, s_n), s_i \in S_i, i = 1, 2, \dots, n$ վեկտորն անվանում են **իրավիճակ** խաղում: Այս իրավիճակում i -րդ խաղացողը ստանում է $H_i(s)$ շահույթ: Ըստրություն կատարելիս յուրաքանչյուր խաղացող ձգտում է առավելագույն շահույթի: Խաղերը միմիանցից կարող են

տարբերվել ինչպես հակառակորդների քայլերի վերաբերյալ տեղեկատվությամբ, այնպես ել խաղացողների միջն պայմանավորվածությունների առկայությամբ:

Սահմանում 6.1.1: (6.1.1) համակարգով որոշվող խաղն անվանում են նորմալ տեսքով անդաշինք խաղ, կամ պարզապես անդաշինք խաղ, եթե խաղացողներն իրենց ընտրությունները կատարում են միմիանցից անկախ, այսինքն չստանալով ոչ մի տեղեկատվություն հակառակորդների քայլերի վերաբերյալ, և իրավունք չունեն պայմանավորվել համատեղ գործողությունների մասին:

Ինչպես երևում է խաղի սահմանումից, խաղացողի շահույթը կախված է ոչ միայն իր ընտրած ստրատեգիաից, այլ նաև մյուս բոլոր խաղացողների ընտրություններից, (որոնք անդաշինք խաղերում խաղացողին հայտնի չեն): Այսինքն, ընտրելով n փոփոխականի ֆունկցիայի միայն մեկ փոփոխականի արժեքը, խաղացողը պետք է ձգտի ստանալու իր շահույթի ֆունկցիայի առավելագույն արժեքը: Այսպիսով, առաջին հարցը, որն առաջանում է անդաշինք խաղերը դիտարկելիս, օպտիմալության սկզբունքի հարցն է: Հիմնական օպտիմալության սկզբունքը, որը կիրառվում է անդաշինք խաղերում՝ Նեշի հավասարակշռության սկզբունքն է: Այն վերաբերում է ոչ թե ստրատեգիաների այլ իրավիճակների օպտիմալությանը:

Սահմանում 6.1.2. $s^0 = (s_1^0, s_2^0, \dots, s_i^0, \dots, s_n^0)$ իրավիճակն անվանում են ընդունելի i -րդ խաղացողի համար, եթե բոլոր $s_i \in S_i$ ստրատեգիաների համար՝

$$H_i(s_1^0, s_2^0, \dots, s_i^0, \dots, s_n^0) \geq H_i(s_1^0, s_2^0, \dots, s_i, \dots, s_n^0) \quad (6.1.2)$$

Սահմանում 6.1.3: $s^0 = (s_1^0, s_2^0, \dots, s_i^0, \dots, s_n^0)$ իրավիճակն անվանում են ըստ Նեշի հավասարակշռության իրավիճակ, եթե այն ընդունելի է բոլոր խաղացողների համար միաժամանակ, այսինքն (6.1.2) անհավասարությունները բավարարվում են նաև բոլոր $i \in I$ համար:

Ինչպես երևում է սահմանումից, հավասարակշռության իրավիճակը խախտելը ձեռնատու չէ ոչ մի խաղացողի համար: Հետևյալ սահմանումը և հաջորդող թեորեմը թույլ են տալիս ստուգել

հավասարակշռության սկզբունքի կոռեկտությունը, ինչպես նաև տարանջատել խաղի էական կողմերը ոչ էականներից:

Սահմանում 6.1.4: Երկու

$$G = \left\langle I, \{S_i\}_{i \in I}, \{H_i\}_{i \in I} \right\rangle,$$

$$G' = \left\langle I, \{S_i\}_{i \in I}, \{H'_i\}_{i \in I} \right\rangle,$$

խաղերն անվանում են **ստրատեգիապես համարժեք**, եթե գոյություն ունեն այնպիսի $a > 0$ և $b_i, i \in I$ իրական թվեր, որ

$$H'_i(s) = aH_i(s) + b_i, \quad i \in I \quad (6.1.3)$$

Թեորեմ 6.1.1: Ստրատեգիապես համարժեք խաղերում հավասարակշռության իրավիճակների բազմությունները համընկնում են:

Թեորեմի ապացույցն ակներև է. Բավական է (6.1.3) արտահայտությունները տեղադրել (6.1.2) անհավասարությունների մեջ և կրճատել հաստատունները:

Սահմանում 6.1.5. Անդաշինք խաղն անվանում են **հաստատուն գումարով խաղ**, եթե՝

$$\sum_{i \in I} H_i(s) = \text{const} :$$

Դժվար չէ տեսնել, որ հաստատուն գումարով ցանկացած խաղ ստրատեգիապես համարժեք է զրո գումարով խաղի:

Հավասարակշռության իրավիճակի գոյության և միակուրյան հարցերը կախված են կոնկրետ խաղերի առանձնահատկություններից: Բերենք երեք տեսական օրինակներ, որտեղ արտացոլվում են հավասարակշռության իրավիճակի սահմանման ինչպես դրական, այնպես էլ բացասական կողմերը:

Օրինակ 6.1.1: /Հանցագործի երկրնտրանք/ Ծանր հանցագործության մեջ մեղադրվող երկու հանցագործներ (առաջին և երկրորդ խաղացողներ) գտնվում են նախնական կալանքի միմիանցից մեկուսացված բանտախցերում: Չունենալով ուղիղ ապացույցներ,

դատաքննությունը կարող է հիմնվել միայն հանցագործների խոստովանական ցուցմունքների վրա: Հանցագործներին հետևյալ պայմաններն են առաջարկվում: Եթե երկու հանցագործները խոստովանեն, որ կատարել են այդ հանցագործությունը, ապա կազմատագրկվեն յուրաքանչյուրը 5 տարով: Այն դեպքում, եթե հանցագործներից միայն մեկը խոստովանի, ապա խոստովանողին ազատ են արձակում, իսկ մյուսին դատապարտում են առավելագույն ժամկետի՝ 10 տարվա ազատագրկման: Եվ եթե երկուսն էլ պնդում են իրենց անմեղությունը, ապա մեղադրողը խոստանում է ներկայացնել մեղադրանք որևէ մանր հանցագործության մեջ և դատապարտել մեկական տարի յուրաքանչյուրին:

Կառուցենք այս խաղի մաթեմատիկական մոդելը: Խաղացողներն երկուսն են՝ երկու հանցագործները, հետևաբար, $I = \{1, 2\}$: Խաղացողների ստրատեգիաների բազմությունները երկշեմենտ են՝ $S_1 = S_2 = \{0, 1\}$, որտեղ 1-ը համապատասխանում է խոստովանելու ստրատեգիաին, 0-ն՝ Ժխտելու: Խաղացողների շահույթի ֆունկցիաները կունենան հետևյալ տեսքը

$$H_1(0, 0) = -1, \quad H_2(0, 0) = -1,$$

$$H_1(0, 1) = -10, \quad H_2(0, 1) = 0,$$

$$H_1(1, 0) = 0, \quad H_2(1, 0) = -10,$$

$$H_1(1, 1) = -5, \quad H_2(1, 1) = -5:$$

Դժվար չէ ստուգել, որ այս խաղում հավասարակշռության իրավիճակ գոյություն ունի և այն միակն է՝ դա (1,1) իրավիճակն է, որի դեպքում հանցագործները երկուսն էլ խոստովանում են: (0,0) իրավիճակը, որը թվում է, թե լավագույնն է հանցագործների համար, Պարետո-օպտիմալ է, սակայն կայուն չէ՝ այդ իրավիճակից շեղվելը ձեռնտու է հանցագործներից յուրաքանչյուրի համար:

Օրինակ 6.1.2: Ընտանեկան վեճ: Երիտասարդ գույզը որոշում է երեկոն անց կացնել միասին: Տվյալ պահին յուրաքանչյուրը կարող է ընտրել երկու հնարավոր վայրերից մեկը՝ գնալ թատրոն կամ ֆուտբոլի մարզադաշտ: Եթե երկուսով ընտրում են թատրոնը, ապա աղջկա (առաջին խաղացող) օգտավետությունը համարենք 5 միավոր, իսկ

տղայինը (Երկրորդ խաղացող)՝ 2 միավոր: Ֆուտբոլը ընտրելու դեպքում աղջկա օգտավետությունը վերցնենք 2 միավոր, տղայինը՝ 5 միավոր: Այն դեպքում, եթե ընտրությունները տարբեր են, օգտավետությունները համարենք հավասար 0-ի: Եթե բատրոն ընտրելու ստրատեգիան նշանակենք 0-ով, իսկ ֆուտբոլ ընտրելու ստրատեգիան 1-ով, ապա մոդելը կընդունի հետևյալ տեսքը՝ $I = \{1, 2\}$, $S_1 = S_2 = \{0, 1\}$.

$$H_1(0, 0) = 5, \quad H_2(0, 0) = 2,$$

$$H_1(0, 1) = 0, \quad H_2(0, 1) = 0,$$

$$H_1(1, 0) = 0, \quad H_2(1, 0) = 0,$$

$$H_1(1, 1) = 2, \quad H_2(1, 1) = 5:$$

Դժվար չէ տեսնել, որ այս խաղում ունենք երկու հավասարակշռության իրավիճակ՝ (0,0) և (1,1), որոնք, ի դեպ, եաւ Պարետո-օպտիմալ են:

Օրինակ 6.1.3: (*Գիր, դուշ*): Առաջին խաղացողը պահում է մետաղաղրամը: Երկրորդ խաղացողը պետք է գուշակի, թե մետաղաղրամի որ կողմն է պահած: Ճիշտ գուշակելու դեպքում ստանում է մեկ միավոր, սխալի դեպքում՝ կորցնում է մեկ միավոր: Եթե մետաղաղրամի կողմերը համարակալենք, ապա կստանանք հետևյալ խաղը՝ $I = \{1, 2\}$, $S_1 = S_2 = \{0, 1\}$.

$$H_1(0, 0) = -1, \quad H_2(0, 0) = 1,$$

$$H_1(0, 1) = 1, \quad H_2(0, 1) = -1,$$

$$H_1(1, 0) = 1, \quad H_2(1, 0) = -1,$$

$$H_1(1, 1) = -1, \quad H_2(1, 1) = 1:$$

Այս խաղում գոյություն չունեն հավասարակշռության իրավիճակներ, ինչպես եաւ Պարետո-օպտիմալ ստրատեգիաներ:

Այդպիսով, դիտարկված երեք պարզագույն օրինակները ցույց են տալիս, որ անդաշինք խաղերում կարող են գոյություն չունենալ հավասարակշռության իրավիճակներ, իսկ գոյության դեպքում այն կարող է միակը չլինել: Ընդ որում հավասարակշռությունը և Պարետո-օպտիմալությունը չեն առնչվում այս խաղերում:

6.2. ՀԱԿԱՄԱՐՏԻՎԵՐ

Սահմանում 6.2.1: Զրո գումարով երկու խաղացողի խաղն անվանում են **հակամարտ խաղ**:

Հակամարտ խաղերի համար կարելի է որոշ չափով պարզեցնել նախորդ կետում բերված սահմանումները: Իրոք, քանի որ հակամարտ խաղերում միշտ երկու խաղացող են, ապա (6.1.1) խաղի սահմանման մեջ կարելի է չնշել խաղացողների I բազմությունը: Այդպիսով, մոդելի սահմանման մեջ կմնան երկու բազմություններ և շահույթի երկու՝ H_1 և H_2 ֆունկցիաներ: Սակայն, քանի որ զրո գումարով խաղի սահմանումից հետևում է, որ $H_2 = -H_1$, ապա մոդելում կարելի է նշել միայն առաջին խաղացողի շահույթի ֆունկցիան: Վերջնականապես հակամարտ խաղի մոդելը կընդունի հետեւյալ տեսքը՝

$$G = \langle X, Y, H \rangle : \quad (6.2.1)$$

Այստեղ X -ը առաջին, իսկ Y -ը՝ երկրորդ խաղացողի ստրատեգիաների բազմությունն է, H -ը առաջին խաղացողի շահույթի ֆունկցիան: Խաղացողները միմիանցից անկախ ընտրում են համապատասխանքար $x \in X$ և $y \in Y$ Արդյունքում երկրորդ խաղացողը վճարում է առաջինին $H(x, y)$ շահույթը: Դրանով խաղն ավարտվում է:

Հակամարտ խաղերում հավասարակշռության սահմանումը նույնպես պարզեցվում է: Իրոք, հավասարակշռության իրավիճակի (6.2.2) սահմանումից հետևում է, որ (x^0, y^0) կետը հավասարակշռության իրավիճակ է, եթե

$$H_1(x^0, y^0) \geq H_1(x, y^0), x \in X,$$

$$H_2(x^0, y^0) \geq H_2(x^0, y), y \in Y :$$

Հաշվի առնելով, որ $H_2(x, y) = -H_1(x, y)$ և միավորելով այս անհավասարությունները, կստանանք հավասարակշռության իրավի ձակի սահմանում հակամարտ խաղերում:

Սահմանում 6.2.2: (x^0, y^0) իրավիճակն անվանում են հավասարակշռության իրավիճակ հակամարտ խաղերում, եթե բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ -ի համար այն բավարարում է հետևյալ կրկնակի անհավասարությանը՝

$$H(x, y^0) \leq H(x^0, y^0) \leq H(x^0, y): \quad (6.2.2)$$

Այժմ դիտարկենք օպտիմալության մեկ այլ սկզբունքը: Դիցուք արագին խաղացողն ընտրել է որևէ $x \in X$ եթե երկրորդ խաղացողին որևէ եղանակով հայտնի դարձավ այդ կետը, ապա ակնհայտ է, որ նա կընտրի $y \in Arg \min_{y \in Y} H(x, y)$ (այստեղ ենթադրվում է, որ $H(x, y)$

ֆունկցիայի բոլոր եքստրեմումները հասանելի են): Այսպիսով, առաջին խաղացողն, ընտրելով որևէ $x \in X$, չի կարող ապահովել իր շահույթը ավելին, քան $\min_{y \in Y} H(x, y)$: Ընտրելով $x' \in Arg \max_{x \in X} [\min_{y \in Y} H(x, y)]$ առաջին խաղացողի ապահոված շահույթը դառնում է նվազագույնը $\max_{x \in X} [\min_{y \in Y} H(x, y)] = v_1$:

Մյուս կողմից, ընտրելով որևէ $y \in Y$, երկրորդ խաղացողը չի վճարի առաջինին ավելին, քան $\max_{x \in X} H(x, y)$. հետևաբար, ընտրելով $y' \in Arg \min_{y \in Y} [\max_{x \in X} H(x, y)]$ նա կվճարի առաջինին առավելագույնը $\min_{y \in Y} [\max_{x \in X} H(x, y)] = v_2$: Այն դեպքում, եթե $v_1 = v_2 = v$, առաջին խաղացողն ունի ստրատեգիա, որի դեպքում կստանա նվազագույնը նշանույթ, իսկ երկրորդ խաղացողն ունի ստրատեգիա, որի դեպքում չի վճարի առաջին խաղացողին v -ից ավել: Եվ այս դեպքում (եթե $v_1 = v_2 = v$) x' և y' ստրատեգիաները կարելի են համարել օպտիմալ:

Այս սկզբունքն անվանում են **մաքսիմալ ապահոված շահույթի սկզբունք**.

Պարզվում է, որ հակամարտ խաղերում այս երկու օպտիմալության սկզբունքները՝ հավասարակշռության սկզբունքը և մաքսիմալ

ապահոված շահույթի սկզբունքը համարժեք էն: Ապացուցենք այդ փաստը: Նախ մեզ անհրաժեշտ կլինի հետևյալ օժանդակ պնդումը:

Լեմ 6.2.1: Երկու փոփոխականի ցանկացած $H(x, y)$ ֆունկցիայի համար

$$\sup_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) \leq \inf_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y):$$

Ապացում: Ցանկացած ֆիքսած $y \in Y$ և բոլոր $x \in X$ համար

$$H(x, y) \leq \sup_{x \in X} H(x, y):$$

Այժմ ֆիքսենք որևէ $x \in X$ Քանի որ նախորդ անհավասարությունը բավարարվում է ցանկացած ֆիքսած $y \in Y$ համար, ապա

$$\inf_{y \in Y} H(x, y) \leq \inf_{y \in Y} \left(\sup_{x \in X} H(x, y) \right):$$

Այս անհավասարությունը ճիշտ է ցանկացած ֆիքսած $x \in X$ դեպքում, հետևաբար այն ճիշտ է նաև $\sup_{y \in Y} H(x, y)$ համար $x \in X$

$$\sup_{x \in X} \left(\inf_{y \in Y} H(x, y) \right) \leq \inf_{y \in Y} \left(\sup_{x \in X} H(x, y) \right): \quad (6.2.3)$$

Թեորեմ 6.2.2: Որպեսզի հակամարտ $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում գոյություն ունենա հավասարակշռության իրավիճակ, անհրաժեշտ է և բավարար, որ գոյություն ունենան և հավասար լինեն $\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y)$

և $\min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y)$ կրկնակի էքստրեմումները:

Ապացում: Անհրաժեշտություն: Դիցուք $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ, այսինքն (x^0, y^0) իրավիճակ, որը բավարարում է

$$H(x, y^0) \leq H(x^0, y^0) \leq H(x^0, y) \quad (6.2.4)$$

անհավասարությանը բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար: Քանի որ այս անհավասարության աջ մասը ճիշտ է բոլոր $y \in Y$ համար, ապա՝

$$H(x^0, y^0) \leq \inf_{y \in Y} H(x^0, y):$$

Եվ, քանի որ այն ճիշտ է x^0 կետում, ապա այն առավել ևս ճիշտ է նաև ճշգրիտ վերին եզրի համար, այսինքն՝

$$H(x^0, y^0) \leq \inf_{y \in Y} H(x^0, y) \leq \sup_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y): \quad (6.2.5)$$

Նույն եղանակով 6.2.4 անհավասարության ձախ մասից կստանանք՝

$$H(x^0, y^0) \geq \sup_{x \in X} H(x, y^0) \geq \inf_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y): \quad (6.2.6)$$

Միացնելով (6.2.5) և (6.2.6) անհավասարությունները, ստանում ենք՝

$$\begin{aligned} \sup_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) &\geq \inf_{y \in Y} H(x^0, y) \geq H(x^0, y^0) \geq \\ &\geq \sup_{x \in X} H(x, y^0) \geq \inf_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y): \end{aligned}$$

Սակայն 6.2.1 լեմից հետևում է, որ երկու փոփոխականի ցանկացած ֆունկցիայի համար տեղի ունի հակառակ անհավասարությունը: Այսպիսով, եթե խաղում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ, ապա

$$\sup_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \inf_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y) = H(x^0, y^0): \quad (6.2.7)$$

Բացի այդ,

$$\sup_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \inf_{y \in Y} H(x^0, y), \sup_{x \in X} H(x, y^0) = \inf_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y) \quad (6.2.8)$$

հետևաբար, կրկնակի եքստրեմումների արտաքին եքստրեմումները հասանելի են (x^0 և y^0 կետերում) և վերջնականապես ստանում ենք, որ

$$\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y):$$

Բավարարություն: Այժմ ենթադրենք, որ $\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y)$ -ը և $\min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y)$ -ը գոյություն ունեն և հավասար են: Արտաքին էքստրեմումների գոյությունից հետևում է այնպիսի $x' \in X$ և $y' \in Y$ կետերի գոյութունը, որոնց համար՝

$$\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \inf_{y \in Y} H(x', y),$$

$$\min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y) = \sup_{x \in X} H(x, y'): \quad (6.2.9)$$

Ճշգրիտ վերին և ստորին եզրերի սահմանումից հետևում է, որ բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար

$$\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \inf_{y \in Y} H(x', y) \leq H(x', y),$$

$$\min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y) = \sup_{x \in X} H(x, y') \geq H(x, y'): \quad (6.2.9)$$

Քանի որ այս անհավասարությունները բավարարվում են բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար, ապա բավարարվում են նաև $x' \in X$ և $y' \in Y$ համար: Տեղադրելով այս կետերը 6.2.9 անհավասարությունների մեջ և հաշվի առնելով, որ ըստ թեորեմի պայմանի կրկնակի էքստրեմումները հավասար են, կստանանք

$$\max_{x \in X} \inf_{y \in Y} H(x, y) = \min_{y \in Y} \sup_{x \in X} H(x, y) = H(x', y'): \quad (6.2.10)$$

Տեղադրելով կրկնակի էքստրեմումների $H(x', y')$ արժեքը (6.2.9) անհավասարությունների մեջ, ստանում ենք, որ

$$H(x, y') \leq H(x', y') \leq H(x', y)$$

բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար: Այսինքն, (x', y') իրավիճակը հավասարակշռության իրավիճակ է G խաղում:

Հետևաեք: Դիցուք (x^0, y^0) -ը և (x', y') -ը երկու հավասարակշռության իրավիճակներ են $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում: Այդ դեպքում (x^0, y') և (x', y^0) իրավիճակները նույնպես հավասարակշռության իրավիճակներ են և

$$H(x^0, y^0) = H(x', y') = H(x^0, y') = H(x', y^0):$$

Այս պնդումն արդեն ստացվել է թեորեմի ապացուցման ընթացքում: Իրոք, 6.2.8 հավասարումներից հետևում է, որ

$$x^0 \in \operatorname{Arg} \max_{x \in X} \left(\inf_{y \in Y} H(x, y) \right),$$

$$x' \in \operatorname{Arg} \max_{x \in X} \left(\inf_{y \in Y} H(x, y) \right),$$

$$y^0 \in \operatorname{Arg} \min_{y \in Y} \left(\sup_{x \in X} H(x, y) \right),$$

$$y' \in \operatorname{Arg} \min_{y \in Y} \left(\sup_{x \in X} H(x, y) \right):$$

Իսկ (6.2.10)-ից հետևում է, որ շահույթի ֆունկցիայի արժեքը հավասարակշռության իրավիճակում հավասար է կրկնակի եքստրեմումների ընդհանուր արժեքին, հետևաբար, հավասարակշռության բոլոր իրավիճակներում շահույթի ֆունկցիայի արժեքները նույնն են:

6.3. ՄԱՏՐԻՑԱՅԻՆ ԽԱՂԵՐ

Հակամարտ խաղերում հավասարակշռության իրավիճակների գոյության խնդրի դիտարկումը սկսենք մասնավոր դեպքից՝ վերջավոր հակամարտ խաղերից: Դիցուք $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում X և Y բազմությունները վերջավոր են, այսինքն՝ $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$: Նշանակենք $H(x_i, y_j) = h_{ij}$; $i = 1, 2, \dots, m$; $j = 1, 2, \dots, n$: Այսպիսով, յուրաքանչյուր վերջավոր հակամարտ խաղին կհամապատասխանի որևէ մատրից՝ $\{h_{ij}\}_{i=1, \dots, m}^{j=1, \dots, n}$ Եվ հակառակը,

դիցուք տրված է որևէ $m \times n$ չափսերի H մատրից: Այս մատրիցը կարելի է դիտարկել որպես հակամարտ խաղ, որտեղ առաջին խաղացողն ունի m հատ ստրատեգիա (տողերի թվին համապատասխան), երկրորդ խաղացողն ունի n հատ ստրատեգիա (սյուների թվին համապատասխան), իսկ առաջին խաղացողի շահույթը (i, j) իրավիճակում հավասար է h_{ij} : Այսպիսով, յուրաքանչյուր վերջավոր հակամարտ խաղին կարելի է համապատասխանության մեջ դնել մեկ մատրից և յուրաքանչյուր մատրից կարելի է դիտարկել որպես հակամարտ խաղ: Այդ պատճառով վերջավոր հակամարտ խաղերն անվանում են մատրիցային խաղեր:

Մատրիցային խաղերի դեպքում նախորդ բաժնի սահմանումները կը նդունեն հետևյալ տեսքը՝ (i^0, j^0) իրավիճակը հավասարակշռության իրավիճակ է, եթե բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$; $j = 1, 2, \dots, n$ համար՝

$$h_{i^0 j^0} \leq h_{i^0 j} \leq h_{i j^0}:$$

Հաշվի առնելով, որ վերջավոր բազմությունների վրա եքստրեմումները միշտ հասանելի են, հավասարակշռության իրավիճակի գոյության անհրաժեշտ և բավարար պայմանը կը նդունի հետևյալ տեսքը՝

$$\max_i \min_j h_{ij} = \min_j \max_i h_{ij}:$$

Սակայն, ինչպես տեսանք թիվ 6.1.3 օրինակում, նույնիսկ պարզագույն խաղերում հավասարակշռության իրավիճակ կարող է գոյություն չունենալ: Այդ օրինակում բերված խաղի մատրիցն այսպիսին է՝

$$H = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}:$$

Հեշտ է ստուգել, որ այս խաղում $\max_i \min_j h_{ij} = -1$, $\min_j \max_i h_{ij} = 1$,

այսինքն առաջին խաղացողի մաքսիմալ ապահոված շահույթը հավասար է -1 -ի, իսկ երկրորդ խաղացողինը՝ 1 -ի: Ըսլայնենք խաղացողների հնարավորությունները և թույլ տանք նրանց ոչ թե ընտրեն կոնկրետ տող կամ սյուն, այլ տողերը և սյունները ընտրեն որոշակի հավանականություններով: Դիցուք առաջին խաղացողը մատրիցի առաջին տողն ընտրում է $p \in [0, 1]$ հավանականությամբ, իսկ երկրորդ տողը՝ $1 - p$ հավանականությամբ: Այս դեպքում, եթե երկրորդ խաղացողն ընտրի առաջին տողն, ապա առաջին խաղացողի շահույթի մաթեմատիկական սպասումը հավասար է $-1 \cdot p + 1 \cdot (1 - p) = 1 - 2p$, երկրորդ տողն ընտրելու դեպքում շահույթի մաթեմատիկական սպասումը հավասար է $1 \cdot p + (-1) \cdot (1 - p) = 2p - 1$: Բոլոր դեպքերում առաջին խաղացողի շահույթի մաթեմատիկական սպասումը կլինի ոչ պակաս, քան $\min\{1 - 2p, 2p - 1\}$: Հեշտ է տեսնել, որ այս արտահայտությունը հասնում է առավելագույն արժեքի $p = 1/2$ դեպքում և հավասար է 0 -ի: Այսպիսով, ընտրելով տողերը հավասար հավանականություններով, առաջին խաղացողն ապահովում է իր համար 0 -ից ոչ պակաս շահույթի մաթեմատիկական սպասում: Բայց ճիշտ նույն կերպ կարող է գործել նաև երկրորդ խաղացողը, որը ընտրելով մատրիցի սյունները հավասար հավանականություններով կարող է վճարել առաջինին ոչ ավել, քան 0 : Այսպիսով, օգտագործելով այսպիսի հավանականային ստրատեգիաներ, խաղացողների ապահոված շահույթները հավասարվում են: Այս օրինակը որոշակի հիմքեր է տալիս հավանականային ստրատեգիաներ օգտագործելու համար:

Սահմանում 6.3.1: $m \times n$ չափսերի H մատրիցային խաղում առաջին խաղացողի խառն ստրատեգիա է կոչվում ոչ բացասական $p = (p_1, p_2, \dots, p_m)$; $p_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m; \sum_{i=1}^m p_i = 1$ վեկտորը:

Նմանապես, երկրորդ խաղացողի խառն ստրատեգիա է կոչվում ոչ բացասական $q = (q_1, q_2, \dots, q_n)$; $q_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n; \sum_{j=1}^n q_j = 1$

Վեկտորը: Այստեղ p_i -ն H մատրիցի i -րդ տող ընտրելու, իսկ q_j -ն j -րդ սյուն ընտրելու հավանականությունն է: Առաջին խաղացողի բոլոր խառն ստրատեգիաների բազմությունը նշանակենք S_m -ով, իսկ երկրորդ խաղացողի բոլոր խառն ստրատեգիաների բազմությունը՝ S_n -ով, այսինքն՝

$$S_m = \left\{ p = (p_1, p_2, \dots, p_m) \in R_+^m : \sum_{i=1}^m p_i = 1 \right\},$$

$$S_n = \left\{ q = (q_1, q_2, \dots, q_n) \in R_+^n : \sum_{j=1}^n q_j = 1 \right\}.$$

Ի տարրերություն խառն ստրատեգիաների, խաղացողի կողմից տողի կամ սյան համարի ընտրությունը անվանում են խաղացողի մաքուր ստրատեգիա: Առաջին խաղացողի i -րդ մաքուր ստրատեգիան կարելի է դիտարկել որպես $p = (p_1, p_2, \dots, p_m)$ խառն ստրատեգիա, որտեղ $p_i = 1, p_k = 0, k \neq i$: Մաքուր ստրատեգիաի այդպիսի սահմանման դեպքում S_m բազմությունը հանդիսանում է առաջին խաղացողի մաքուր ստրատեգիաների բազմության ուսուցիկ թաղանթը: Նմանապես, S_n բազմությունը հանդիսանում է երկրորդ խաղացողի մաքուր ստրատեգիաների բազմության ուսուցիկ թաղանթը:

Խաղացողի շահույթը խառն ստրատեգիաների պայմաններում սահմանվում է, որպես շահույթի մաքեմատիկական սպասում: Քանի որ հակամարտ խաղերում խաղացողները գործում են միմիանցից

անկախ, ապա առաջին խաղացողի h_{ij} շահույթ ստանալու հավանականությունը (p, q) իրավիճակում հավասար է $p_i q_j$, հետևաբար, շահույթի $H(p, q)$ մաթեմատիկական սպասումը ունի հետևյալ տեսքը՝

$$H(p, q) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i h_{ij} q_j :$$

Այն դեպքերում, եթե խաղացողներից մեկն ընտրում է մաքուր ստրատեգիա, այսինքն (p, j) , (i, q) տեսքի իրավիճակներում խաղացողի շահույթը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$H(p, j) = \sum_{i=1}^m p_i h_{ij}, \quad H(i, q) = \sum_{j=1}^n h_{ij} q_j :$$

Ակնհայտ է, որ

$$H(p, q) = \sum_{i=1}^m p_i H(i, q) = \sum_{j=1}^n H(p, j) q_j :$$

Սահմանում 6.3.2: Մատրիցային խաղի խառն ընդլայնում անվանում են հետևյալ հակամարտ խաղը

$$G = \langle S_m, S_n, H(p, q) \rangle :$$

Այժմ անցնենք հավասարակշռության իրավիճակների գոյության խնդրին: Նախ ապացուցենք երկու լեմ:

Լեմ 6.3.1: (*Խառն ստրատեգիաների անցման լեմ*): Եթե առաջին խաղացողի որևէ $p \in S_m$ ստրատեգիայի և C իրական թվի համար

$$H(p, j) \geq c, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

ապա բոլոր $q \in S_n$ համար $H(p, q) \geq c$:

Եթե երկրորդ խաղացողի որևէ $q \in S_n$ ստրատեգիայի և C իրական թվի համար

$$H(i, q) \leq c, i = 1, 2, \dots, m,$$

ապա բոլոր $p \in S_m$ համար $H(p, q) \leq c$:

Ապացույք: Բավական է ապացուցել լեմի առաջին մասը: Դիցուք $q = (q_1, q_2, \dots, q_n)$ -ն երկրորդ խաղացողի կամայական ստրատեգիա է: Այդ դեպքում՝

$$H(p, q) = \sum_{j=1}^n H(p, j) q_j \geq \sum_{j=1}^n c q_j = c \sum_{j=1}^n q_j = c:$$

Լեմ 13.2: (Լեմ երկրնտրանքի վերաբերյալ): $m \times n$ չափսերի ցանկացած H մատրիցի համար տեղի ունի երկու այլընտրանքներից մեկը.

1. Գոյություն ունի այնպիսի $p \in S_m$ վեկտոր, որ $H(p, j) \geq 0$ բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար:

2. Գոյություն ունի այնպիսի $q \in S_n$ վեկտոր, որ $H(i, q) \leq 0$ բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$ համար:

Ապացույք: Դիցուք H -ը կամայական $m \times n$ չափսերի մատրից է: Սատրիցի այուները կարելի է դիտարկել որպես m -չափանի վեկտորական տարածության կետեր՝ եթե H^j -ով նշանակենք H -ի j -րդ այունը, այսինքն՝ $H^j = (h_{1j}, h_{2j}, \dots, h_{mj})$, ապա $H^j \in R^m$:

$j = 1, 2, \dots, n$: e^i -ով նշանակենք R^m -ի միավոր վեկտորը, որի i -րդ բաղադրիչը հավասար է 1-ի, իսկ մնացած բաղադրիչները հավասար են 0-ի: R^m տարածության H^j , $j = 1, 2, \dots, n$ և e^i , $i = 1, 2, \dots, m$ այդպես սահմանված $n+m$ կետերի ուսուցիկ բաղանքը նշանակենք C -ով: C -ն փակ ուսուցիկ բազմանիստ է R^{m+n} -ում (տես սահմանումը): Դիտարկենք երկու իրարամերժ դեպքեր. R^m տարածության

սկզբնակետը կամ պատկանում է C բազմությանը կամ չի պատկանում::

1. $0 \notin C$: Այս դեպքում, քանի որ C -ն փակ ուսուցիկ բազմություն է և 0 -ն չի պատկանում այդ բազմությանը, ապա ըստ անջատելիության թերեւմ (տես թերեւմ 2.1.4), 0 կետով կարելի է անց կացնել $\langle \lambda, z \rangle = 0$ հիպերհարթություն, այնպես, որ բոլոր $z \in C$ համար $\langle \lambda, z \rangle > 0$: Անալիտիկորեն դա նշանակում է, որ գոյություն ունեն $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ իրական թվեր, որոնք միաժամանակ 0 չեն, որ

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i z_i > 0, z \in C \quad (6.3.1)$$

Եթե որպես z կետեր վերցնենք $e^i, i = 1, 2, \dots, m$ կետերը, ապա՝

$$\langle \lambda, e^i \rangle = \lambda_i > 0; \quad i = 1, 2, \dots, m:$$

Նշանակենք՝

$$p_i = \frac{\lambda_i}{\sum_{k=1}^m \lambda_k}; \quad i = 1, 2, \dots, m:$$

Ակնհայտ է, որ $p_i > 0; \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad \sum_{i=1}^m p_i = 1$, հետեւաբար,

$p = (p_1, p_2, \dots, p_m) \in S^m$: Բաժանելով (6.3.1) անհավասարությունը

$\sum_{i=1}^m p_i$ վրա, կստանանք՝

$$\frac{1}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} \sum_{i=1}^m \lambda_i z_i = \sum_{i=1}^m p_i z_i > 0:$$

Այս անհավասարության մեջ որպես շ վերցնելով $H^j, j = 1, 2, \dots, n$ կետերը, վերջնականապես կստանանք՝

$$0 < \sum_{i=1}^m p_i h_{ij} = H(p, j); \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Այսպիսով, այն դեպքում, եթե $0 \notin C$, ստանում ենք լեմի առաջին երկրնտրանքը:

2. $0 \in C$: Այս դեպքում սկզբնակետը կարելի է ներկայացնել C բազմության ծայրակետերի ուսուցիչ գծային կոմբինացիայի տեսքով: Քանի որ C բազմության ծայրակետերի բազմությունը $H^j, j = 1, 2, \dots, n$ $e^i, i = 1, 2, \dots, m$ վեկտորների բազմության ենթաբազմություն է, ապա սկզբնակետը կարելի է ներկայացնել հետևյալ կոմբինացիայի տեսքով

$$0 = \sum_{k=1}^m \alpha_k e^k + \sum_{j=1}^n \beta_j H^j,$$

որտեղ

$$\alpha_k \geq 0, k = 1, 2, \dots, m; \quad \beta_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n; \quad \sum_{k=1}^m \alpha_k + \sum_{j=1}^n \beta_j = 1$$

Այս հավասարությունը վեկտորական է: Եթե այն գրենք ըստ կոորդինատների, կստանանք հավասարությունների հետևյալ համակարգը

$$0 = \alpha_i + \sum_{j=1}^n \beta_j h_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, m: \tag{6.3.2}$$

Այստեղից, քանի որ բոլոր α_i -երը ոչ բացասական են, ապա

$$\sum_{j=1}^n \beta_j h_{ij} \leq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m \tag{6.3.3}$$

β_j , $j = 1, 2, \dots, n$ գործակիցները ոչ բացասական են և չեն կարող մրաժամանակ հավասար լինեն զրոի, այլապես (6.3.2)-ից կհետևի, որ բոլոր α_i , $i = 1, 2, \dots, m$ գործակիցները նույնպես հավասար են զրոի.

Ինչը կհակասի $\sum_{k=1}^m \alpha_k + \sum_{j=1}^n \beta_j = 1$ պայմանին: Այսպիսով, $\sum_{j=1}^n \beta_j > 0$

Նշանակենք՝

$$q_j = \frac{\beta_j}{\sum_{j=1}^n \beta_j}, \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Ակներն են, որ $q_j \geq 0$, $j = 1, 2, \dots, n$ և $\sum_{j=1}^n q_j = 1$, այսինքն,

$q = (q_1, q_2, \dots, q_n) \in S^n$ Սյուս կողմից, բաժանելով (6.3.3)

անհավասարությունները $\sum_{j=1}^n q_j - 1$ վրա, կստանանք

$$\frac{1}{\sum_{j=1}^n \beta_j} \sum_{j=1}^n \beta_j h_{ij} = \sum_{j=1}^n q_j h_{ij} = H(i, q) \leq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m:$$

Այսպիսով ապացուցեցինք լեմի երկրորդ այլընտրանքային պնդումը ևս:

Այժմ անցնենք մատրիցային խաղերի հիմնական թեորեմի ապացուցմանը:

Թեորեմ 6.3.1: (Փոք Նեյման-Մորգենստերն (J. von Neumann- O. Morgenstern)): Յանկացած վերջավոր հակամարտ խաղում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ (ընդհանուր դեպքում խառն ստրատէգիաներով):

Ապացուց: Դիցուք տրված է որևէ $m \times n$ չափսերի H մատրիցով վերջավոր հակամարտ խաղ: Այդ մատրիցի համար պետք է բավարարվի երկրնտրանքի վերաբերյալ լեմի այլընտրանքներից մեկը: Դիցուք կատարվում է լեմի առաջին այլընտրանքը, այսինքն գոյություն

ունի այնպիսի $p \in S''$ վեկտոր, որ $H(p, j) \geq 0$ բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար: Քանի որ այս անհավասարությունը տեղի ունի բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար, ապա, ըստ լեմ 6.3.1-ի, տեղի ունի նաև բոլոր $q \in S''$ համար՝ $H(p, q) \geq 0$ հետևաբար, նաև $\min_{q \in S''} H(p, q) \geq 0$:

Այս անհավասարությունը ճիշտ է p կետի համար, հետևաբար՝

$$\max_{p \in S''} \min_{q \in S''} H(p, q) \geq 0 \quad (6.3.4)$$

Այսուղի եքստրեմումի գոյությունը բխում է բազմությունների կովակտությունից:

Այն դեպքում, եթե H մատրիցի համար բավարարվում է 6.3.2 լեմի երկրորդ այլնուրանքը, այսինքն գոյություն ունի այնպիսի $q \in S''$ վեկտոր, որ $H(i, q) \leq 0$ բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$ համար, ապա, ինչպես և առաջին դեպքում, կստանանք, որ

$$\min_{q \in S''} \max_{p \in S''} H(p, q) \leq 0: \quad (6.3.5)$$

Այսպիսով, ցանկացած H վերջավոր մատրիցի համար տեղի ունի կամ (6.3.4)-ը, կամ (6.3.5)-ը: Հետևաբար, ոչ մի մատրիցի համար հնարավոր չէ, որ միաժամանակ

$$\max_{p \in S''} \min_{q \in S''} H(p, q) < 0 \text{ և } \min_{q \in S''} \max_{p \in S''} H(p, q) > 0:$$

Այսինքն, ոչ մի մատրիցի համար չի կարող տեղի ունենալ հետևյալ կրկնակի անհավասարությունը

$$\max_{p \in S''} \min_{q \in S''} H(p, q) < 0 < \min_{q \in S''} \max_{p \in S''} H(p, q): \quad (6.3.6)$$

Դիցուք C -ն կամայական իրական թիվ է: H մատրիցի բոլոր տարրերից հանենք C -ն և ստացված մատրիցը նշանակենք H' -ով: Քանի որ (6.3.6) կրկնակի անհավասարությունը չի կարող տեղի ունենալ ոչ մի մատրիցի համար, ուստի այն չի կարող տեղի ունենալ նաև H' մատրիցի համար: Մյուս կռդմից,

$$\begin{aligned}
H'(p, q) &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i (h_{ij} - c) q_j = \\
&= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i h_{ij} q_j - c \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i q_j = H(p, q) - c,
\end{aligned}$$

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} (H(p, q) - c) = \max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) - c,$$

$$\min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} (H(p, q) - c) = \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q) - c:$$

Այստեղից, ոչ մի H մատրիցի և ոչ մի իրական c թվի համար չի կարող տեղի ոնենալ հետևյալ կրկնակի անհավասարությունը՝

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) - c < 0 < \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q) - c,$$

կամ

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) < c < \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q):$$

Հետևաբար ցանկացած H մատրիցի համար՝

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) \geq \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q):$$

Սակայն մյուս կողմից, երկու փոփոխականի ցանկացած ֆունկցիայի համար (տես լեմ 6.2.1)

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) \leq \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q):$$

Այսպիսով, ցանկացած H մատրիցի համար

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^m} H(p, q) = \min_{q \in S^m} \max_{p \in S^n} H(p, q): \quad (6.3.7)$$

Հաշվի առնելով, որ H -ը կամայական ֆիքսած մատրից էր, և կրկնակի եքստրեմումների հավասարությունը հավասարակշռության գոյության անհրաժեշտ և բավարար պայմանն է, թերեմի պնդումը ապացուցված է:

Սահմանում 6.3.1: Սատրիցային H խաղում կրկնակի եքստրեմումների ընդհանուր արժեքը կոչվում է խաղի արժեք և նշանակվում է $V(H)$ -ով.

$$V(H) = \max_{p \in S^m} \min_{q \in S^n} H(p, q) = \min_{q \in S^n} \max_{p \in S^m} H(p, q):$$

Եթենք խաղի արժեքի և խաղացողների օպտիմալ ստրատեգիաների մի շարք հատկություններ: Առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիաների բազմությունը նշանակենք $T_1(H)$ -ով, երկրորդինը՝ $T_2(H)$ -ով:

Հ1. Ցանկացած H մատրիցային խաղում՝

$$\max_i \min_j h_{ij} \leq V(H) \leq \min_j \max_i h_{ij}:$$

Այս պնդումը հետևում է այն փաստից, որ մաքուր ստրատեգիաների բազմությունը խառն ստրատեգիաների բազմության ենթաբազմություն է:

Հ2. Եթե որևէ $p \in S^m$ ստրատեգիայի և իրական c թվի համար

$$H(p, j) \geq c, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

ապա՝ $V(H) \geq c$:

Եթե որևէ $q \in S^n$ ստրատեգիայի և իրական c թվի համար

$$H(i, q) \leq c, \quad i = 1, 2, \dots, m,$$

ապա՝ $V(H) \leq c$:

Սույն պնդման ապացույցը կրկնում է հիմնական թեորեմի ապացույցի սկզբնական մասը:

Հ3. Դիցուք որևէ $p \in S^m$, $q \in S^n$ ստրատեգիաների և իրական c թվի համար

$$H(i, q') \leq c \leq H(p', j), i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n \quad (6.3.8)$$

Այդ դեպքում՝

$$p \in T_1(H), q \in T_2(H), c = V(H):$$

Ապացույք: Քանի որ (6.3.8) անհավասարության աջ մասը բավարարվում է բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար, ապա ըստ խառն ստրատեգիաներին անցման լեմի, այն բավարարվում է նաև բոլոր $q \in S^n$ համար և, այդ թվում, q' ստրատեգիայի համար՝ $c \leq H(p', q')$: Նմանապես, (6.3.8) անհավասարության ձախ մասը բավարարվում է բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$ համար, հետևաբար, նաև բոլոր $p \in S^m$ և, այդ թվում, p' -ի համար՝ $c \geq H(p', q')$: Այսպիսով, $c = H(p', q')$ և բավական է (6.3.8) անհավասարության մեջ c -ի փոխարեն տեղադրել $H(p', q')$:

Հ.4. Որպեսզի $p' \in T_1(H)$, անհրաժեշտ է և բավարար, որ

$$H(p', j) \geq V(H), j = 1, 2, \dots, n: \quad (6.3.9)$$

Որպեսզի $q' \in T_2(H)$, անհրաժեշտ է և բավարար, որ

$$H(i, q') \leq V(H), i = 1, 2, \dots, m:$$

Ապացույք: Ապացուցենք հատկության միայն առաջին մասը: Անհրաժեշտությունը անմիջականորեն հետևում է հավասարակշռության իրավիճակի սահմանումից: Մյուս կողմից, մատրիցային խաղերի հիմնական թեորեմից հետևում է, որ $T_2(H)$ -ը դատարկ չէ: Դիցուք՝ $q' \in T_2(H)$: Այս դեպքում, քանի որ q' -ը օպտիմալ է, ապա

$$H(i, q') \leq V(H), i = 1, 2, \dots, m:$$

Միացնելով այս անհավասարությունը (6.3.9) անհավասարության հետ, խնդիրը կբերվի նախորդ հատկությանը:

Թեորեմ 6.3.2: Դիցուք j_0 -ն երկրորդ խաղացողի որևէ մաքուր ստրատեգիա է $m \times n$ չափսերի H մատրիցային խաղում: Այդ դեպքում կամ առաջին խաղացողն ունի այնպիսի $p^0 \in T_1(H)$ օպտիմալ ստրատեգիա, որ $H(p^0, j_0) > V(H)$, կամ երկրորդ խաղացողն ունի $q^0 \in T_2(H)$ օպտիմալ ստրատեգիա, որի j_0 -րդ բաղադրիչը հավասար է $q_{j_0} \cdot q^0 = 0$:

Ապացուց: Ըստհանրությունը շխախտելով կարելի է ենթադրել, որ $V(H) = 0$ և $j_0 = n$: Դիտարկենք C ուսուցիկ կոնը, որը ծնված է R^m տարածության միավոր $e^{(i)}$, $i = 1, 2, \dots, m$ վեկտորներով և H մատրիցի H^j , $j = 1, 2, \dots, n$ այուներով: Դիտարկենք երկու դեպք՝ $-H^n$ վեկտորը կամ պատկանում է C կոնին, կամ չի պատկանում: Եթե $-H^n \in C$, ապա գոյություն ունեն այնպիսի ոչ բացասական α_i , $i = 1, 2, \dots, m$; β_j , $j = 1, 2, \dots, n-1$ թվեր, որ

$$-H^n = \sum_{i=1}^m \alpha_i e^{(i)} + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j H^j,$$

կամ

$$-h_m = \alpha_k + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j h_{ij}, \quad k = 1, 2, \dots, m:$$

Սա նշանակում է, որ

$$\sum_{j=1}^{n-1} \beta_j h_{ij} + h_m = -\alpha_k \leq 0, \quad k = 1, 2, \dots, m:$$

Նշանակենք՝

$$q_j^0 = \frac{\beta_j}{1 + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j}, \quad j = 1, 2, \dots, n-1; \quad q_n^0 = \frac{1}{1 + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j}:$$

Ակնհայտ է, որ $q_j^0 \geq 0, j = 1, 2, \dots, n; \sum_{j=1}^n q_j^0 = 1$, այսինքն,

$q^0 = (q_1^0, q_2^0, \dots, q_n^0) \in S^n$ և բոլոր $i = 1, 2, \dots, m$ համար

$$H(q^0, i) = \sum_{j=1}^{n-1} \frac{\beta_j}{1 + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j} h_{ij} + \frac{1}{1 + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j} h_{in} = \frac{1}{1 + \sum_{j=1}^{n-1} \beta_j} \left(\sum_{j=1}^{n-1} \beta_j h_{ij} + h_{in} \right) \leq 0:$$

Հետևաբար, ըստ Հ.4-ի, $q^0 \in T_2(H)$ և $q_n^0 > 0$:

Այժմ ենթադրենք, որ $-H'' \notin C$: Այս դեպքում, քանի որ սկզբնակետը ուղղուցիկ կոնի ծայրակետ է, ապա, ըստ անջատելիության թեորեմի, սկզբնակետով կարելի է անց կացնել հիպերհարթություն, որն անջատում է $-H''$ վեկտորը C կոնից: Դա նշանակում է, որ գոյություն ունեն այնպիսի $\lambda_i, i = 1, 2, \dots, m$ թվեր, որոնք միաժամանակ զրո չեն, որ

բոլոր $z = (z_1, z_2, \dots, z_m) \in C$ համար

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i z_i \geq 0 \tag{6.3.10}$$

և

$$\sum_{i=1}^m \lambda_i (-h_m) < 0: \tag{6.3.11}$$

Եթե որպես $z \in C$ կետեր վերցնենք բոլոր $e^{(i)}, i = 1, 2, \dots, m$ վեկտորները, ապա կստանանք, որ $\lambda_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ և, հետևաբար,

$\sum_{i=1}^m \lambda_i > 0$: Նշանակենք՝ $p_i^0 = \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1}^m \lambda_i}$: Անմիջականորեն ստուգվում է, որ

$$p_i^0 \geq 0, i = 1, 2, \dots, m; \sum_{i=1}^m p_i^0 = 1:$$

Այժմ, եթե (6.3.10) անհավասարությունները բաժանենք $\sum_{i=1}^m \lambda_i$ վրա, և որպես $z \in C$ կետեր վերցնենք H^j , $j = 1, 2, \dots, n$ վեկտորները, ապա՝

$$\sum_{i=1}^m p_i^0 h_{ij} = H(p^0, j) \geq 0 = V(H), \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Հետևաբար, $p^0 = (p_1^0, p_2^0, \dots, p_m^0) \in T_1(H)$ ստրատեգիան օպտիմալ է.

իսկ (6.3.11)-ից կստանանք $\sum_{i=1}^m p_i^0 h_{in} > 0$:

Հետևանք: Դիցուք $p^0 \in S^m$ և որևէ j_0 -ի համար $H(p^0, j_0) > V(H)$: Այս դեպքում երկրորդ խաղացողն ունի օպտիմալ $q^0 = (q_1^0, q_2^0, \dots, q_n^0)$ ստրատեգիա, որտեղ $q_j^0 = 0$: Եվ հակառակը, եթե երկրորդ խաղացողի բոլոր օպտիմալ ստրատեգիաներում j_0 բաղադրիչը հավասար է զրոյի, ապա $p^0 \in S^m$ համար $H(p^0, j_0) > 0$ Դիցուք $q^0 \in S^n$ և որևէ i_0 համար $H(i_0, q^0) < V(H)$: Այս դեպքում առաջին խաղացողն ունի օպտիմալ $p^0 = (p_1^0, p_2^0, \dots, p_n^0)$ ստրատեգիա, որտեղ $p_j^0 = 0$: Եվ հակառակը, եթե առաջին խաղացողի բոլոր օպտիմալ ստրատեգիաներում i_0 բաղադրիչը հավասար է զրոյի, ապա $q^0 \in S^n$ ստրատեգիաի համար $H(i_0, q^0) < V(H)$:

Վերը շարադրված հատկությունները որոշ դեպքերում օգնում են լուծել մատրիցային խաղերը:

Օրինակ 6.3.1: Դիտարկենք հետևյալ խաղը: Երկու խաղացողները միմիանցից անկախ ընտրում են $\{1, 2, 3, 4, 5\}$ բազմության թվերից մեկը: Շահույթի $H(i, j)$ ֆունկցիան հավասար է $|i - j|$: Այս խաղը կարելի է ներկայացնել 5×5 չափսի մատրիցի տեսքով՝

$$H = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 0 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & 1 & 0 & 1 \\ 4 & 3 & 2 & 1 & 0 \end{pmatrix}:$$

Հեշտ է տեսնել, որ այս խաղում $\max_i \min_j h_{ij} = 0$, և $\min_j \max_i h_{ij} = 2$, ուստի հավասարակշռության իրավիճակ մաքուր ստրատեգիաներում գոյություն չունի: Ըստ Հ1 հատկության՝ $0 \leq v(H) \leq 2$: Նայելով խաղի պայմաններին, կարելի է գուշակել, որ երկրորդ խաղացողը պետք է ընտրի միջին թիվը՝ 3-ը, իսկ առաջին խաղացողը՝ ծայրի թվերը: Ստուգենք երկրորդ խաղացողի մաքուր՝ $j^0 = 3$ և առաջին խաղացողի խառն՝ $p^0 = (0, 5; 0; 0; 0; 0, 5)$ ստրատեգիաները: Հաշվենք՝

$$H(p^0, 3) = 2; H(p^0 j) = 2, j = 1, 2, 3, 4, 5; H(i, 3) \leq 2, i = 1, 2, 3, 4, 5:$$

Այսպիսով,

$$H(i, 3) \leq H(p^0, 3) \leq H(p^0 j), i = 1, 2, 3, 4, 5; j = 1, 2, 3, 4, 5:$$

Հետևաբար, ըստ Հ.3 հատկության, $j^0 = 3$ և $p^0 = (0, 5; 0; 0; 0; 0, 5)$ ստրատեգիաները օպտիմալ են այս խաղում և $v(H) = 2$

Որոշ մասնավոր դեպքերում մատրիցային խաղերը կարելի է լուծել գրաֆիկորեն: Դիտարկենք $(2 \times n)$ չափսի մատրիցային խաղ՝

$$H = \begin{pmatrix} h_{11} & h_{12} & & h_{1n} \\ h_{21} & h_{22} & & h_{2n} \end{pmatrix}:$$

Այստեղ առաջին խաղացողի խառը ստրատեգիան կարելի է ներկայացնել $(p, 1-p)$ տեսքով և խաղի արժեքը կստանա հետևյալ տեսքը՝

$$v(H) = \max_p \min_j H(p, j) = \max_p \min_j (ph_{1j} + (1-p)h_{2j}):$$

(v, p) կոորդինատային հարթության մեջ անց կացնենք
 $v = ph_{1j} + (1-p)h_{2j}, \quad j=1, 2, \dots, n$ ողիղները և գտնենք
 $v = \min_j (ph_{1j} + (1-p)h_{2j})$ բեկյալը: Ակներև է, որ այս բեկյալի
 առավելագույն արժեքը ըստ $p \in [0, 1]$ հավասար կլինի խաղի արժեքին,
 իսկ առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան հավասար է
 $(p^0, 1-p^0)$, որտեղ p^0 -ն այն կետն է, որտեղ բեկյալը հասնում է իր
 առավելագույն արժեքին: Երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան
 կարելի է գտնել, օգտվելով օպտիմալ ստրատեգիաների և խաղի
 արժեքի հատկություններից:

Oryhénak 6.3.2:

$$H = \begin{pmatrix} 4 & 3 & 1 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix}:$$

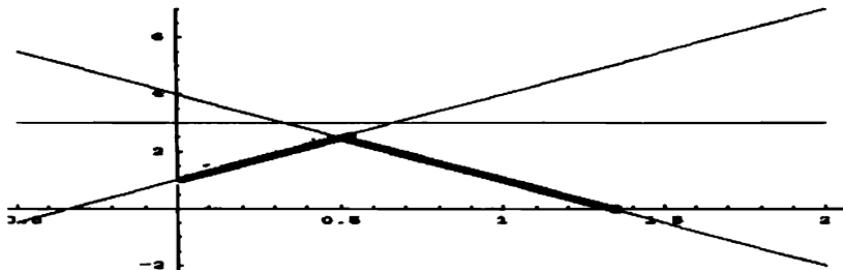
(p, v) կոորդինատային հարթության վրա գծենք

$H(p, j) = v, j=1, 2, 3$ ուղիղները (տես նկ. 6.3.1):

$$v = 4p + (1-p),$$

$$v = 3p + 3(1-p),$$

$$v = p + 4(1-p):$$



Նկար 6.3.1

Նկարի վրա հաստ գծով նշված է $v = \min_j H(p, j)$ բեկյալը: Գծագրից երևում է, որ բեկյալի մաքսիմումը $p \in [0,1]$ տիրույթում համապատասխանում է $v = H(p, 1)$ և $v = H(p, 3)$ ուղիղների հատման կետին: Համատեղ լուծելով $v = 4p + (1-p)$ և $v = p + 4(1-p)$ հավասարումները, ստանում ենք՝ $p^0 = 0,5; v^0 = 2,5$: Այսպիսով՝ $v(H) = 2,5$, իսկ առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան $(0,5; 0,5)$ խառն ստրատեգիան է:

Այժմ գտնենք երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան: Հաշվենք $H(p^0, j), j = 1, 2, 3$ շահույթները՝

$$H(p^0, 1) = 0,5 \cdot 4 + 0,5 \cdot 1 = 2,5; H(p^0, 2) = 0,5 \cdot 3 + 0,5 \cdot 3 = 3;$$

$$H(p^0, 3) = 0,5 \cdot 1 + 0,5 \cdot 4 = 2,5:$$

Քանի որ $H(p^0, 2) = 3 > v(H)$, ապա, ըստ բեռեմ 6.3.2 -ի, երկրորդ խաղացողի $q^0 = (q_1^0, q_2^0, q_3^0)$ օպտիմալ ստրատեգիայում $q_2^0 = 0$, իսկ q_1^0 և q_3^0 բաղադրիչները կարելի են ստանալ հավասարումների հետևյալ համակարգից՝

$$\begin{cases} 4q_1 + q_3 = 2,5 \\ q_1 + 4q_3 = 2,5 \end{cases}:$$

Լուծելով այն, ստանում ենք՝ $q_1^0 = 0,5; q_3^0 = 0,5$: Այդպիսով, երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան $(0,5; 0; 0,5)$ խառն ստրատեգիան է:

Օրինակ 6.3.3: Անկյունագծային խաղեր: Դիտարկենք մատրիցային խաղ, որի մատրիցն ունի անկյունագծային տեսք՝

$$H = \begin{pmatrix} a_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & a_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & a_n \end{pmatrix},$$

որտեղ $a_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$: Գնահատենք խաղի արժեքը: Դիցուք առաջին խաղացողն ընտրել է $\bar{p} = (1/n, 1/n, \dots, 1/n)$ ստրատեգիան: Այս դեպքում բոլոր $i = 1, 2, \dots, n$ համար $H(\bar{p}, j) = \frac{1}{n}a_j > 0$, հետևաբար, ըստ Հ.2 հատկության՝ $V(H) > 0$: Եթե առաջին խաղացողի օպտիմալ $p^0 = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ ստրատեգիայում որևէ բաղադրիչ, օրինակ i_0 բաղադրիչը, հավասար է զրոֆ, ապա՝ $H(p^0, i_0) = 0$: Սա հակասում է Հ.4 հատկությանը, քանի որ $V(H) > 0$: Այսպիսով, առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիայի բոլոր բաղադրիչները պետք է լինեն խիստ դրական: Հետևաբար, ըստ 6.3.2 թեորեմի հետևանքի, եթե երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան նշանակենք $q^0 = (q_1, q_2, \dots, q_n)$, ապա՝ $H(i, q^0) = V(H), i = 1, 2, \dots, n$: Միացնելով այս գծային հավասարումների համակարգին նաև $\sum_{i=1}^n q_i = 1$ հավասարումը, կստանանք $n+1$ փոփոխականներով $n+1$ հատ գծային հավասարումների հետևյալ համակարգը

$$\begin{cases} a_1 q_1 = v, \\ a_2 q_2 = v, \\ \dots \\ a_n q_n = v, \\ \sum_{i=1}^n q_i = 1: \end{cases}$$

Հեշտ է ստուգել, որ համակարգի լուծումը հետևյալն է՝

$$q_i = \frac{1}{a_i \sum_{i=1}^n 1/a_i}, \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad V(H) = \frac{1}{\sum_{i=1}^n 1/a_i};$$

Այստեղից հետևում է, որ երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիաի բոլոր բաղադրիչները խիստ դրական են, հետևաբար, օգտվելով նույն հատկությունից, երկրորդ խաղացողի $p^0 = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ օպտիմալ ստրատեգիաի համար կստանանք՝

$$p_i = \frac{1}{a_i \sum_{i=1}^n 1/a_i}, \quad i = 1, 2, \dots, n;$$

Օրինակ 6.3.4: Դիտարկենք հարձակում-պաշտպանություն տեսքի մի վերջավոր խաղ: Դիցուք ունենք n օբյեկտներ, որոնք պաշտպանության կարիք ունեն: Դա կարող են լինել ինչպես ռազմական կամ տնտեսական, այնպես էլ ինֆորմացիոն բնույթի: Հարցակվողը (առաջին խաղացող) հարցակվում է այդ օբյեկտներից մեկի վրա: Պաշտպանը (երկրորդ խաղացող) այդ պահին կարող է պաշտպանել օբյեկտներից միայն մեկը: Ենթադրենք, որ i -րդ օբյեկտի արժեքը a_i -է, $a_i > 0$, $i = 1, 2, \dots, n$, իսկ հարցակման գինը $-b > 0$: Այս իրավիճակը կարելի է ներկայացնել մատրիցային խաղի տեսքով՝

$$H = \begin{pmatrix} -b & a_1 - b & a_1 - b & a_1 - b \\ a_2 - b & -b & a_2 - b & a_2 - b \\ a_n - b & a_n - b & a_n - b & a_n - b \end{pmatrix}:$$

Ստրատեգիապես համարժեք խաղերի վերաբերյալ թերեմից հետևում է, որ խաղը համարժեք է H' մատրիցով խաղին՝

$$H' = \begin{pmatrix} 0 & a_1 & a_1 & a_1 \\ a_2 & 0 & a_2 & a_2 \\ a_n & a_n & a_n & 0 \end{pmatrix}:$$

Հաշվենք կրկնակի էքստրեմումները՝

$$\max_i \min_j h'_j = 0, \quad \min_j \max_i h'_j = \max\{a_i, i = 1, 2, \dots, n\}:$$

Այսպիսով, H' խաղում չկա հավասարության իրավիճակ մաքուր ստրատեգիաներում, ինտևաբար խաղացողները պետք է կիրառեն խառն ստրատեգիաներ: Փորցենք գտնել $p^0 = (p_1^0, p_2^0, \dots, p_n^0)$, $q^0 = (q_1^0, q_2^0, \dots, q_n^0)$ ստրատեգիաներ, որոնք կրավարարեն

$$H'(i, q^0) = v = H'(p^0, j), \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad j = 1, 2, \dots, n$$

հավասարումների համակարգին: Ակներև է, որ եթե ստանանք v , p^0 և q^0 լոծումներ, որոնք բավարարեն $p^0 \in S_n$, $q^0 \in S_n$ պայմաններին, ապա, ըստ օպտիմալ ստրատեգիաների 3-րդ հատկության, p^0 -ն և q^0 -ն կլինեն օպտիմալ ստրատեգիաներ, իսկ v -ն՝ խաղի արժեք Կազմենք $H(p^0, j) = v$, $j = 1, 2, \dots, n$ հավասարումների համակարգը՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1} p_i a_i = v, \\ \sum_{i=2} p_i a_i = v, \\ \dots\dots\dots \\ \sum_{i=n} p_i a_i = v, \\ \sum_{i=1}^n p_i = 1: \end{array} \right.$$

Այս համակարգը կարելի է գրել հետևյալ տեսքով՝

$$\sum_{i=1}^n p_i a_i = v - p_k a_k, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{i=1}^n p_i = 1:$$

Որտեղից՝

$$p_k^0 = \frac{1}{a_k \sum_{i=1}^n \frac{1}{a_i}}, \quad k = 1, 2, \dots, n; \quad v = \frac{n-1}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{a_i}}:$$

Այժմ դիտարկենք $H'(i, q) = v, i = 1, 2, \dots, n$ համակարգը՝

$$\left\{ \begin{array}{l} a_1 \sum_{j \neq 1} q_j = v, \\ a_2 \sum_{j \neq 2} q_j = v, \\ \dots \\ a_n \sum_{j \neq n} q_j = v, \\ \sum_{j=1}^n q_j = 1: \end{array} \right.$$

Այն կարելի է ներկայացնել հետևյալ տեսքով՝

$$\left\{ \begin{array}{l} a_k (1 - q_k) = v, \quad k = 1, 2, \dots, n \\ \sum_{j=1}^n q_j = 1: \end{array} \right.$$

Որտեղից՝

$$q_k^0 = 1 - \frac{n-1}{a_k \sum_{j=1}^n \frac{1}{a_j}}, \quad k = 1, 2, \dots, n:$$

Դժվար չէ ստուգել, որ $p^0 \in S_n$, սակայն q^0 -ի պատկանելիությունը S_n -ին պետք է ստուգվի: Մասնավորապես դիտարկենք $n = 3$ դեպքը և ենթադրենք, որ $a_1 > a_2 > a_3 > 1$: Տարանջատենք երկու դեպք՝

$$1. a_3 > \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2},$$

$$2. a_3 \leq \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2}:$$

Առաջին դեպքում՝

$$q_1^0 = 1 - \frac{2}{a_1 \left(\frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} + \frac{1}{a_3} \right)} = 1 - \frac{2}{1 + \frac{a_1}{a_2} + \frac{a_1}{a_3}} \geq 1 - \frac{2}{1+1+1} > 0,$$

$$q_2^0 = 1 - \frac{2}{a_2 \left(\frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} + \frac{1}{a_3} \right)} = 1 - \frac{2}{1 + \frac{a_2}{a_1} + \frac{a_2}{a_3}} \geq 1 - \frac{2}{1+1+\frac{a_2}{a_1}} > 0,$$

$$q_3^0 = 1 - \frac{2}{a_3 \left(\frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} + \frac{1}{a_3} \right)} = 1 - \frac{2}{1 + a_3 \left(\frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} \right)} \geq 1 - \frac{2}{1 + a_3 \frac{a_1 + a_2}{a_1 a_2}}$$

և, հետևաբար, $q_i^0 > 0, i = 1, 2, 3$, այսինքն՝ $q^0 \in S_n$, և

$$V(H') = \frac{2}{\frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} + \frac{1}{a_3}}:$$

Երկրորդ դեպքում, եթիւ $a_3 \leq \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2}$, օգտվելով 6.3.2 բեռնմանց,

օպտիմալ ստրատեգիաները փնտրենք $p^* = (p_1^*, p_2^*, 0)$,
 $q^* = (q_1^*, q_2^*, 0)$ տեսքով: Լուծելով

$$\begin{aligned} p_1^* a_2 &= v, & q_2^* a_1 &= v, \\ p_2^* a_1 &= v, & q_1^* a_2 &= v, \\ p_1^* + p_2^* &= 1, & q_1^* + q_2^* &= 1 \end{aligned}$$

հավասարումների համակարգը, կստանանք՝

$$p_1^* = \frac{a_2}{a_1 + a_2}, q_1^* = \frac{a_1}{a_1 + a_2}, v^* = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2}.$$

Հաշվենք $H'(p^*, j), j = 1, 2, 3$ և $H'(i, q^*), i = 1, 2, 3$ արժեքները՝

$$H'(p^*, 1) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} = v^*, H'(p^*, 2) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} = v^*,$$

$$H'(p^*, 3) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} + \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} > v,$$

$$H'(q^*, 1) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} = v^*, H'(q^*, 2) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} = v^*,$$

$$H'(q^*, 3) = q_1^* a_3 + q_2^* a_3 = a_3 \leq \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} = v:$$

Այսպիսով, երկրորդ դեպքում, օգտվելով օպտիմալ ստրատեգիաների վերաբերյալ երրորդ հատկությունից, ստանում ենք, որ (p^*, q^*) իրավիճակը հավասարակշռության իրավիճակ է, և

$$V(H') = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2}, V(H) = \frac{a_1 a_2}{a_1 + a_2} - b:$$

Ըստհանուր դեպքում, եթք n -ը կամայական է, պահանջվում է նմանատիպ վերլուծություն:

Հետևյալ թեորեմը ամբողջությամբ նկարագրում է օպտիմալ ստրատեգիաների բազմությունները:

Թեորեմ 6.3.3: Սատրիցային խաղերում խաղացողների օպտիմալ ստրատեգիաների $T_1(H), T_2(H)$ բազմությունները ոչ դատարկ, փակ, սահմանափակ և ոռուցիկ բազմություններ են:

Ապացույք: Բազմությունների ոչ դատարկ լինելը հաստատվել է (6.3.1) թեորեմով: $T_1(H), T_2(H)$ բազմությունների սահմանափակությունը հետևում է այն փաստից, որ այս բազմությունները համապատասխանաբար S'' և S' սահմանափակ բազմությունների ենթաբազմություններ են: Ապացույքներ ոռուցիկությունը: Դիցուք $p', p'' \in T_1(H)$ և $\alpha \in (0,1)$: S'' բազմության ոռուցիկությունից հետևում է, որ $p'' = \alpha p' + (1-\alpha)p'' \in S''$ Ցույց տանք, որ p'' ստրատեգիան օպտիմալ է: Իրոք, բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար

$$\begin{aligned} H(p'', j) &= \alpha H(p', j) + (1-\alpha) H(p'', j) \geq \\ &\geq \alpha V(H) + (1-\alpha) V(H) = V(H): \end{aligned}$$

Այստեղից, ըստ Հ.4-ի, $p'' \in T_1(H)$

Այժմ ցույց տանք փակությունը: Վերցնենք $T_1(H)$ բազմության $p^1, p^2, \dots, p^k, \dots$ կետերի հաջորդականություն, որը զուգամիտում է p^0 կետին: Քանի որ հաջորդականության կետերը պատկանում են նաև S'' բազմությանը, որը փակ է, ապա p^0 կետը նոյնպես կպատկանի S'' -ին: $H(p, j)$ ֆունկցիան գծային է ըստ p -ի, հետևաբար, բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար

$$\lim_{k \rightarrow \infty} H(p^k, j) = H(p^0, j),$$

և քանի որ, $p^k \in T_1(H)$, ապա բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար $H(p^k, j) \geq V(H)$, $k = 1, 2, \dots, n$ ուստի՝ $H(p^0, j) \geq V(H)$: Մեռմ է նորից կիրատել Հ.4 հատկությունը:

Նման եղանակով ապացուցվում է $T_2(H)$ բազմության ուսուցիկությունը և փակությունը:

Հետեւանք: Ցանկացած մատրիցային խաղում կամ գոյություն ունի միակ օպտիմալ ստրատեգիա, կամ դրանք անվերջ շատ են: Այս փաստը անմիջապես բիում է $T_1(H)$ և $T_2(H)$ բազմությունների ուսուցիկությունից:

Դիտարկենք օպտիմալ ստրատեգիաների ևս մեկ հատկություն, որը հաճախ հեշտացնում է խաղերի լուծումը:

Սահմանում 6.3.2: Կասենք, որ առաջին խաղացողի i -րդ մաքուր ստրատեգիան $q_{k_1} q_{k_2} \dots q_{k_n}$ է k -րդ մաքուր ստրատեգիաից և նշանակենք՝ $i > k$, եթե բոլոր j -երի համար $h_{ij} \geq h_{kj}$, ընդ որում այս անհավասարություններից առնվազն մեկը խիստ է: Նմանապես, երկրորդ խաղացողի j -րդ մաքուր ստրատեգիան $q_{l_1} q_{l_2} \dots q_{l_n}$ է l -րդ մաքուր ստրատեգիաից և կնշանակենք՝ $j > l$, եթե բոլոր i -երի համար $h_{ij} \leq h_{lj}$, ընդ որում այս անհավասարություններից առնվազն մեկը խիստ է: Հետևյալ թեորեմը բերենք առանց ապացուցման:

Թեորեմ 6.3.4: Դիցուք մատրիցային խաղում առաջին խաղացողի i -րդ մաքուր ստրատեգիան $q_{k_1} q_{k_2} \dots q_{k_n}$ է k -րդ մաքուր ստրատեգիաից՝ $i > k$. Այս դեպքում առաջին խաղացողն ունի օպտիմալ $p^0 = (p_1^0, p_2^0, \dots, p_n^0)$ ստրատեգիա, որտեղ $p_k^0 = 0$: Եթե երկրորդ խաղացողի j -րդ մաքուր ստրատեգիան $q_{l_1} q_{l_2} \dots q_{l_n}$ է l -րդ մաքուր ստրատեգիաից՝ $j > l$, ապա երկրորդ խաղացողն ունի օպտիմալ $q^0 = (q_1^0, q_2^0, \dots, q_n^0)$ ստրատեգիա, որտեղ $q_l^0 = 0$: Բացի այդ, օպտիմալ ստրատեգիաների դրական բաղադրիչները կարելի են գտնել այն

խաղում, որը ստացվում է սկզբնական խաղից դուրս գցելով գերադասվող մարուր ստրատեգիաներին համապատասխանող տողերը կամ սյուները:

Դիտարկենք մատրիցային խաղերի մի կարեռը մասնավոր դեպք:

Սահմանում 6.3.3: H մատրիցային խաղն անվանում են սիմետրիկ, եթե H մատրիցը շեղսիմետրիկ է, այսինքն, բոլոր i, j -ի համար $h_{ij} = -h_{ji}$:

Թեորեմ 6.3.5: Սիմետրիկ խաղերում

$$V(H) = 0 \text{ և } T_1(H) = T_2(H):$$

Ապագույք: Դիցուք տրված է H սիմետրիկ խաղ: Սահմանումից հետևում է, որ H մատրիցը քառակուսի մատրից է: Ենթադրենք այն $n \times n$ չափսերի է: Քարակուսի մատրիցով խաղում խաղացողների ստրատեգիաների բազմությունները նույնն են՝ S^n բազմությունն է: Դիցուք երկու խաղացողներն են ընտրում են միևնույն $p \in S^n$ ստրատեգիան: Այս դեպքում

$$\begin{aligned} H(p, p) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n p_i h_{ij} p_j = - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n p_i h_{ji} p_j = \\ &= - \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n p_j h_{ji} p_i = -H(p, p) = 0: \end{aligned}$$

Դիտարկենք խաղացողի շահույթը որևէ (p, q) իրավիճակում: Ցանկացած $p \in S^n$ ստրատեգիայի դեպքում, ընտրելով որպես q նույն այդ ստրատեգիան շահույթը հավասար կլինի զրոյի: Հետևաբար, $\min_{q \in S^n} H(p, q) \leq 0$ և, քանի որ այս անհավասարությունը ճիշտ է ցանկացած $p \in S^n$ համար, ապա

$$\max_{p \in S^n} \min_{q \in S^n} H(p, q) \leq 0:$$

Մյուս կողմից, եթե առաջին խաղացողն ընտրի $p = q$, ապա շահույթը հավասար կլինի զրո, եւսևաբար, $\max_{p \in S^n} H(p, q) \geq 0$ և, քանի որ այս անհավասարությունը ճիշտ է ցանկացած q -ի համար, ապա

$$\min_{q \in S^n} \max_{p \in S^n} H(p, q) \geq 0:$$

Միացնելով այս երկու անհավասարությունները, կստանանք թեորեմի առաջին պնդումը՝ $V(H) = 0$:

Դիցուք, այժմ, $p \in T_1(H)$ առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան է: Օպտիմալ ստրատեգիաի սահմանումից բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար

$$H(p, j) = \sum_{i=1}^n p_i h_{ij} \geq V(H) = 0:$$

Տեղադրելով $h_{ij} = -h_{ji}$, կստանանք՝

$$-\sum_{i=1}^n p_i h_{ji} \geq 0$$

և

$$\sum_{i=1}^n h_{ji} p_i = H(j, p) \leq 0 = V(H)$$

բոլոր $j = 1, 2, \dots, n$ համար: Հետևաբար, ըստ Հ.4-ի, $p \in T_2(H)$ և $T_1(H) \subseteq T_2(H)$: Նոյն եղանակով ցույց է տրվում, որ $T_1(H) \supseteq T_2(H)$

Մատրիցային խաղերի լուծման ընդհանուր եղանակ: Դիցուք տրված է $m \times n$ չափսերի H մատրիցային խաղ: Առանց ընդհանրությունը խախտելու կարելի է ենթադրել, որ $h_{ij} > 0$ բոլոր i, j համար: Մատրիցային խաղը լուծել նշանակում է գտնել խաղի արժեքը՝ $V(H)$

-ն և խաղացողների օպտիմալ ստրատեգիաների $T_1(H)$ և $T_2(H)$ բազմությունները: Քանի որ

$$V(H) = \max_{p \in S^n} \min_j H(p, j) = \min_{q \in S^n} \max_i H(i, q), \quad (6.3.12)$$

$$T_1(H) = \operatorname{Arg} \max_{p \in S^n} \min_j H(p, j),$$

$$T_2(H) = \operatorname{Arg} \min_{q \in S^n} \max_i H(i, q).$$

ապա խաղը լուծելու համար բավական է հաշվել (6.3.12) կրկնակի եքստրեմումները:

Կամայական $p = (p_1, p_2, \dots, p_m) \in S^m$ -ի համար նշանակենք՝
 $v_p = \min_j H(p, j)$: Այստեղից՝

$$V(H) = \min_j H(p, j), T_1(H) = \operatorname{Arg} \max_{p \in S^n} v_p,$$

$$v_p \leq H(p, j) = \sum_{i=1}^m p_i h_{ij}, \quad j = 1, 2, \dots, n; \quad (6.3.13)$$

Քանի որ բոլոր $h_{ij} > 0$ և $p_i \geq 0$, $\sum_{i=1}^m p_i = 1$, ապա $v_p > 0$ ցանկացած

$p \in S^m$ համար: Բաժանենք (6.3.13) անհավասարության երկու մասերը v_p -ի վրա և նշանակենք $x_i = p_i/v_p$: Կստանանք՝

$$\sum_{i=1}^m x_i h_{ij} \geq 1, \quad j = 1, 2, \dots, n \quad (6.3.14)$$

Մյուս կողմից,

$$\sum_{i=1}^m x_i = \frac{\sum_{i=1}^m p_i}{v_p} = \frac{1}{v_p};$$

Այստեղից, v_p ֆունկցիայի մաքսիմում գտնելու խնդիրը բերվում է
 $\sum_{i=1}^m x_i$ մինիմում գտնելու խնդրին որտեղ փոփոխականները
 բավարարում են (6.3.14) պայմաններին:

Դիտարկենք գծային ծրագրման հետևյալ խնդիրը

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^m x_i \rightarrow \min, \\ \sum_{i=1}^m x_i h_{ij} \geq 1, j = 1, 2, \dots, n, \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m \end{array} \right. \quad (6.3.15)$$

Դժվար չէ ստուգել, որ այս խնդիրը սահմանափակ է և բույլատրելի:
 Դիցուք այս խնդրի լուծումը $x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_m^0)$ -ն է: Հաշվի առնելով
 մեր նշանակումները, կստանանք՝

$$V(H) = \max_{p \in S^m} v_p = \frac{1}{\min \sum_{i=1}^m x_i} = \frac{1}{\sum_{i=1}^m x_i^0}:$$

Իսկ առաջին խաղացողի օպտիմալ $p^0 = (p_1^0, p_2^0, \dots, p_m^0)$
 ստրատեգիայի համար՝

$$p_i^0 = x_i^0 \cdot V(H) = \frac{x_i^0}{\sum_{i=1}^m x_i^0}, i = 1, 2, \dots, m:$$

Նոյն եղանակով, երկրորդ խաղացողի $q^0 = (q_1^0, q_2^0, \dots, q_n^0)$ օպտիմալ
 ստրատեգիան և խաղի արժեքը գտնելու համար բավական է լուծել
 գծային ծրագրման հետևյալ խնդիրը

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^n y_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n y_j \leq 1, i = 1, 2, \dots, m, : \\ y_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n \end{array} \right. \quad (6.3.16)$$

Եթե այս խնդրի լուծումը նշանակենք $y^0 = (y_1^0, y_2^0, \dots, y_n^0)$ -ով, ապա

$$V(H) = \frac{1}{\sum_{j=1}^n y_j^0}, \quad q_j^0 = \frac{y_j^0}{\sum_{j=1}^n y_j^0}, j = 1, 2, \dots, n$$

(6.3.15) և (6.3.16) խնդրները երկակի խնդրներ են (տես 4.2 բաժինը): Այսիսով, մատրիցային խառի լուծումը բերվում է գծային ծրագրման երկակի խնդրների գույզի լուծմանը:

Մատրիցային խառերի և գծային ծրագրման կապը ավելի ակնառու դարձնելու համար բերենք գծային ծրագրման հիմնական՝ 4.2.2 թեորեմի մեջ այլ ապացույց: Դիցուք տրված է գծային ծրագրման երկակի խնդրների գույզ՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m, \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, n : \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^m b_i y_i \rightarrow \min, \\ \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j, j = 1, 2, \dots, n, \\ y_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m : \end{array} \right.$$

Թեորեմ 4.2.2: Եթե գծային ծրագրման երկակի խնդրների գույզից յուրաքանչյուրը բույլատրելի է, ապա երկուսն էլ ունեն լուծում, ընդ որում նպատակային ֆունկցիաների էքստրեմալ արժեքները հավասար են:

Ապագույց: Դիտարկենք H մատրիցով հետևյալ մատրիցային խաղը՝

$$H = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & a_{11} \dots a_{1n} & -b_1 \\ 0 & \dots & 0 & a_{m1} \dots a_{mn} & -b_m \\ -a_{11} \dots -a_{m1} & & 0 & \dots & 0 & c_1 \\ \dots & & & & & \\ -a_{1n} \dots -a_{mn} & & 0 & \dots & 0 & c_n \\ b_1 & \dots & b_m & -c_1 \dots -c_n & 0 \end{pmatrix}$$

Դժվար չէ ստուգել, որ այս խաղը սիմետրիկ խաղ է (տես սահմանում 6.3.3): Ըստ թեորեմ 6.3.5-ի այս խաղի արժեքը հավասար է զրոի՝ $v(H) = 0$, իսկ խաղացողների օպտիմալ ստրատեգիաների բազմությունները համընկնում են: Եթե առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան նշանակենք $s = (s_1, s_2, \dots, s_{n+m+1})$ -ով, ապա՝ $H(s, k) \geq v(H) = 0$; $k = 1, 2, \dots, n+m+1$: Գրենք այս անհավասարությունները բացված տեսքով՝

$$-\sum_{j=1}^m s_{m+j} a_{ij} + s_{n+m+1} b_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m,$$

$$\sum_{i=1}^m s_i a_{ij} - s_{n+m+1} c_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$-\sum_{i=1}^m s_i b_i + \sum_{j=1}^n s_{m+j} c_j \geq 0:$$

Ենթադրենք, որ $s_{n+m+1} > 0$ և նշանակենք՝

$$x_j^0 = \frac{s_{m+j}}{s_{n+m+1}}, \quad j=1, 2, \dots, n; \quad y_i^0 = \frac{s_i}{s_{n+m+1}}, \quad i=1, 2, \dots, m;$$

Այս նշանակումներով անհավասարությունները կընդունեն հետևյալ տեսքը՝

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^0 \leq b_i, \quad i=1, 2, \dots, m,$$

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i^0 \geq c_j, \quad j=1, 2, \dots, n. \quad (6.3.16)$$

$$\sum_{j=1}^n c_j x_j^0 \geq \sum_{i=1}^m b_i y_i^0 :$$

Կիրառելով 4.2.5 լեմը, այստեղից ստանում ենք, որ $x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$ -ն առաջին խնդրի լուծում է, իսկ $y^0 = (y_1^0, y_2^0, \dots, y_m^0)$ -ն՝ երկրորդ խնդրի լուծումը:

Այժմ ենթադրենք, որ առաջին խաղացողի բոլոր օպտիմալ ստրատեգիաներում $s_{n+m+1} = 0$: Քանի որ H խաղը սիմետրիկ է, ուստի զրո է նաև երկրորդ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիայի վերջին բաղադրիչը: Հատ 6.3.2 թեորեմի, այստեղից հետևում է, որ առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիայի սկայար արտադրյալը H -ի վերջին այն հետ խիստ մեծ է 0-ից: Այսպիսով, (6.3.16) համակարգը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j^0 \leq 0, \quad i=1, 2, \dots, m,$$

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i^0 \geq 0, \quad j=1, 2, \dots, n, \quad (6.3.17)$$

$$\sum_{j=1}^n c_j x_j^0 > \sum_{i=1}^m b_i y_i^0 :$$

Այս վերջին անհավասարության մեջ կամ $\sum_{j=1}^n c_j x_j^0 > 0$, կամ

$$\sum_{i=1}^m b_i y_i^0 < 0: \text{Դիցուք } \sum_{j=1}^n c_j x_j^0 > 0 \text{ և } x' = (x'_1, x'_2, \dots, x'_n) \text{ կետը առաջին}$$

խնդրի թույլատրելի կետ է: Հեշտ է ստուգել, որ $x' + \alpha x^0$ վեկտորը թույլատրելի է ցանկացած $\alpha > 0$ թվի համար և α -ն մեծացնելով, առաջին խնդրի նպատակային ֆունկցիան կարելի է անվերջ մեծացնել, ուստի առաջին խնդիրը ոչ սահմանափակ է, ինչը հակասում է թեորեմի այն ենթադրությանը, որ երկրորդ խնդիրը թույլատրելի է: Նույն եղանակով, եթե $\sum_{i=1}^m b_i y_i^0 < 0$, ապա կստանանք, որ երկրորդ խնդիրն է ոչ սահմանափակ:

6.4 ԱՆՎԵՐՋՀԱԿԱՍՄԱՏԻՄԴԵՐ

Դիտարկումը սկսենք հաշվելի խաղերից, այսինքն այնպիսի խաղերից, որտեղ X և Y բազմությունները հաշվելի բազմություններ են՝ $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$: Խաղացողների խառն ստրատեգիաները սահմանվում են համանման վերջավոր խաղերին (հաշվելի խաղերում խաղացողների ստրատեգիաների բազմությունները նույնն են): $p = (p_1, p_2, \dots, p_n, \dots)$; $p_i \geq 0$,

$$i=1, 2, \dots; \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1: \text{Առաջին խաղացողի շահութի } H(p, q)$$

մաթեմատիկական սպասումը կունենա հետեւյալ տեսքը՝

$$H(p, q) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_i h_j q_j = \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^{\infty} q_j h_i p_i : \quad (6.4.1)$$

Այս սահմանումներից երևում է, որ կարող են առաջանալ տեխնիկական բարդույթներ, որոնք չկային վերջավոր դեպքում: Իրոք, (6.4.1) շարքերը կարող են ոչ միայն հավասար չլինեն, այլ նույնիսկ զուգամետ չլինել: Բացի այսպիսի տեխնիկական դժվարություններից, կարող են լինել նաև այնպիսի խաղեր, որոնք չունեն լրացում նույնիսկ խառն ստրատեգիաների դասում: Բերենք այդպիսի մի խաղի օրինակ՝ $G = \langle N, N, sign(i - j) \rangle$, որտեղ N -ը ամբողջ դրական թվերի բազմությունն է: Դիցուք $p = (p_1, p_2, \dots, p_n, \dots)$ -ն առաջին խաղացողի որևէ ստրատեգիա է: Քանի որ $\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$, ապա ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի այնպիսի n_0 , որ $\sum_{i=n_0}^{\infty} p_i < \varepsilon$: Հաշվենք խաղացողի շահութը $H(p, n_0)$ իրավիճակում ֆիքսած $\varepsilon > 0$ թվի դեպքում՝

$$H(p, n_0) = \sum_{i=1}^{n_0-1} p_i (-1) + \sum_{i=n_0}^{\infty} p_i :$$

Այստեղից առաջին խաղացողի ցանկացած $p = (p_1, p_2, \dots, p_n, \dots)$
 ստրատեգիաի համար $\inf_{j \in N} H(p, j) = -1$, ուստի՝
 $\sup_p \inf_{j \in N} H(p, j) = -1$:

Սյուս կողմից, ինչպիսին էլ լինի երկրորդ խաղացողի
 $q = (q_1, q_2, \dots, q_n, \dots)$ ստրատեգիան, ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար
 գոյություն ունի այնպիսի n_0 , որ $\sum_{i=n_0}^{\infty} q_i < \varepsilon$ և, քանի որ

$$H(n_0, q) = \sum_{i=1}^{n_0-1} q_i (+1) + \sum_{i=n_0}^{\infty} q_i (-1),$$

ապա $\sup_i H(i, q) = 1$ երկրորդ խաղացողի բոլոր ստրատեգիաների

համար: Այստեղից՝ $\inf_q \sup_i H(i, q) = 1$: Այսպիսով,

$\inf_q \sup_i H(i, q) \neq \sup_p \inf_{j \in N} H(p, j)$, ուստի այս խաղում

հակասարակշության իրավիճակ գոյություն չունի: Այս օրինակը ցույց
 է տալիս, որ նույնիսկ ամենապարզ անվերջ խաղերում գոյության
 ընդհանուր թերեւմ չի կարող լինել: Սակայն խաղերի որոշ դասերի
 համար այդպիսի թերեւմներ ապացուցել հաջողվում են:

Դիտարկենք $G = \langle X, Y, H \rangle$ հակամարտ խաղերի ընդհանուր դեպքը,
 եթե X և Y բազմությունները կամայական բազմություններ են, իսկ
 $H(x, y)$ -ը սահմանափակ իրականարժեք ֆունկցիա է, որոշված
 դեկարտյան $X \times Y$ արտադրյալի վրա:

Ստրատեգիաների X և Y բազմություններում կարելի է ներմուծել
 մետրիկա եետևյալ եղանակով: Ցանկացած $x', x'' \in X$ կետերի համար
 սահմանենք՝

$$\rho(x', x'') = \sup_{y \in Y} |H(x', y) - H(x'', y)|:$$

Այս քվազիմետրիկան, որը հայտնի է որպես Հելլի (Helly) մետրիկա, հեշտությամբ կարելի վերածել մետրիկայի, դուրս գցելով X բազմությունից կրկնվող ստրատեգիաները: Տոպոլոգիան, որի հիմքը կազմում են այս մետրիկայով բաց բազմությունները, կոչվում է բնական տոպոլոգիա, իսկ մետրիկան՝ բնական մետրիկա:

Դժվար չէ ստուգել, որ բնական տոպոլոգիան կարելի է կառուցել նաև այլ ձանապարհով: Ցանկացած $x^0 \in X$ կետի և $\varepsilon > 0$ համար սահմանենք

$$B_x(x^0, \varepsilon) = \left\{ x \in X : \sup_{y \in Y} |H(x^0, y) - H(x, y)| < \varepsilon \right\}$$

շրջակայթերի համակարգ: Այս շրջակայթերի համակարգով կազմված տոպոլոգիան նորից բնական տոպոլոգիան է: Նմանապես,

$$B_y(y^0, \varepsilon) = \left\{ y \in Y : \sup_{x \in X} |H(x, y^0) - H(x, y)| < \varepsilon \right\}$$

շրջակայթերի հիման վրա, կամ

$$\rho(y', y'') = \sup_{x \in X} |H(x, y') - H(x, y'')|$$

մետրիկայի հիման վրա կառուցվում է Y բազմության բնական տոպոլոգիան:

Խաղացողների խառն ստրատեգիաներ սահմանելու համար, հարկավոր է X և Y բազմություններում ներմուծել չափելի համակարգեր: S_X -ով և S_Y -ով նշանակենք համապատասխանաբար X և Y բազմությունների ենթաբազմությունների σ -հանրահաշիվներ, որոնց վրա առաջմ սահմանափակումներ չենք դնում:

Սահմանում 6.4.1: $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում առաջին խաղացողի խառն ստրատեգիա է կոչվում (X, S_X) չափելի տարածության վրա որոշված հավանականային չափը: Երկրորդ խաղացողի խառն ստրատեգիա է

կոչվում (Y, S_Y) չափելի տարածության վրա որոշված հավանականային չափը:

Խաղացողների խառն ստրատեգիաների բազմությունները նշանակենք համապատասխանաբար M_X -ով և M_Y -ով:

Հետագայում $H(x, y)$ ֆունկցիան ենթադրվում է սահմանափակ և չափելի $(X \times Y, S_X \times S_Y)$ չափելի տարածությունների արտադրյալի նկատմամբ: Ինչպես և վերջավոր դեպքում, առաջին խաղացողի շահույթը μ և ν խառն ստրատեգիաներ կիրառելիս սահմանվում է որպես շահույթի $H(\mu, \nu)$ մաթեմատիկական սպասում՝

$$H(\mu, \nu) = \int_{X \times Y} H(x, y) d(\mu \times \nu):$$

Նշանակենք՝

$$H(\mu, y) = \int_X H(x, y) d\mu,$$

$$H(x, \nu) = \int_Y H(x, y) d\nu:$$

Քանի որ $H(x, y)$ ֆունկցիան ենթադրվում է սահմանափակ և չափելի, ուստի Տուբինիի թեորեմի (տես Հավելված՝)

$$H(\mu, \nu) = \int_X H(x, \nu) d\mu = \int_Y H(\mu, y) d\nu:$$

Ինչպես արդեն նշվել է, ի տարբերություն վերջավոր խաղերի, ընդհանուր դեպքում կարող է գոյություն չունենալ հավասարակշռության իրավիճակ, սակայն, որոշ դեպքերում, կարելի է ցանկացած չափով մոտենալ այդ իրավիճակներին: Այսպիսի դեպքերի համար սահմանենք հավասարակշռության փոքր ինչ թույլ տարբերակ:

Սահմանում 6.4.2: Տրված $\varepsilon > 0$ թվի համար $(\mu^\varepsilon, \nu^\varepsilon)$ իրավիճակը անվանում են ε -հավասարակշռության իրավիճակ, եթե բոլոր $\mu \in M_X$ և $\nu \in M_Y$ համար՝

$$H(\mu, \nu^\varepsilon) - \varepsilon < H(\mu^\varepsilon, \nu^\varepsilon) < H(\mu^\varepsilon, \nu) + \varepsilon : \quad (6.4.1)$$

Հետևյալ պնդումը ապացուցվում է 6.2.2 թեորեմին համանման:

Թեորեմ 6.4.1: Որպեսզի $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունենա ε -հավասարակշռության իրավիճակ, անհրաժեշտ է և բավարար, որպեսզի

$$\sup_{\mu \in M_X} \inf_{\nu \in M_Y} H(\mu, \nu) = \inf_{\nu \in M_Y} \sup_{\mu \in M_X} H(\mu, \nu) : \quad (6.4.2)$$

Այս կրկնակի էքստրեմումների ընդհանուր արժեքն անվանում են G խաղի արժեք և նշանակում $V(G)$ -ով:

Սահմանում 6.4.3: $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղն անվանում են լիովին որոշյալ, եթե $H(x, y)$ ֆունկցիան բավարարում է (6.4.2) պայմանին:

Բերենք մի սահմանում, որից հետագայում օգտվելու ենք:

Սահմանում 6.4.4: X տոպոլոգիական տարածությունը կոչվում է նախակոմպակտ տարածություն, եթե ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի վերջավոր ε -ցանց, այսինքն վերջավոր $X^\varepsilon = \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \subseteq X$ ենթաբազմություն, որ $X = \bigcup_{i=1}^n B(x_i, \varepsilon)$:

Թեորեմ 6.4.1: Եթե $G = \langle X, Y, H \rangle$ հակամարտ խաղում X և Y տարածությունները նախակոմպակտ են բնական տոպոլոգիայում, ապա խաղը լիովին որոշյալ է:

Ապացույք: Ֆիքսենք որևէ $\varepsilon > 0$ և դիցուք $X^\varepsilon = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$ և $Y^\varepsilon = \{y_1, y_2, \dots, y_n\} \subseteq Y$ բազմությունները ε -ցանցեր են

համապատասխանաբար X և Y տարածություններում: Դիտարկենք $G^\varepsilon = \langle X^\varepsilon, Y^\varepsilon, H^\varepsilon \rangle$ վերջավոր հակամարտ խաղ, որտեղ H^ε -ը H ֆունկցիաի սեղմումն է $X^\varepsilon \times Y^\varepsilon$ -ի վրա, այսինքն, $H^\varepsilon(x, y) = H(x, y)$ բոլոր $(x, y) \in X^\varepsilon \times Y^\varepsilon$ համար: Մատրիցային խաղերի հիմնական 6.3.1 թեորեմի համաձայն, $G^\varepsilon = \langle X^\varepsilon, Y^\varepsilon, H^\varepsilon \rangle$ խաղում գոյություն ունի $(p^\varepsilon, q^\varepsilon)$, $p^\varepsilon = (p_1, p_2, \dots, p_m)$, $q^\varepsilon = (q_1, q_2, \dots, q_n)$ հավասարակշռության իրավիճակ՝

$$\sum_{j=1}^n H(x_i, y_j) q_j \leq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j \leq \sum_{i=1}^m p_i H(x_i, y_j) \quad (6.4.4)$$

բոլոր $x_i \in X^\varepsilon$ և $y_j \in Y^\varepsilon$ համար: X տարածության նախակոմպակտությունից հետևում է, որ ցանկացած $x \in X$ համար գոյություն ունի այնպիսի $x_i \in X^\varepsilon$, որ

$$\sup_{y \in Y} |H(x, y) - H(x_i, y)| < \varepsilon,$$

ուստի՝

$$|H(x, y) - H(x_i, y)| < \varepsilon$$

բոլոր $y \in Y$ համար և, այդ թվում, բոլոր $y_j \in Y^\varepsilon$ համար՝

$$|H(x, y_j) - H(x_i, y_j)| < \varepsilon$$

Այստեղից՝

$$H(x, y_j) - \varepsilon < H(x_i, y_j), \quad j = 1, 2, \dots, n$$

Այս անհավասարություններից յուրաքանչյուրը բազմապատկելով երկրորդ խաղացողի $q^\varepsilon = (q_1, q_2, \dots, q_n)$ օպտիմալ ստրատեգիայի

համապատասխան բաղադրիչով և գումարելով ստացված անհավասարությունները, կստանանք՝

$$\sum_{j=1}^n H(x, y_j) q_j - \sum_{j=1}^n \varepsilon q_j < \sum_{j=1}^n H(x_i, y_j) q_j :$$

Այսպիսով, ցանկացած $x \in X$ համար գոյություն ունի այնպիսի $x_i \in X^\varepsilon$, որ

$$\sum_{j=1}^n H(x, y_j) q_j - \varepsilon < \sum_{j=1}^n H(x_i, y_j) q_j$$

Մյուս կողմից, (6.4.4)-ից հետևում է, որ բոլոր $x_i \in X^\varepsilon$ համար

$$\sum_{j=1}^n H(x_i, y_j) q_j \leq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j .$$

հետևաբար, բոլոր $x \in X$ համար՝

$$\sum_{j=1}^n H(x, y_j) q_j - \varepsilon < \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j \quad (6.4.5)$$

Համանման ձևով, օգտվելով Y տարածության նախակոմպակտությունից, կարելի է ցույց տալ, որ բոլոր $y \in Y$ համար՝

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j < \sum_{i=1}^m p_i H(x_i, y_j) + \varepsilon \quad (6.4.6)$$

Միացնելով (6.4.5) և (6.4.6) անհավասարությունները, կստանանք

$$\sum_{j=1}^n H(x, y_j) q_j - \varepsilon < \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j < \sum_{i=1}^m p_i H(x_i, y_j) + \varepsilon \quad (6.4.7)$$

բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար:

Հակամարտ $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում խաղացողների խառն ստրատեգիաները սահմանվում են որպես հավանակային շափեր համապատասխանաբար (X, S_X) և (Y, S_Y) շափելի տարածությունների վրա: Կառուցենք դիսկրետ հավանականային շափեր μ^ϵ և ν^ϵ հետևյալ կերպ: Ցանկացած $A \subseteq X$, $A \in S_X$ և ցանկացած $B \subseteq Y$, $B \in S_Y$ համար

$$\mu^\epsilon(A) = \sum_{i: x_i \in A} p_i; \quad \nu^\epsilon(B) = \sum_{j: y_j \in B} q_j:$$

Դժվար չէ ստուգել, որ կառուցված բազմության ֆունկցիաները իրոք հավանականային շափեր են և

$$H(\mu^\epsilon, y) = \int_X H(x, y) d\mu^\epsilon = \sum_{i=1}^m p_i H(x_i, y),$$

$$H(x, \nu^\epsilon) = \int_Y H(x, y) d\nu^\epsilon = \sum_{j=1}^n H(x, y_j) q_j,$$

$$H(\mu^\epsilon, \nu^\epsilon) = \int_{X \times Y} H(x, y) d(\mu^\epsilon \times \nu^\epsilon) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n p_i H(x_i, y_j) q_j:$$

Տեղադրելով այս արտահայտությունները անհավասարությունների մեջ, կստանանք՝

$$H(\mu, \nu^\epsilon) - \epsilon < H(\mu^\epsilon, \nu^\epsilon) < H(\mu^\epsilon, \nu) + \epsilon$$

բոլոր $x \in X$ և $y \in Y$ համար, այսինքն $(\mu^\epsilon, \nu^\epsilon)$ իրավիճակը ϵ -հավասարակշռության իրավիճակ է $G = \langle X, Y, H \rangle$ խաղում:

Այժմ դիտարկենք հակամարտ խաղերի կարևոր մասնավոր դեպք, եթե X և Y բազմությունները իրական առանցքի հատվածներ են:

Սահմանում 6.4.4: $G = \langle [0,1], [0,1], H(x, y) \rangle$ հակամարտ խաղերը անվանում են խաղեր սիավոր քառակուսու վրա.

Այս մասնավոր դեպքում, ինչպես ընդունված է հավանականությունների տեսությունում (տես Հավելված), չափելի բազմությունները կենքադրվեն իրական առանցքի բորեյան բազմությունները, իսկ որպես խառն ստրատեգիաներ ընդունված է դիտարկել բախչման ֆունկցիաներ:

Սահմանում 6.4.5: Սիավոր քառակուսու վրա խաղերում առաջին խաղացողի խառն ստրատեգիան սահմանվում է որպես $[0,1]$ հատվածի վրա որոշված $F(x)$ ֆունկցիա, որը բավարարում է հետևյալ պայմաններին՝

$$F(x') \leq F(x''), \text{ եթե } x' \leq x''$$

$$F(0) = 0, F(1) = 1,$$

$$F(x) = F(x+0), x \neq 0:$$

Երկրորդ խաղացողի խառն ստրատեգիան սահմանվում է համանմանորեն: Խաղացողի շահույթի մաթեմատիկական սպասումը խառն ստրատեգիաների օգտագործման պայմաններում սահմանվում է (ինչպես և ընդունված է հավանականությունների տեսությունում) որպես Ստիլտյեսի ինտեգրալներ (եթե գոյություն ունեն):

$$H(F, y) = \int_0^1 H(x, y) dF(x),$$

$$H(x, G) = \int_0^1 H(x, y) dG(y),$$

$$H(F, G) = \int_0^1 \int_0^1 H(x, y) dF(x) dG(y) = \int_0^1 \int_0^1 H(x, y) dG(y) dF(x):$$

Սահմանում 6.4.6: $G = \langle [0,1], [0,1], H(x, y) \rangle$ հակամարտ խաղն անվանում են անընդհատ խաղ, եթե $H(x, y)$ ֆունկցիան անընդհատ է $[0,1] \times [0,1]$ քառակուսու վրա:

Լեմ 6.4.1: Անընդհատ խաղերը նախակոմպակտ են բնական մետրիկայում:

Ապացուց: Քանի որ $H(x, y)$ ֆունկցիան ենթադրվել է անընդհատ փակ սահմանափակ բազմության վրա, ապա այն հավասարաշափ անլուրիատ է: Սա նշանակում է, որ ցանկացած $\varepsilon > \varepsilon_1 > 0$ թվերի համար գոյություն ունի այնպիսի $\delta > 0$ թիվ, որ եթե $|x' - x''| < \delta$, ապա բոլոր $y \in [0,1]$ համար՝

$$|H(x', y) - H(x'', y)| < \varepsilon_1.$$

Ուստի,

$$\sup_{y \in [0,1]} |H(x', y) - H(x'', y)| \leq \varepsilon_1 < \varepsilon:$$

Ակներև է, որ միավոր հատվածը նախակոմպակտ է Էվկլիդեսյան մետրիկայում: Այսպիսով, ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի այնպիսի $\delta > 0$ թիվ, որ δ -ցանցը Էվկլիդեսյան մետրիկայում հանդիսանում է ε -ցանց բնական մետրիկայում:

Թեորեմ 6.4.2: Անընդհատ խաղերում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ:

Ապացուց: Նախորդ լեմից հետևում է, որ անընդհատ խաղերը նախակոմպակտ են, հետևաբար, ըստ 6.4.1 թեորեմի, լիովին որոշյալ են: Ուստի, ցանկացած $\varepsilon > 0$ թվի համար գոյություն ունի $(F^\varepsilon, G^\varepsilon)$ ε -հավասարակշռության իրավիճակ: Վերցնենք $\varepsilon_1 > \varepsilon_2 > \dots > \varepsilon_n > \dots$ թվերի նվազող զրոխն զուգամիտող հաջորդականություն:

Յուրաքանչյուր ε_n -ի համար գոյություն ունի ε_n -
հավասարակշռության իրավիճակ

$$\int_0^1 H(x, y) dG^{\varepsilon_n} - \varepsilon < \int_0^1 \int_0^1 H(x, y) dG^{\varepsilon_n} dF^{\varepsilon_n} < \int_0^1 H(x, y) dF^{\varepsilon_n} + \varepsilon \quad (6.4.8)$$

Այսպիսով, ստանում ենք բախչման ֆունկցիաների երկու հաջորդականություն՝ $\{F^{\varepsilon_n}\}$ և $\{G^{\varepsilon_n}\}$: Ըստ Հելիի առաջին թեորեմի (տես Հավելված), այս հաջորդականություններից կարելի է ընտրել զրեթե ամենուրեք գուգամիտող ենթահաջորդականություններ: Առանց ընդհնրությունը խախտելու կարելի է ենթայրել, որ $\{F^{\varepsilon_n}\}$ և $\{G^{\varepsilon_n}\}$ հաջորդականություններն են գուգամիտող: Այս հաջորդականությունների սահմանային բաշխման ֆունկցիաները նշանակենք համապատասխանաբար $F^0(x)$ -ով և $G^0(y)$ -ով: Դիտարկենք հետևյալ ինտեգրալները՝

$$\int_0^1 H(x, y) dF^{\varepsilon_n} \quad \int_0^1 H(x, y) dG^{\varepsilon_n}:$$

Քանի որ H ֆունկցիան անընդհատ է ըստ երկու փոփոխականի, իսկ $\{F^{\varepsilon_n}\}$ և $\{G^{\varepsilon_n}\}$ հաջորդականությունները համարյա ամենուրեք գուգամիտում են $F^0(x)$ և $G^0(y)$ ֆունկցիաներին, ուստի, ըստ Հելիի երկրորդ թեորեմի

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 H(x, y) dF^{\varepsilon_n} = \int_0^1 H(x, y) dF^0$$

բոլոր ֆիքսած $y \in [0, 1]$ համար, և

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 H(x, y) dG^{\varepsilon_n} = \int_0^1 H(x, y) dG^0$$

բոլոր ֆիքսած $x \in [0,1]$ համար: Այնուհետև, քանի որ $\int_0^1 H(x,y) dG^0$

ինտեգրալը անընդհատ է ըստ x -ի, ապա, երկու անգամ կիրառելով Հելի երկրորդ թեորեմը, կստանանք՝

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 \int_0^1 H(x,y) dG^{\varepsilon_n} dF^{\varepsilon_n} = \int_0^1 \int_0^1 H(x,y) dG^0 dF^0$$

Այժմ, անցնելով սահմանի (6.4.8) անհավասարություններում և հաշվի առնելով, որ $\varepsilon_n \rightarrow 0$, վերջնականապես կստանանք՝

$$\int_0^1 H(x,y) dG^0 \leq \int_0^1 \int_0^1 H(x,y) dG^0 dF^0 \leq \int_0^1 H(x,y) dF^0$$

բոլոր $x \in [0,1]$ և $y \in [0,1]$ համար: Սա էլ նշանակում է, որ (F^0, G^0) գույզը հավասարակշռության իրավիճակ է անընդհատ խաղում:

Հետևյալ թեորեմները թույլ են տալիս որոշ մասնավոր դեպքերում գտնել նաև խաղացողների մաքուր օպտիմալ ստրատեգիաները:

Թեորեմ 6.4.3: Եթե $G = \langle [0,1], [0,1], H(x,y) \rangle$ անընդհատ խաղում շահույթի ֆունկցիան գողավոր է ըստ առաջին փոփոխականի՝ ցանկացած ֆիքսած $y \in [0,1]$ -ի համար, ապա առաջին խաղացողն ունի մաքուր օպտիմալ ստրատեգիա:

Ապացույք: Քանի որ $H(x,y)$ ֆունկցիան անընդհատ է, ուստի առաջին խաղացողն ունի օպտիմալ, ընդհանուր դեպքում խառն ստրատեգիա: Դիցուք այն $F^0(x)$ -ն է և $x^0 = \int_0^1 x dF^0(x)$: Ակնհայտ է,

որ $x^0 \in [0,1]$ և կարող է դիտարկվել որպես առաջին խաղացողի մաքուր ստրատեգիա: Տրոհենք $[0,1]$ հատվածը $n+1$ հավասար մասերի՝ $0 = x_0 < x_1 < x_2 \dots < x_n = 1$ և n նշանակենք՝

$\lambda_i = (F^0(x_{i+1}) - F^0(x_i))$: Բաշխման ֆունկցիայի սահմանումից հետևում է, որ $\lambda_i \geq 0$, $i = 0, 1, \dots, n$ և $\sum_{i=0}^n \lambda_i = F(1) - F(0) = 1$:

$H(x, y)$ ֆունկցիան ենթադրվել է գոզավոր ըստ x -ի, հետևաբար, ցանկացած ֆիքսած $y \in [0, 1]$ -ի համար՝

$$H\left(\sum_{i=0}^n \lambda_i x_i, y\right) \geq \sum_{i=0}^n \lambda_i H(x_i, y):$$

Սրիլթիսի ինտեգրալի սահմանումից՝

$$x^0 = \int_0^1 x dF^0(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^n x_i (F^0(x_{i+1}) - F^0(x_i)),$$

$$\int_0^1 H(x, y) dF^0(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^n H(x_i, y) (F^0(x_{i+1}) - F^0(x_i)): \quad$$

Հաշվի առնելով, որ $H(x, y)$ ֆունկցիան անընդհատ է, այստեղից կստանանք՝

$$H\left(\int_0^1 x dF^0(x), y\right) \geq \int_0^1 H(x, y) dF^0(x):$$

Այսինքն, $H(x^0, y) \geq H(F^0, y)$ բոլոր $y \in [0, 1]$ համար: Սա նշանակում է, որ x^0 մաքուր ստրատեգիան օպտիմալ է առաջին խաղացողի համար:

Նոյն եղանակով ապացուցվում են նաև հետևյալ թեորեմները:

Թեորեմ 6.4.4. Եթե $G = \langle [0, 1], [0, 1], H(x, y) \rangle$ անընդհատ խաղում շահույթի ֆունկցիան ուսուցիկ է ըստ երկրորդ փոփոխականի՝ ցանկացած ֆիքսած $x \in [0, 1]$ կետի համար, ապա երկրորդ խաղացողն ունի մաքուր օպտիմալ ստրատեգիա:

Թեորեմ 6.4.5: Եթե $G = \langle [0,1], [0,1], H(x,y) \rangle$ անընդհատ խաղում շահույթի ֆունկցիան գողավոր է ըստ առաջին փոփոխականի՝ ցանկացած ֆիքսած $y \in [0,1]$ կետի համար և ուսուցիկ է ըստ երկրորդ փոփոխականի՝ ցանկացած ֆիքսած $x \in [0,1]$ կետի համար, ապա խաղում գործություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ մաքուր ստրատեգիաներում:

Օրինակ **6.4.1:** Դիտարկենք հետևյալ խաղը՝
 $G = \langle [0,1], [0,1], (x-y)^2 \rangle$: Այս խաղում $(x-y)^2$ ֆունկցիան ըստ երկու փոփոխականների էլ ուսուցիկ է, ուստի, համաձայն 6.4.4 թեորեմի, երկրորդ խաղացողն ունի մաքուր օպտիմալ ստրատեգիա: Այստեղից.

$$V(G) = \min_{y \in [0,1]} \max_{x \in [0,1]} (x-y)^2:$$

Հեշտ է տեսնել, որ

$$\max_{x \in [0,1]} (x-y)^2 = \begin{cases} (1-y)^2, & y \leq 1/2, \\ y^2, & y \geq 1/2 \end{cases}$$

Հետևնաբար, $V(G) = \min_{y \in [0,1]} \max_{x \in [0,1]} (x-y)^2 = 1/4$ և երկրորդ խաղացողի

օպտիմալ ստրատեգիան $y^0 = 1/2$ է: Առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան գտնելու համար կարելի է օգտվել այն փաստից, որ օպտիմալ ստրատեգիայի սպեկտրի կետերը պետք է բավարարեն հետևյալ հավասարմանը (այս հատկությունը ձևակերպվել էր վերջավոր խաղերի համար, սակայն տեղի ունի նաև անընդհատ խաղերում):

$$H(x, y^0) = (x - 1/2)^2 = 1/4 = V(G):$$

Այստեղից ստանում ենք երկու կետ՝ $x' = 0, x'' = 1$: Դժվար չէ ստուգել, որ առաջին խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիան հետևյալ F^0 բաշխման ֆունկցիան է՝

$$F^0(x) = \begin{cases} 1/2, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x = 1 \end{cases}$$

Դիտարկենք նաև խզվող շահույթի ֆունկցիաներով խաղերի մի դաս: Խաղեր միավոր քառակուսու վրա, որտեղ շահույթի ֆունկցիան ունի խզվում քառակուսու անկյունագծի վրա և անընդհատ է անկյունագծից դուրս, հանդիպում են այն դեպքերում, եթե խաղացողի ստրատեգիան ժամանակի պահի ընտրությունն է և շատ էական է, թե որ խաղացողը կկատարի առաջին ընտրությունը: Դժվար չէ ստուգել, որ այս խաղերը նախակոմպակտ չեն և Վալդի թեորեմը կիրառելի չէ, սակայն այս խաղերը նույնպես ունեն լուծում:

Թեորեմ 6.4.6. Եթե $G = \langle [0,1], [0,1], H \rangle$ խաղում շահույթի ֆունկցիան ունի հետեւյալ տեսքը՝

$$H(x, y) = \begin{cases} L(x, y), & x < y, \\ \varphi(x), & x = y, \\ M(x, y), & x > y, \end{cases}$$

ընդ որում $L(x, y)$ և $M(x, y)$ ֆունկցիաները անընդհատ են իրենց որոշման եռանկյունիների փակման վրա և ցանկացած $x \in [0,1]$ համար $\varphi(x)$ ֆունկցիայի արժեքը ընկած է $L(x, x)$ և $M(x, x)$ արժեքների միջև՝

$$\min\{L(x, x), M(x, x)\} \leq \varphi(x) \leq \max\{L(x, x), M(x, x)\},$$

ապա G խաղում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ:

Ապացույց: Նախ ցույց տանք, որ G խաղը լիովին որոշված է: Վերցնենք $\varepsilon > 0$ կամայական դրական թիվ: Քանի որ $L(x, y)$ և $M(x, y)$ ֆունկցիաները հավասարաշափ անընդհատ են, ապա գոյություն ունի այնպիսի $\delta > 0$, որ եթե $|x' - x''| < \delta$, ապա բոլոր $y \in [0,1]$ կետերի համար տեղի ունի՝

$$\begin{aligned} |L(x', y) - L(x'', y)| &< \varepsilon, \\ |M(x', y) - M(x'', y)| &< \varepsilon \end{aligned} \quad (6.4.9)$$

և եթիւ $|y' - y''| < \delta$, ապա բոլոր $x \in [0, 1]$ կետերի համար տեղի ունի՝

$$\begin{aligned} |L(x, y') - L(x, y'')| &< \varepsilon, \\ |M(x, y') - M(x, y'')| &< \varepsilon \end{aligned} \quad (6.4.10)$$

Կամայականորեն ընտրենք՝

$$0 = x_0 < x_1 < \dots < x_n = 1$$

կետեր այնպէս, որ $x_{i+1} - x_i < \delta$ բոլոր $i = 0, 1, \dots, n-1$ համար և վերցնենք $y_i = x_i$, $i = 0, 1, \dots, n-1$: Նշանակենք՝

$X^\varepsilon = \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$, $Y^\varepsilon = \{y_0, y_1, \dots, y_n\}$ և դիտարկենք
 $G^\varepsilon = \langle X^\varepsilon, Y^\varepsilon, H \rangle$ վերջավոր հակամարտ խաղը: Խաղացողների օպտիմալ ստրատեգիաները G^ε խաղում նշանակենք համապատասխանաբար $p^\varepsilon = (p_0, p_1, \dots, p_n)$ և $q^\varepsilon = (q_0, q_1, \dots, q_n)$:

Այսպիսով, բոլոր $x_i \in X^\varepsilon$, $y_j \in Y^\varepsilon$ համար

$$H(x_i, p^\varepsilon) \leq H(p^\varepsilon, q^\varepsilon) \leq H(p^\varepsilon, y_j): \quad (6.4.11)$$

Նկատենք, որ

$$H(p^\varepsilon, y_j) = \sum_{i < j} x_i L(x_i, y_j) + x_j \varphi(x_j) + \sum_{i > j} x_i M(x_i, y_j): \quad (6.4.12)$$

Վերցնենք կամայական $y \in [0, 1]$: Ենթադրենք, որ $y \notin Y^\varepsilon$, $y \in (y_j, y_{j+1})$: Ունենք՝

$$H(p^\varepsilon, y) = \sum_{i \leq j} x_i L(x_i, y) + \sum_{i > j} x_i M(x_i, y): \quad (6.4.13)$$

Ենթադրենք, որ

$$\varphi(x_j) \leq L(x_j, x_j): \quad (6.4.14)$$

Հանելով (6.4.13) անհավասարությունը (6.4.12)-ից, կստանանք՝

$$\begin{aligned} H(p^\epsilon, y_j) - H(p^\epsilon, y) &= \sum_{i < j} p_i L(x_i, y_j) - \sum_{i < j} p_i L(x_i, y) - \\ &- p_j L(x_j, y) + p_j \varphi(x_j) + \sum_{i > j} p_i M(x_i, y_j) - \sum_{i > j} p_i M(x_i, y) = \\ &= \sum_{i < j} p_i (L(x_i, y_j) - L(x_i, y)) + p_j (\varphi(x_j) - L(x_j, y_j)) + \\ &+ p_i (L(x_j, y_j) - L(x_j, y)) + \sum_{i > j} p_i (M(x_i, y_j) - M(x_i, y)): \end{aligned}$$

Օգտվելով (6.4.10) անհավասարություններից,

$$H(p^\epsilon, y_j) - H(p^\epsilon, y) \leq \sum_{i < j} p_i \epsilon + p_j \epsilon + p_j (\varphi(x_j) - L(x_j, y_j)) + \sum_{i > j} p_i \epsilon$$

և, հաշվի առնելով, որ $\sum_{i=0}^n p_i = 1$ և (6.4.14) պայմանը, վերջնականապես կստանանք, որ բոլոր $y \in [y_j, y_{j+1}]$; $j = 0, 1, \dots, n-1$ համար՝

$$H(p^\epsilon, y) + \epsilon \geq H(p^\epsilon, y_j): \quad (6.4.15)$$

Այժմ ենթադրենք, որ

$$\varphi(x_{j+1}) \leq M(x_{j+1}, x_{j+1}):$$

Այս դեպքում՝

$$\begin{aligned} H(p^\epsilon, y_{j+1}) - H(p^\epsilon, y) &= \sum_{i < j+1} p_i (L(x_i, y_{j+1}) - L(x_i, y)) + \\ &+ p_{j+1} (\varphi(x_{j+1}) - L(x_{j+1}, y_{j+1})) + p_{j+1} (L(x_{j+1}, y_{j+1}) - \\ &- L(x_{j+1}, y)) + \sum_{i > j+1} p_i (M(x_i, y_{j+1}) - M(x_i, y)): \end{aligned}$$

և, ինչպես և վերևում,

$$H(p^\epsilon, y) + \epsilon \geq H(p^\epsilon, y_{j+1})$$

բոլոր $y \in [y_j, y_{j+1}]$; $j = 0, 1, \dots, n-1$ համար: Այսպիսով,

$$\varphi(x_i) \leq \max\{L(x_i, x_i), M(x_i, x_i)\}, i = 0, 1, \dots, n$$

դեպքում ցանկացած $y \in [0, 1]$ համար գոյություն ունի $y_j \in Y^\epsilon$, այնպես, որ՝

$$H(p^\epsilon, y_j) \leq H(p^\epsilon, y) + \epsilon:$$

Այս անհավասարությունը միացնելով (6.4.11) անհավասարության հետ ստանում ենք, որ բոլոր $y \in [0, 1]$ համար՝

$$H(p^\epsilon, q^\epsilon) \leq H(p^\epsilon, y) + \epsilon: \tag{6.4.16}$$

Նման դատողություններով կարելի է ցույց տալ, որ

$$\varphi(x_i) \geq \min\{L(x_i, x_i), M(x_i, x_i)\}, i = 0, 1, \dots, n$$

դեպքում ցանկացած $x \in [0, 1]$ համար՝

$$H(x, q^\epsilon) - \epsilon \leq H(p^\epsilon, q^\epsilon):$$

Միացնելով այս անհավասարությունը (6.4.16) անհավասարությանը, կստանանք, որ բոլոր $x \in [0, 1], y \in [0, 1]$ համար՝

$$H(x, q^\epsilon) - \epsilon \leq H(p^\epsilon, q^\epsilon) \leq H(p^\epsilon, y):$$

Նշանակենք $F^\epsilon(x)$ -ով և $G^\epsilon(y)$ -ով աստիճանային բաշխման ֆունկցիաները, որոնք համապատասխանաբար ունեն p_i բոլիչքներ x_i ,

$i = 0, 1, \dots, n$ կետերում, և q_j թոփքներ y_j , $j = 0, 1, \dots, n$ կետերում:
Հաշվի առնելով, որ՝

$$H(p^\varepsilon, y) = \sum_{i=0}^n p_i H(x_i, y) = \int_0^1 H(x, y) dF^\varepsilon(x) = H(F^\varepsilon(x), y),$$

$$H(x, q^\varepsilon) = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^n H(x, y_j) q_j = \int_0^1 H(x, y) dG^\varepsilon(y) = H(x, G^\varepsilon(y)),$$

$$\begin{aligned} H(p^\varepsilon, q^\varepsilon) &= \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^n p_i H(x_i, y_j) q_j = \\ &= \int_0^1 \int_0^1 H(x, y) dF^\varepsilon(x) dG^\varepsilon(y) = H(F^\varepsilon(x), G^\varepsilon(y)), \end{aligned}$$

(6.4.17) անհավասարությունը կստանա հետևյալ տեսքը՝

$$H(x, G^\varepsilon(y)) - \varepsilon \leq H(F^\varepsilon(x), G^\varepsilon(y)) \leq H(F^\varepsilon(x), y):$$

Սա էլ նշանակում է, որ $(F^\varepsilon(x), G^\varepsilon(y))$ իրավիճակը ε -հավասարակշրության իրավիճակ է G խաղում:
Հավասարակշրության իրավիճակի գոյությունը ապացուցվում է այսպես, ինչպես 6.4.2 թեորեմում, օգտվելով Հելիի թեորեմներից:

6.5 ԿՈՂՊԵՐԱՏԻՎ ԽԱՂԵՐ

Սույն բաժնի սկզբում (կետ 6.1) սահմանել ենք n խաղացողի խաղ նորմալ տեսքով որպես $G = \langle I, \{S_i\}_{i \in I}, \{H_i\}_{i \in I} \rangle$ համակարգ, որտեղ՝ $I = \{1, 2, \dots, n\}$ -ն խաղացողների բազմությունն է, S_i բազմությունները խաղացողների ստրատեգիաների բազմություններ են, իսկ $H_i(s_1, s_2, \dots, s_n)$ ֆունկցիաները խաղացողների շահույթի ֆունկցիաներն են: Սակայն այնտեղ դիտարկվում էր խաղի անդաշինք տարբերակը, այսինքն այն տարբերակը, երբ խաղացողները իրավունք չունեն պայմանավորվելու միմիանց հետ և կազմել դաշինքներ կամ կոալիցիաներ: Այժմ դիտարկենք այն դեպքը, երբ խաղացողները կարող են միավորվել: Դիցուք խաղացողների մի խումբ միավորվել է և ստեղծել $T \subseteq I$ կոալիցիա: Այդ դեպքում T կոալիցիայի մաքսիմալ ապահոված շահույթը՝ $\nu(T)$ -ն կարելի է հաշվել հետևյալ բանաձևով (տես կետ 6.2):

$$\nu(T) = \max_{s_i : i \in T} \min_{s_i : i \in I \setminus T} \sum_{i \in T} H_i(s_1, s_2, \dots, s_n):$$

Ենթադրենք նաև, որ կոալիցիայի ընդհանուր շահույթը կարող է կամայականորեն բաշխվել կոալիցիայի անդամների միջև: Այսպիսի խաղերն անվանում են խաղեր կողմնակի վճարումներով: Այսուհետ դիտարկվելու են միայն այսպիսի խաղեր: Այս խաղերում խաղացողի ստրատեգիայի ընտրությունը թելադրվում է կոալիցիայի կողմից, որին նա անդամակցում է: Այսպիսով, խաղացողի և գործողությունները, և շահույթը կախված են միայն կոալիցիաների շահույթներից: Հետևաբար կարելի է վերանալ խաղի սկզբնական ստրատեգիական բնույթից և դիտարկել միայն $\nu(T)$ ֆունկցիան:

Սահմանում 6.5.1: I բազմության բոլոր ենթաբազմությունների բազմության վրա որոշված $\nu(T)$ իրականարժեք ֆունկցիան անվանում են բնութագրիչ ֆունկցիա, եթե այն բավարում է հետևյալ պայմաններին՝

$$1. \quad v(\emptyset) = 0,$$

$$2. \quad v(S \cup T) \geq v(S) + v(T), T \cap S = \emptyset : \quad (3.5.1)$$

Այստեղ երկրորդ պայմանը բնական է և նշանակում է, որ միավորվելով խաղացողները կարող են միայն շահել:

Սահմանում 6.5.2: Կոռպերատիվ n խաղացողի խաղ անվանում են $\langle I, v(T) \rangle$ գույզը, որտեղ $I = \{1, 2, \dots, n\}$ բազմությունը խաղացողների բազմությունն է, իսկ $v(T)$ -ն (6.5.1) սահմանմանը բավարարող բնութագրիչ ֆունկցիա:

Ակնհայտ է, որ ամենամեծ $v(I)$ ընդհանուր շահույթը խաղացողները կստանան, եթե բոլորը միավորվեն: Այս դեպքում հիմնական հարցը ընդհանուր շահույթը խաղացողների միջև արդարացի բաժանելն է:

Սահմանում 6.5.3: Կոռպերատիվ $\langle I, v(T) \rangle$ խաղում $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ վեկտորն անվանում են բաժանք, եթե այն բավարարում է հետևյալ երկու պայմաններին՝

$$1. \quad \sum_{i=1}^n x_i = v(I),$$

$$2. \quad x_i \geq v(\{i\}), i \in I :$$

Խաղում բոլոր բաժանքների բազմությունը նշանակենք $X(v)$ -ով: Բաժանքի սահմանումից հետևում է, որ ընդհանուր շահույթը ամբողջությամբ է բաժանվում խաղացողների միջև և յուրաքանչյուրը ստանում է ոչ պակաս, քան եթե խաղա միայնակ:

Սահմանում 6.5.4: $\langle I, v(T) \rangle$ խաղն անվանում են էական խաղ, եթե $\sum_{i=1}^n v(\{i\}) < v(I)$: Ակներև է, որ հետաքրքրություն ներկայացնում են միայն էական խաղերը, քանի որ ոչ էական խաղերում գոյություն ունի միայն մեկ բաժանք՝ $x_i = v(\{i\}), i \in I$:

Կոռպերատիվ խաղերի հիմնական խնդիրը լավագույն բաժանքներ գտնելն է: Լավագույն բաժանքները գտնելու համար նախ սահմանենք բաժանքների գերադասելիության հարաբերությունը: Դիցուք խաղում x -ը և y -ը երկու տարբեր բաժանքներ են: Քանի որ այս երկու վեկտորների բաղադրիչների գումարները հավասար են, ապա x բաժանքը ձեռնտու կլինի խաղացողների մի մասին, յ բաժանքը՝ մեկ այլ մասին: Սակայն, որպեսզի խաղացողները պնդեն այս կամ այն բաժանքի վրա, նրանք պետք է այդ իրավունքը ունենան: Սա հանգեցնում է հետևյալ սահմանման:

Սահմանում 6.5.5: Ասում են, որ $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ բաժանքը գերադասելի է $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ բաժանքից ըստ $S \subseteq I$ կոալիցիայի, և նշանակում են $\sum_s x_i > y_i, i \in S$,

$$1. \quad x_i > y_i, i \in S,$$

$$2. \quad \sum_{i \in S} x_i \leq v(S):$$

Եվ կասենք, որ x բաժանքը գերադասելի է y բաժանքից՝ $x > y$, եթե գոյություն ունի $S \subseteq I$ կոալիցիա, ըստ որի $\sum_s x_i > y_i$:

Բաժանքների գերադասելիության սահմանումից երևում է, որ սա բավականին “վատ” հարաբերություն է՝ օրինակ այն կարող է տրանզիտիվ չլինել: Ուստի կոպերատիվ խաղերում օպտիմալության սկզբունք սահմանելը կարևորագույն խնդիրներից է: Հայտնի են օպտիմալության սկզբունքների բազմաթիվ սահմանումներ, որոնք կիրառվում են տարբեր ոլորտներում: Այստեղ կդիտարկվեն այդ սկզբունքներից մի քանիսը:

Սահմանում 6.5.6: Բաժանքների $V \subseteq I$ բազմությունը կոչվում է N-Մլուծում, կամ պարզապես լուծում, եթե V բազմության ոչ մի բաժանք գերադասելի չէ մյուսից և ցանկացած $y \notin V$ բաժանքի համար գոյություն ունի այնպիսի $x \in V$ բաժանք, որ $x > y$:

Սահմանում 6.5.7: Զգերադասվող բաժանքների բազմությունը կոչվում է **խաղի միջուկ** և նշանակվում է $C(v)$ -ով:

Դիտարկենք խաղի լուծման և միջուկի որոշ հատկություններ: Հայտնի են խաղեր, որտեղ լուծումները բազմաթիվ են, սակայն կառուցված են նաև խաղեր, որտեղ լուծում գոյություն չունի: Ի տարբերություն լուծման, միջուկը, եթե դատարկ չէ, ապա միակն է խաղում և ընկած է լուծման մեջ: Խաղի մի լուծում չի կարող ընկած լինել մեկ այլ լուծման մեջ: Իրոք, դիցուք խաղում գոյություն ունեն երկու՝ V' , V'' լուծումներ, ընդ որում $V' \subset V''$ եթե $y \in V'' \setminus V'$, ապա, քանի որ V' -ը լուծում է, գոյություն ունի այնպիսի $x \in V'$ որ $x \succ y$: Դա հակասում է այն պայմանին, որ V'' -ը լուծում է: Այստեղից և այն փաստից, որ միջուկը ընկած է լուծման մեջ, հետևում է, որ եթե միջուկը համընկնում է լուծման հետ, ապա լուծումը միակն է: Հետևյալ թեորեմը բնորոշում է միջուկի կառուցվածքը:

Թեորեմ 6.5.1: $\langle I, v \rangle$ խաղի $C(v)$ միջուկը համընկնում է

$$E = \left\{ x \in X : \sum_{i \in S} x_i \geq v(S), S \subseteq I \right\}$$

բազմության հետ:

Ապագույք: Դիցուք $x \in E$: Եթե $x \notin C(v)$, ապա պետք է գոյություն ունենա $y \in X$, $y \succ x$ բաժանք: Դիցուք $y \succ_s x$, այսինքն

$$y_i > x_i, i \in S,$$

$$\sum_{i \in S} y_i \leq v(S):$$

Սակայն $\sum_{i \in S} x_i < \sum_{i \in S} y_i \leq v(S)$: Սա հակասում է նրան, որ $x \in E$:

Այսու կողմից, դիցուք $x \in C(v)$, սակայն որևէ $S \subseteq I$ կոալիցիաի համար $\sum_{i \in S} x_i < v(S)$: Կառուցենք բաժանք հետևյալ եղանակով:

Նշանակենք

$$\lambda = v(S) - \sum_{i \in S} x_i.$$

և սահմանենք՝

$$y_i = \begin{cases} x_i + \lambda / |S|, i \in S \\ v(I) - v(S) - \sum_{i \in I \setminus S} v(\{i\}), i \in I \setminus S \end{cases}$$

Հեշտ է ստուգել, որ $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ -ը բաժանք է և $y_s \succ_s x$: Սա հակասում է այն ենթադրությանը, որ $x \in C(v)$: Այսպիսով, $C(v) = E$:

Սահմանում 6.5.8: Երկու՝ $\langle I, v \rangle$ և $\langle I, w \rangle$ խաղերն անվանում են սորատեզիապես համարժեք, կամ պարզապես համարժեք, եթե գոյություն ունեն այնպիսի $a > 0$ և $b_i, i \in I$ իրական թվեր, որ բոլոր $S \subseteq I$ համար՝

$$v(S) = aw(S) + \sum_{i \in S} b_i :$$

Դիցուք $\langle I, v \rangle$ և $\langle I, w \rangle$ խաղերը համարժեք են, $X(v)$ -ն բաժանքների բազմությունն է $\langle I, v \rangle$ խաղում, իսկ $Y(w)$ -ն բաժանքների բազմությունն է $\langle I, w \rangle$ խաղում: Ակներև է, որ $y(x) = ax + b$ արտապատկերումը փոխմիարժեք համապատասխանություն է հաստատում $X(v)$ և $Y(w)$ բազմությունների միջև, ընդ որում $x' \succ x''$ առնչությունից հետևում է, որ $y(x') \succ y(x'')$:

Քանի որ ստրատեգիական համարժեքությունը համարժեքության հարաբերություն է խաղերի բազմության վրա, ապա հետաքրքիր է ընտրել յուրաքանչյուր համարժեքության դասից մի կոնկրետ խաղ:

Սահմանում 6.5.9: $\langle I, v \rangle$ խաղն անվանում են $(0,1)$ տեսքի խաղ, եթե

$$1. v(\{i\}) = 0, i \in I,$$

$$2. v(I) = 1:$$

Այս սահմանումներից անմիջականորեն հետևում է հետևյալ թեորեմը:

Թեորեմ 6.5.2 Յանկացած էական խաղ ստրատեգիապես համարժեք է մեկ և միայն մեկ $(0,1)$ տեսքի խաղի:

Այժմ դիտարկենք կոռպերատիվ խաղերի մի կարևոր դաս:

Սահմանում 6.5.10: $\langle I, v \rangle$ խաղն անվանում են ուսուցիկ խաղ, եթե բոլոր $S, T \subset I$ կոալիցիաների համար՝

$$v(S) + v(T) \leq v(S \cup T) + v(S \cap T):$$

Թեորեմ 6.5.3 $\langle I, v \rangle$ խաղն ուսուցիկ է այն, և միայն այն դեպքում, եթե ցանկացած $i \in I$ համար

$$v(S \cup \{i\}) - v(S) \leq v(T \cup \{i\}) - v(T)$$

i -րդ խաղացողին չպարունակող բոլոր $S \subset T \subseteq I \setminus \{i\}$ կոալիցիաների համար:

Ապագույց: Նախ ապացուցենք անհրաժեշտությունը: Դիցուք $L \subset M$ կոալիցիաները չեն պարունակում i -ն: Խաղի ուսուցիկությունից հետևում է, որ

$$v(L \cup \{i\}) + v(M) \leq v(L \cup M \cup \{i\}) + v(L \cup \{i\} \cap M),$$

որտեղից

$$\begin{aligned} v(L \cup \{i\}) + v(M) &\leq v(M \cup \{i\}) + v(L) \Rightarrow \\ \Rightarrow v(L \cup \{i\}) - v(L) &\leq v(M \cup \{i\}) - v(M): \end{aligned}$$

Ապացուցենք բավարարությունը: Դիտարկենք երկու՝ $L \subset M$ կոալիցիաներ և կամայական K կոալիցիա, այնպիսին, որ $M \cap K = \emptyset$: Դիցուք $K = \{i_1, i_2, \dots, i_k\}$: Այս դեպքում ցանկացած $i = 1, 2, \dots, k$ համար՝

$$\begin{aligned} v(L \cup \{i_1, i_2, \dots, i_l\}) - v(L \cup \{i_1, i_2, \dots, i_{l-1}\}) &\leq \\ \leq v(M \cup \{i_1, i_2, \dots, i_l\}) - v(M \cup \{i_1, i_2, \dots, i_{l-1}\}) &: \end{aligned}$$

Գումարելով այս անհավասարությունները ըստ l -ի 1-ից k , կստանանք, որ ցանկացած $L \subset M$ և $K \subseteq I \setminus M$ կոալիցիաների համար՝

$$v(L \cup K) - v(L) \leq v(M \cup K) - v(M):$$

Այժմ վերցնենք կամայական S, T կոալիցիաներ: Նախորդ անհավասարությունից հետևում է, որ

$$v((S \cap T) \cup (S \setminus T)) - v(S \cap T) \leq v(T \cup (S \setminus T)) - v(T),$$

կամ՝

$$v(S) - v(S \cap T) \leq v(S \cup T) - v(T):$$

Ապացույցն ավարտված է:

Թեորեմ 6.5.4 *Ուսուցիկ խաղերում միջուկը դատարկ չէ:*

Ապացույց. Դիցուք տրված է $(0,1)$ տեսքի $\langle I, v \rangle$ ուսուցիկ խաղը: Նշանակենք՝

$$x_i = v(\{1\}), x_i = v(\{1, 2, \dots, i\}) - v(\{1, 2, \dots, i-1\}), i \in I \setminus \{1\}:$$

$\nu(S)$ ֆունկցիայի սուպերադիտիվությունից (տես (6.5.1)) հետևում է, որ $x_i \geq 0$, $\sum_{i \in I} x_i = \nu(I)$, ուստի $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ վեկտորը բաժանը է:

Վերցնենք կամայական $S = \{i_1, i_2, \dots, i_s\}$ կուլիցիա և դիտարկենք երկու՝ $L = \{i_1, i_2, \dots, i_{p-1}\}$ և $M = \{1, 2, \dots, i_{p-1}\}$, $1 \leq p \leq s$ կուլիցիաները: Քանի որ $L \subset M$, ապա, ըստ նախորդ թեորեմի՝

$$\nu\{i_1, i_2, \dots, i_p\} - \nu\{i_1, i_2, \dots, i_{p-1}\} \leq \nu\{1, 2, \dots, i_p\} - \nu\{1, 2, \dots, i_{p-1}\} = x_p:$$

Գումարելով այս անհավասարությունները ըստ p -ի 1-ից s , կստանանք՝

$$\nu\{i_1, i_2, \dots, i_s\} = \nu(S) \leq \sum_{i \in S} x_i:$$

Հետևաբար, ըստ 6.5.1 թեորեմի, x բաժանքը պատկանում է $C(\nu)$ միջուկին:

Ակներև է, որ այս թեորեմում էական չէ խաղացողների համարակալումը, ուստի միջուկին կպատկանեն նաև բոլոր $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ վեկտորները, որտեղ՝

$$x_1 = \nu(\{i_1\}), x_2 = \nu(\{i_1, i_2\}) - \nu(\{i_1\}),$$

$$x_k = \nu(\{i_1, i_2, \dots, i_k\}) - \nu(\{i_1, i_2, \dots, i_{k-1}\}), k = 1, 2, \dots, n$$

Ուսուցիկ խաղերի միջուկի ամբողջական նկարագրությունը տալիս է հետևյալ թեորեմը, որը բերում ենք առանց ապացույցի:

Թեորեմ 6.5.5: Ուսուցիկ խաղի միջուկը ուսուցիկ բազմանիստ է որի ծայրակետերի բազմությունը համընկնում է նախորդ թեորեմում սահմանված բաժանքների բազմության հետ:

Վերևում դիտարկված օպտիմալության սկզբունքները հանգեցնում են օպտիմալ բաժանքների բազմությունների, որոնցից այնուհետև հարկ է լինում ընտրել լավագույն բաժանքը, օգտվելով այս կամ այն հանգամանքներից: Հաջորդ օպտիմալության սկզբունքը գերծ է այդ

թերություններից, որոշում է միակ բաժանք, ընդ որում այն գոյություն ունի ցանկացած խաղալ: Այս սկզբունքով որոշվող բաժանքը կոչվում է խաղի արժեք, կամ Շեպլիի վեկտոր: Նախ տանք մի քանի սահմանումներ:

Սահմանում 6.5.11: $\langle I, v \rangle$ խաղի կրիչ անվանում են այն $T \subseteq I$ կոալիցիան, որ $v(S) = v(S \cap T)$ ցանկացած $S \subseteq I$ համար:

Սահմանում 6.5.12: Դիցուք π -ն n տարրերի որևէ տեղափոխություն է և $S = \{i_1, i_2, \dots, i_s\} \subseteq I$ կոալիցիաի համար՝
 $\pi S = \{\pi(i_1), \pi(i_2), \dots, \pi(i_s)\}$: $\langle I, \pi v \rangle$ -ով նշանակենք խաղը, որի համար՝

$$\pi v(S) = v(\pi S), \quad S \subseteq I$$

Սահմանում 6.5.13: $\langle I, v \rangle$ խաղի արժեք, կամ Շեպլիի վեկտոր կոչվում է $\varphi[v] = (\varphi_1[v], \varphi_2[v], \dots, \varphi_n[v])$ բաժանքը, որը բավարարում է Շեպլիի հետևյալ երեք աքսիոմներին:

Ա1. Եթե $T \subseteq I$ -ն խաղի կրիչ է, ապա

$$\sum_{i \in T} \varphi_i[v] = v(I):$$

Ա2. Ցանկացած $i \in I$ և π տեղափոխության համար՝

$$\varphi_{\pi(i)}[\pi v] = \varphi_i[v]:$$

Ա3. Ցանկացած երկու՝ $\langle I, v \rangle$ և $\langle I, u \rangle$ խաղերի համար՝

$$\varphi_i[u + v] = \varphi_i[u] + \varphi_i[v], \quad i \in I$$

Թեորեմ 6.5.6: Ցանկացած կոպերատորիվ խաղում գոյություն ունի միակ վեկտոր, որը բավարարում է Ա1-Ա3 աքսիոմների:

Թեորեմի ապացույցը կարելի է գտնել խաղերի տեսության դասագրելում (տես, օրինակ, [16],[25]): Նշենք միայն, որ թեորեմը կառուցողական է և տալիս է Շեպիի վեկտորի բացահայտ տեսքը՝

$$\varphi_i[v] = \sum_{\substack{S \subseteq I \\ i \in S}} \frac{(|S|-1)!(|I \setminus S|)!}{n!} \left[v(S) - v(S \setminus \{i\}) \right], \quad i \in I : \quad (6.5.2)$$

Օրինակ 6.5.1: Դիցուք բաժնետիրական ընկերությունը ունի չորս բաժնետեր, որոնք համապատասխանաբար ունեն 10, 20, 30 և 40 բաժնետոմսեր: Ենթադրենք, որ S կուալիցիաի շահույթը հավասար է 1-ի: Եթե այդ կուալիցիայի անդամների բաժնետոմսերի ընդհանուր քանակը գերազանցում է բոլոր բաժնետոմսերի 50 տոկոսը և 0-ի այլ դեպքում (սա նշանակում է, որ այդ կուալիցիան կարող է հաղթել քվեարկության դեպքում): Այս խաղում Շեպիի վեկտորը կունենա հետևյալ տեսքը՝ $(1/12, 3/12, 3/12, 5/12)$: Այստեղից երևում է, որ խաղացողի «ուժը» որոշվում է ոչ միայն բաժնետոմսերի քանակով, այլ նաև որոշումների վրա ազդելու հնարավորություններով: Օրինակ երկրորդ և երրորդ խաղացողների բաժնետոմսերի քանակը տարբեր է, սակայն հնարավորությունները նույնն են:

Օրինակ 6.5.2: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը: Դիցուք որեւէ կազմակերպություն ունի 1,8 մլն դրամ ազատ միջոցներ և ցանկանում է ներդնել քանկ բարձր տոկոսադրույթով: Բանկային տոկոսադրույթները հետևյալն են՝

Գումար	Տոկոս
0-ից մինչև 1մլն	8
1մլն-3մլն	10
3մլն-5մլն	12

Բարձր տոկոսադրույթով եկամուտ ստանալու նպատակով իրեն համաձայն են միանալ ևս երկու կազմակերպություն՝ համապատասխանաբար 900000 և 300000 դրամ միջոցներով: Հիմնական հարցը, որը առաջանում է այս խնդրում՝ ինչպես բաշխել

ստացված եկամուտը: Այստեղ պարզունակ լուծումը կարող է լինել բաշխումը ըստ ներդրած գումարի 12 տոկոսի: Սակայն այս լուծումը հաշվի չի առնում մասնակիցների յուրահատկությունները:

Կառուցենք 3 խաղացողի կոպերատիվ $\langle I, v \rangle$ խաղ, որտեղ $I = \{1, 2, 3\}$, իսկ $v(S)$ ֆունկցիան որոշվում է այն գումարով, որը կստանան S կոալիցիայի մասնակիցները, գործելով մյուսներից անկախ: Հարմարության համար նշանակենք՝

$$v(\{i\}) = v_i, v(\{i, j\}) = v_{ij}, v(\{1, 2, 3\}) = v_{123}:$$

Այսպիսով՝

$$v_1 = 180000, v_2 = 72000, v_3 = 24000,$$

$$v_{12} = 270000, v_{13} = 220000, v_{23} = 120000,$$

$$v_{123} = 360000:$$

Դժվար չէ ստուգել, որ կառուցված խաղը ուսուցիկ է: Գտնենք խաղի միջուկը: 6.5.5 թեորեմի համաձայն բավական է գտնել միջուկի ծայրակետերը: Եթեք խաղացող կարող են կազմել 6 հնարավոր հերթականություն՝

$$(1, 2, 3), (1, 3, 2), (2, 1, 3), (2, 3, 1), (3, 1, 2), (3, 2, 1):$$

Ուստի միջուկի ծայրակետերը վեցն են՝

$$x^1 = (180000, 90000, 90000),$$

$$x^2 = (180000, 140000, 40000),$$

$$x^3 = (198000, 72000, 90000),$$

$$x^4 = (240000, 72000, 48000),$$

$$x^5 = (196000, 140000, 24000),$$

$$x^6 = (240000, 96000, 24000):$$

Այսպիսով, միջուկը այս վեց վեկտորների ուժուցիկ թաղանթն է և միջուկի ցանկացած բաժանք կարող է հանդիսանալ եկամուտների օպտիմալ բաշխում:

Հաշվենք նաև Շեպիի վեկտորը և համեմատենք ստացված լուծման հետ: Օգտվելով (6.5.2) բանաձեից, կստանանք՝

$$\varphi_1 = \frac{2!}{3!}(\nu_{123} - \nu_{23}) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{12} - \nu_2) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{13} - \nu_3) + \frac{2!}{3!}(\nu_1 - 0) = 205666,6$$

$$\varphi_2 = \frac{2!}{3!}(\nu_{123} - \nu_{13}) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{12} - \nu_1) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{23} - \nu_3) + \frac{2!}{3!}(\nu_2 - 0) = 101666,6$$

$$\varphi_3 = \frac{2!}{3!}(\nu_{123} - \nu_{12}) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{13} - \nu_1) + \frac{1!1!}{3!}(\nu_{23} - \nu_2) + \frac{2!}{3!}(\nu_3 - 0) = 52666,6$$

Դժվար չէ ստուգել, որ Շեպիի վեկտորը համընկնում է միջուկի ծանրության կենտրոնի հետ և կարող է համարվել այս խնդրի լավագույն լուծում:

Օրինակ 6.5.3: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը, կապված ապահովագրական ընկերությունների գործունեության հետ: Դիցուք ունենք 100 անհատներից բաղկացած խումբ, որոնցից յուրաքանչյուրը կարող է տվյալ ժամանակահատվածում կորցնել 1 միավոր բարիք $p_1 = 0,01$ հավանականությամբ: Իրենց ոիսկերը նվազեցնելու համար նրանք որոշում են միավորվել և ստեղծել փոքր ապահովագրական ընկերություն: Ենթադրենք, որ խմբի հիմնադիր կապիտալը պետք է լինի այնպիսին, որ ընկերության սնանկանալու հավանականությունը չգերազանցի 0,001-ը: Ենթադրելով պարզության համար, որ ոիսկերը անկախ են, մոտարկենք բինոմիալ բաշխվածությունը նորմալ բաշխվածությամբ և, օգտվելով այդպես կոչված “3 սիզմաների օրենքից”, հիմնադիր կապիտալի համար կստանանք հետևյալ արժեքը՝

$$V_1 = n_1 p_1 + 3\sqrt{n_1 p_1 (1-p_1)} = 10 + 9 = 19:$$

Այսպիսով, յուրաքանչյուրը պետք է ներդնի 0,19 միավոր:

Դիցուք երկրորդ խումբը նույնպես բաղկացած է 100 անհատից, սակայն երկրորդ խմբի անդամները նույն ժամանակահատվածում 1 միավորը կորցնում են $p_2 = 0,02$ հավանականությամբ: Եթե իրենք նույնպես ստեղծեն ապահովագրական միություն, ապա այս խմբի ապահովագրական ֆոնդը հավասար է՝

$$V_2 = n_2 p_2 + 3\sqrt{n_2 p_2 (1 - p_2)} = 20 + 12 = 32:$$

Դիտարկենք նաև երրորդ խումբը, որը նորից բաղկացած է 120 անդամից, որոնց համար 1 միավոր բարիք կորցնելու հավանականությունը $p_3 = 0,03$ է: Այս խմբի ապահովագրական ֆոնդը հավասար է՝

$$V_3 = n_3 p_3 + 3\sqrt{n_3 p_3 (1 - p_3)} = 36 + 15 = 51:$$

Այժմ ենթադրենք, որ այս երեք ընկերությունները որոշում են միավորվել և ստեղծել մեկ ընդհանուր ընկերություն: Հաշվենք այս միջակ ընկերության ապահովագրական ֆոնդը՝

$$V_{123} = n_1 p_1 + n_2 p_2 + n_3 p_3 + \\ + 3\sqrt{n_1 p_1 (1 - p_1) + n_2 p_2 (1 - p_2) + n_3 p_3 (1 - p_3)} = 66 + 21 = 87:$$

Ինչպես տեսնում ենք, միավորումը թույլ է տալիս նվազեցնել ապահովագրական ֆոնդի ծավալը, քանի որ եթե ընկերությունները գործում են միմիանցից անկախ, ապա ապահովագրական ֆոնդերի գումարը կկազմի $19 + 32 + 51 = 102$ իսկ միավորվելու դեպքում՝ 87 միավոր: Սակայն միավորվելիս հարկավոր է որոշել յուրաքանչյուր խմբի ներդրումը ընդհանուր ապահովագրական ֆոնդում: Այս խնդիրը դիտարկենք որպես կոպերատիվ խաղ՝ $G = \langle I, v \rangle$, որտեղ $I = \{1, 2, 3\}$, և՝

$$v\{1\} = V_1 = 19,$$

$$v\{2\} = V_2 = 32,$$

$$v\{3\} = V_3 = 51,$$

$$v\{1,2\} = n_1 p_1 + n_2 p_2 + 3\sqrt{n_1 p_1 (1-p_1) + n_2 p_2 (1-p_2)} = 30 + 15 = 45,$$

$$v\{2,3\} = n_2 p_2 + n_3 p_3 + 3\sqrt{n_2 p_2 (1-p_2) + n_3 p_3 (1-p_3)} \approx 75,3,$$

$$v\{1,3\} = n_1 p_1 + n_3 p_3 + 3\sqrt{n_1 p_1 (1-p_1) + n_3 p_3 (1-p_3)} \approx 63,5,$$

$$v\{1,2,3\} = V_{123} = 87 :$$

Դժվար չէ ստուգել, որ այս խաղի համար Շեպիի վեկտորը կտա հետևյալ բաժանքը՝ $(14,9; 26,9; 45,6)$: Դուրս գրենք խաղի միջուկը բնութագրող առնչությունները՝

$$x_1 \leq 19,$$

$$x_2 \leq 32,$$

$$x_3 \leq 51,$$

$$x_1 + x_2 \leq 45,$$

$$x_2 + x_3 \leq 75,3,$$

$$x_1 + x_3 \leq 63,5,$$

$$x_1 + x_2 + x_3 \leq 87:$$

Հեշտությամբ ստուգվում է, որ Շեպիի վեկտորը պատկանում է խաղի միջուկին, հետևաբար այն կարող է դիտվել, որպես խնդրի օպտիմալ բաշխում: Այսպիսով, ընդհանուր ապահովագրական ընկերություն ստեղծելու համար առաջին խմբի անդամները պետք է ներդնեն յուրաքանչյուրը մոտավորապես $0,15$ միավոր, երկրորդ խմբի անդամները մոտավորապես $0,27$ միավոր և երրորդ խմբի անդամները՝ $0,38$ միավոր յուրաքանչյուրը:

ԴԻՆԱՄԻԿ ՄՈԴԵԼՆԵՐ

Սույն բաժնում դիտարկվում են որոշումներ ընդունելու այնպիսի խնդիրներ, որտեղ որոշումը ընդունվում է ժամանակի ընթացքում՝ քայլ առ քայլ, կամ անընդմեջ:

7.1. ԴԻՆԱՄԻԿ ԾՐԱԳՐՈՒՄ

Դիցուք ձեռնարկությունն ունի որևէ արտադրանք ստանալու երկու տեխնոլոգիական պրոցեսներ, ընդ որում առաջին պրոցեսում x քանակությամբ ուսուրաց /պաշարը/ բերում է $g(x)$ եկամուտ և սկզբնական պաշարից մնում է αx քանակություն, իսկ երկրորդ պրոցեսում x պաշարը բերում է $h(x)$ եկամուտ և պաշարը նվազում է մինչև βx : Դիցուք պաշարի սկզբնական քանակը x է: Այն բաշխելով երկու պրոցեսների միջև, համապատասխանաբար y և $x - y$ մասերի, ձեռնարկությունը կստանա $R_1(x, y) = g(y) + h(x - y)$ եկամուտ, իսկ մնացյալ պաշարը հավասար կլինի $x_1 = \alpha y + \beta(x - y)$: Դիցուք մնացած պաշարը նորից բաշխում ենք երկու պրոցեսների միջև՝ x_1 -ը տրոհում ենք y_1 և $x_1 - y_1$ մասերի, ստանալով $g(y_1) + h(x_1 - y_1)$ եկամուտ և $x_2 = \alpha y_1 + \beta(x_1 - y_1)$ մնացյալ պաշար: Այս դեպքում բաշխման երկու քայլերից ստացված եկամուտը հավասար կլինի՝

$$R_2(x, y, y_1) = g(y) + h(x - y) + g(y_1) + h(x_1 - y_1): \quad (7.1.1)$$

Կրկնելով այս գործնթացը, n -րդ քայլում կստանանք՝

$$R_n(x, y, y_1, \dots, y_{n-1}) = \sum_{i=1}^{n-1} R_i(x, y, y_1, \dots, y_{i-1}),$$

որտեղ՝

$$x_1 = \alpha y + \beta(x - y), 0 \leq y \leq x,$$

$$x_i = \alpha y_{i-1} + \beta(x_{i-1} - y_{i-1}), 0 \leq y_{i-1} \leq x_{i-1}, i = 2, 3, \dots, n:$$

Առավելագույն վերջնական շահույթը կստանանք մաքսիմալացնելով $R_n(x, y_1, \dots, y_n)$ ֆունկցիան y_1, \dots, y_n փոփոխականների՝ վերևում նշված անհավասարություններով որոշվող տիրույթում:

Եթե ենթադրենք, որ $g(x)$ և $h(x)$ ֆունկցիաները անընդհատ և ածանցելի են իրենց որոշման տիրույթում, ապա այս խնդիրը կարելի է լուծել դասական եղանակներով, օրինակ դիտարկելով որպես պայմանական էքստրեմումի խնդիր: Սակայն դասական եղանակները հիմնականում տալիս են տիրույթի ներսում էքստրեմումի գոյության անհրաժեշտ պայմաններ և հարկավոր է լինում ստուգել ֆունկցիայի վարքը տիրույթի եզրում: Այս ամենը շատ է բարդեցնում խնդիրը մեծ n -ի դեպքում:

Դինամիկ ծրագրման եղանակը թույլ է տալիս նման խնդիրները լուծել քայլ առ քայլ: Նկարագրենք այդ եղանակը վերևում բերված օրինակի վրա:

Քանի որ $R_n(x, y, y_1, \dots, y_{n-1})$ ֆունկցիայի մաքսիմալ արժեքը կախված է միայն սկզբնական ուսուրացի x քանակից և քայլերի n թվից, նշանակենք

$$f_1(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x - y)], f_n(x) = \max_{y, y_1, \dots, y_{n-1}} R_n(x, y, y_1, \dots, y_{n-1})$$

Բաշխման երկու քայլերից հետո ամբողջ ստացած եկամուտը հավասար է առաջին քայլում ստացած եկամուտի և երկրորդ քայլում $x_1 = \alpha y + \beta(x - y)$ ուսուրացի քաշինելիս ստացված եկամուտի գումարին: Ինչպիսին կ լինի առաջին քայլում ընտրած y -ը, մնացորդային ուսուրացի հաջորդ քայլում պետք է բաշխվի օպտիմալ ձևով: Այսպիսով, եթե y_1 -ը օպտիմալ է ընտրվել, ապա (7.1.1) արտահայտությունը կընդունի հետեւյալ տեսքը՝

$$R_2(x, y, y_1) = g(y) + h(x - y) + f_1(\alpha y + \beta(x - y)):$$

Իսկ մաքսիմալ եկամուտի համար կստանանք՝

$$f_2(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y) + f_1(\alpha y + \beta(x-y))]:$$

Շարունակելով այս դատողությունները, n -քայլանի գործընթացի համար կստանանք հետևյալ բանաձևեր՝

$$f_n(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y) + f_{n-1}(\alpha y + \beta(x-y))], \quad n \geq 2, \quad (7.1.2)$$

$$f_1(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y)]:$$

Այս ռեկուրենտ բանաձևերը թույլ էն տալիս n -չափանի խնդիրը հանգեցնել n հատ մեկ շափանի խնդիրների: Երոք, դիցուք՝

$$f_1(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y)] = [g(y_1) + h(x-y_1)]:$$

Երկրորդ քայլում հաշվում ենք՝

$$f_2(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y) + f_1(\alpha y + \beta(x-y))]:$$

Ապա հաշվում ենք $f_3(x)$ և այսպես շարունակ: Արդյունքում ստանում ենք երկու հաջորդականություններ՝ $\{y_i\}$ և $\{f_i(x)\}$, $i = 1, 2, \dots, n$, որոնք տալիս են տրված ռեկուրսով և քայլերով բաշխման խնդրի օպտիմալ լուծումը: Այն դեպքերում, եթե քայլերի թիվը շատ մեծ է, կարելի է (7.1.2) ռեկուրենտ բանաձևերի փոխարեն օգտվել ֆունկցիոնալ հավասարումից՝

$$f(x) = \max_{0 \leq y \leq x} [g(y) + h(x-y) + f(\alpha y + \beta(x-y))]:$$

Լուծման այս նույն եղանակը կարելի է կիրառել տարբեր խնդիրներում: Դիտարկենք, օրինակ, պայմանական էքստրեմումի բազմաչափ խնդիր՝

$$\begin{cases} F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n g_i(x_i) \rightarrow \max, \\ \sum_{i=1}^n x_i = c, \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n \end{cases}$$

Ենթադրենք, որ բոլոր $g_i(x)$ ֆունկցիաները անընդհատ են $x \geq 0$ տիրույթում: Քանի որ խնդրի լուծումը կախված է միայն c -ից և n -ից, ուստի կարելի է նշանակել՝

$$f_n(c) = \max_{x_1, x_2, \dots, x_n} F(x_1, x_2, \dots, x_n):$$

Դատելով այնպես, ինչպես նախորդ խնդրում, կարող ենք ստանալ ռեկուրենտ բանաձև՝

$$\begin{aligned} f_1(c) &= g_1(c), \\ f_i(c) &= \max_{0 \leq x \leq c} [g_i(x) + f_{i-1}(c-x)] \end{aligned} \quad (7.1.3)$$

$i = 2, \dots, n$ համար:

Այս երկու բերված մոդելներում կիրառված է դինամիկ ծրագրման խնդիրների լուծման հիմնական օպտիմալության սկզբունքը՝ օպտիմալ կերպով բաշխել ռեսուրսը վերջին քայլում, եթե հայտնի է, թե ինչպես օպտիմալ կերպով բաշխել մնացորդային ռեսուրսը նախորդ քայլերում և այդպես, քայլ առ քայլ զալ մինչև սկիզբ:

Բերենք թվային օրինակ: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը՝

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{c_i} \rightarrow \min, \\ \sum_{i=1}^n x_i = c, \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n \end{array} \right.$$

Այսուղի ՝ $c_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$:

Այս խնդրի համար (7.1.3) բանաձևը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$f_k(c) = \min_{0 \leq x \leq c} \left(f_{k-1}(c-x) + \frac{x^2}{c_k} \right):$$

Կազմենք՝

$$f_1(c) = R_1(c) = \frac{c^2}{c_1}, \quad R_2(x) = \frac{(c-x)^2}{c_1} + \frac{x^2}{c_2};$$

Ածանցելով և հավասարեցնելով զրոի, կստանանք՝

$$x_2(c) = \frac{cc_2}{c_1+c_2}, \quad c - x_2(c) = \frac{cc_1}{c_1+c_2}, \quad f_2(c) = \min_{0 \leq x \leq c} R_2(x) = \frac{c^2}{c_1+c_2};$$

Այժմ ենթադրենք, որ

$$f_k(c) = \frac{c^2}{c_1+c_2+\dots+c_k}$$

և կազմենք

$$f_{k+1}(c) = \min_{0 \leq x \leq c} \left(\frac{(c-x)^2}{c_1+c_2+\dots+c_k} + \frac{x^2}{c_{k+1}} \right);$$

Դժվար չէ ստուգել, որ

$$x_{k+1}(c) = \frac{cc_{k+1}}{c_1+c_2+\dots+c_{k+1}}, \quad f_{k+1}(c) = \frac{c^2}{c_1+c_2+\dots+c_{k+1}};$$

Այսպիսով, ցանկացած $n \geq 2$ համար՝

$$\min \sum_{i=1}^n \frac{x_i^2}{c_i} = \frac{c^2}{c_1+c_2+\dots+c_n};$$

Իսկ ուսուրսի օպտիմալ բաշխման $x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0$ կետերը ստանալու համար օգտվենք դինամիկ ծրագրման հիմնական սկզբունքից. նախ որոշենք x_n^0 -ն՝

$$x_n^0 = x_n(c) = \frac{cc_n}{c_1+c_2+\dots+c_n};$$

Հաջորդ քայլում որոշվում է x_{n-1}^0 -ն՝

$$\begin{aligned}
 x_{n-1}^0 &= x_{n-1} \left(c - x_n^0 \right) = \frac{(c - x_n^0)c_{n-1}}{c_1 + c_2 + \dots + c_{n-1}} = \\
 &= \left(c - \frac{cc_n}{c_1 + c_2 + \dots + c_n} \right) \frac{c_{n-1}}{c_1 + c_2 + \dots + c_{n-1}} = \\
 &= \frac{c(c_1 + c_2 + \dots + c_n)c_{n-1} - cc_{n-1}c_n}{(c_1 + c_2 + \dots + c_n)(c_1 + c_2 + \dots + c_{n-1})} = \\
 &= \frac{cc_{n-1}(c_1 + c_2 + \dots + c_{n-1})}{(c_1 + c_2 + \dots + c_n)(c_1 + c_2 + \dots + c_{n-1})} = \frac{cc_{n-1}}{(c_1 + c_2 + \dots + c_n)}:
 \end{aligned}$$

Շարունակելով, կստանանք՝

$$x_i^0 = \frac{cc_i}{(c_1 + c_2 + \dots + c_n)}, \quad i = 1, 2, \dots, n:$$

7.2. ՕՊՏԻՄԱԼ ԿԱՌԱՎԱՐՄԱՆ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ

Օպտիմալ կառավարման տեսությունը ուսումնասիրում է որոշումներ ընդունելու այնպիսի խնդիրներ, որտեղ որոշումներն ընդունվում են անընդհատ, ժամանակի յուրաքանչյուր պահին:

Որպես օրինակ դիտարկենք ավտոմեքենայի ուղղագիծ շարժումը: Առանց ընդհանրությունը խախտելու կարող ենք ենթադրել, որ այդ շարժումը կատարվում է իրական առանցքով, և ժամանակի t պահին մեքենան գտնվում է իրական առանցքի $x(t)$ կետում: Մեքենայի վիճակը յուրաքանչյուր t պահին կարելի է նկարագրել $x(t)$ դիրքով և $\dot{x}(t)$ արագությամբ: Ուղղագիծ շարժման դեպքում մեքենայի կառավարումը կատարվում է վարորդի կողմից մեքենայի վրա ուժ կիրառելով (այս կամ այն չափով սեղմելով “զազի պեղալը”): Ժամանակի t պահին կիրառվող ուժը նշանակենք $u(t)$ -ով: Հաշվի առնելով, որ արագացումը հավասար է $\dot{x}(t)$, ըստ Նյուտոնի երկրորդ օրենքի շարժման հավասարումը կունենա հետևյալ տեսքը՝

$$m\ddot{x} = u - b\dot{x}, \quad (7.2.1)$$

որտեղ m -ը մեքենայի զանգվածն է, $b\dot{x}$ -ը շփման ուժը: Որպեսզի ստանանք մեքենայի վիճակի պարամետրերի անմիջական կախածությունը կիրառվող ուժից, նշանակենք՝ $x_1 = x, x_2 = \dot{x}$: Այս դեպքում (7.2.1) հավասարումը կվերածվի համարժեք համակարգի՝

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2, \\ \dot{x}_2 = \frac{1}{m}u - \frac{b}{m}\dot{x}_1 \end{cases}$$

Ըստրելով յուրաքանչյուր t պահին $u(t)$ կառավարումը, և լուծելով դիֆերենցիալ հավասարումների սույն համակարգը, կարելի է ստանալ մեքենայի շարժման $(x_1(t), x_2(t))$ հետազիծը ցանկացած սկզբնական դիրքի դեպքում:

Ըստհանուր դեպքում կառավարվող օբյեկտի վիճակը կարող է նկարագրվել $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in R^n$ վեկտորով, որն անվանում են ֆազային կետ, շարժումը կարող է կառավարվել $u = (u_1, u_2, \dots, u_m) \in U \subseteq R^m$ պարամետրերով, որոնք անվանում են կառավարող պարամետրեր, իսկ U բազմությունը՝ կառավարման տիրույթ։ Շարժման օրենքը տրվում է դիֆերենցիալ հավասարումների

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = f_1(x_1, x_2, \dots, x_n, u_1, u_2, \dots, u_m), \\ \dot{x}_2 = f_2(x_1, x_2, \dots, x_n, u_1, u_2, \dots, u_m), \\ \dots \\ \dot{x}_n = f_n(x_1, x_2, \dots, x_n, u_1, u_2, \dots, u_m) \end{cases} \quad (7.2.2)$$

համակարգով, որոնք անվանում են շարժման հավասարումներ Այս համակարգը կարելի է գրել վեկտորական տեսքով՝

$$\dot{x} = f(x, u),$$

որտեղ f -ով նշանակել ենք (f_1, f_2, \dots, f_n) վեկտոր-ֆունկցիան։ Ակներև է, որ տարբեր եզրային պայմանների և տարբեր $u(t)$ կառավարումների դեպքում կստանանք տարբեր $x(t)$ հետագծեր։ Դիցուք տարածության մեջ տրված է որևէ Σ մակերևույթ (մասնավորապես այն կարող է բաղկացած լինել մեկ կետից) և ենթադրենք, որ մեր կառավարվող գործնթացը սկսվում է ժամանակի t_0 պահին $x^0 = x(t_0)$ կետից և ավարտվում է t_1 պահին, եթե $x(t)$ կետը հասնում է Σ մակերևույթին՝ $x(t_1) \in \Sigma$ ։ Այս մակերևույթն անվանենք տէրսինալ մակերևույթ։ Կառավարման նպատակը տրվում է նպատակային ֆունկցիոնալով, որը ընդհանուր դեպքում ոնի հետևյալ տեսքը՝

$$J(x, u) = \int_{t_0}^{t_1} L(x(t), u(t)) dt + H(s), \quad (7.2.3)$$

որտեղ $H(s)$ ֆունկցիան որոշված է Σ տերմինալ մակերևույթի վրա: Մասնավոր դեպքում, եթե $H(s) \equiv 0$, խնդիրը անվանում են *Հազրանժի խնդիր*, իսկ եթե $H(s) \equiv 0$, $L \equiv 1$ (այսինքն՝ $J(x, u) = t_1 - t_0$), խնդիրն անվանում են *արագագործության խնդիր*: (x, u) գույզը, որտեղ $u(t)$ -ն որևէ կառավարում է, իսկ $x(t)$ -ն այդ կառավարմանը համապատասխանող (7.2.2) համակարգի միաժեք լուծումն է (եթե այդպիսին գոյություն ունի), որը սկսվում է x^0 կետից և ավարտվում Σ տերմինալ մակերևույթի վրա, կոչվում է *կառավարվող պրոցես*: Կառավարվող պրոցեսը, որի դեպքում (7.3.3) ֆունկցիոնալը ստանում է էքստրեմալ արժեքը (մաքսիմալ կամ մինիմալ, կախված խնդրի դրվածքից), կոչվում է *օպտիմալ կառավարվող պրոցես*.

Այսպիսով, օպտիմալ կառավարման խնդիրը տրված է, եթե տրված են՝

1. կառավարման $U \subseteq R^n$ տիրոյթը,
2. տերմինալ Σ մակերևույթը,
3. շարժման $\dot{x} = f(x, u)$ հավասարումները,
4. նպատակային ֆունկցիոնալը՝

$$J(x, u) = \int_{t_0}^{t_1} L(x(t), u(t)) dt + H(s):$$

Զնայած օպտիմալ կոռավարման տեսությունը սկզբնական շրջանում ուսումնասիրել է խնդիրներ, որոնք կապված էին ֆիզիկական շարժման հետ՝ տիեզերագնացության, բալիստիկ երթինության, ինքնարինության ավտոմատ կառավարման և այլ բնագավառներում, այժմ այս տեսությունը լայն կիրառություններ է ստացել նաև տնտեսագիտության, բժշկության, քաղաքաշինության և այլ բնագավառներում: Բերենք մի քանի օրինակ: Յուրաքանչյուր մարդու առողջական վիճակը կարելի է նկարագրել վերջավոր թվով պարամետրերով՝ ճնշում, ջերմաստիճան, արյան քաղաքություն և այլն, այսինքն ներկայացնել, որպես ֆազային կետ: Յուրաքանչյուր պահին ընտրելով դեղորայքների տևակը և քանակը

(կառավարումները) կարելի է դնել խնդիր՝ մինիմալ ժամանակում կամ մինիմալ վնասներով առողջացնել հիվանդին:

Բերենք մեկ այլ օրինակ: Քաղաքի կամ երկրի տնտեսական իրավիճակը կարելի է նկարագրել մի շարք պարամետրերով՝ բյուջե, էներգետիկա, տրանսպորտային ցանց, տվյալ ճյուղի գործարանների հզորություններ և այլն: Այդ պարամետրերը կարող են փոփոխվել վարկային, հարկային և այլ միջոցառումների շնորհիվ: Կարող է դրվել խնդիր՝ մինիմալ ժամանակահատվածում, կամ մինիմալ ծախսերով հզորացնել երկիրը:

Դիեսմիկ ծրագրման մոտեցում: Պարզության համար հիմնական մոտեցումները և արդյունքները դիտարկենք արագագործության խնդիրի օրինակի վրա: Դիցուք ֆազային x կետից հարկավոր է մինիմալ ժամանակում, շարժվելով շարժման (7.2.2) հավասարումներին համաձայն, հասնել x^1 ֆազային կետ: Այստեղ վերջնական x^1 կետը համարում ենք ֆիրսված, իսկ սկզբնական x կետը փոփոխական, այսինքն խնդիրը փորձում ենք լուծել ցանկացած սկզբնական դիրքի համար:

Ենթադրություն 1: Ենթադրենք, որ ցանկացած սկզբնական x կետի համար գոյություն ունի միակ օպտիմալ (x, u) պրոցես և $T(x)$ -ով նշանակենք x կետից x^1 կետ հասնելու մինիմալ ժամանակը:

Ենթադրություն 2: Ենթադրենք, որ այս բաժնում դիտարկվող բոլոր ֆունկցիաները անընդիատ են և ունեն այնքան անընդիատ մասնակի ածանցյալներ, որքան պահանջվի: Հետագա դատողություններում ավելի հարմար է $T(x)$ ժամանակի փոխարեն դիտարկել հակադարձ՝ $\theta(x) = -T(x)$ ժամանակը:

Դիցուք x^0 -ն ֆազային տարածության որևէ կետ է, և $u^0 \in U$ Ենթադրենք, որ t_0 պահին մեր օբյեկտը գտնվում է x^0 կետում և շարժվում է u^0 հաստատուն կառավարման ներքո, համաձայն շարժման (7.2.2) հավասարումների, մինչև $x(t)$ կետը, ծախսելով $t - t_0$ ժամանակ: $x(t)$ կետից շարժվելով օպտիմալ մինչև x^1 կետը կծախսվի

$T(x(t))$ ժամանակ: Ուստի, x^0 կետից մինչև x^1 կծախսվի $(t-t_0)+T(x(t))$ ժամանակ: Սակայն, քանի որ x^0 կետից մինչև x^1 հասնելու օպտիմալ (մինիմալ) ժամանակը հավասար է $T(x^0)=T(x(t_0))$, ապա՝

$$T(x(t_0)) \leq (t-t_0)+T(x(t)): \quad$$

Փոխարինելով $T(x)$ ֆունկցիան $-\theta(x)$ -ով և բաժանելով $t-t_0$ վրա, կստանանք՝

$$\frac{\theta(x(t)) - \theta(x(t_0))}{t-t_0} \leq 1:$$

Անցնելով սահմանին, եթե $t \rightarrow t_0$, ստանում ենք՝

$$\left. \frac{d}{dt} \theta(x(t)) \right|_{t=t_0} \leq 1:$$

Եվ, քանի որ $\dot{x}_i(t) = f_i(x, u)$, ապա վերջնականապես ստանում ենք՝

$$\left. \frac{d}{dt} \theta(x(t)) \right|_{t=t_0} = \sum_{i=1}^n \left. \frac{\partial \theta(x^0)}{\partial x_i} \dot{x}_i(t) \right|_{t=t_0} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x^0)}{\partial x_i} f_i(x^0, u^0) \leq 1:$$

Այստեղ x^0 և u^0 կետերը կամայական են: Ուստի **ֆազային տարածության ցանկացած x կետի և կառավարման տիրույթի ցանկացած u կետի համար**,

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x)}{\partial x_i} f_i(x, u) \leq 1: \quad (7.2.4)$$

Դիցուք, այժմ, $(x(t), u(t))$ -ն օպտիմալ պրոցես է, որը տեղափոխում է օյլեկտը $x^0 = x(t_0)$ կետից $x^1 = x(t_1)$ կետ, այսինքն t_0 պահին

օբյեկտը գտնվում է $x(t_0)$ ֆազային կետում և ծախսելով $T(x^0)$ ժամանակ, t_1 պահին հասնում է x^1 կետ: Այստեղից՝ $t_1 = t_0 + T(x^0)$, ընդ որում ավելի արագ հասնել x^1 կետ հնարավոր չէ: Դիցուք t -ն, $t_0 \leq t < t_1$ որևէ միջանկյալ պահ է: Շարժումը օպտիմալ $(x(t), u(t))$ պրոցեսի դեպքում ֆազային $x^0 = x(t_0)$ կետից մինչև $x(t)$ կետ տևում է $t - t_0$ ժամանակ, իսկ $x(t) -$ ից մինչև $x^1 = x(t_1)$ կետ՝ $T(x(t))$ ժամանակ: Ավելի արագ $x(t)$ կետից հասնել $x^1 = x(t_1)$ կետ անհնար է, դա կհակասեր $(x(t), u(t))$ պրոցեսի օպտիմալությանը: Այսպիսով,

$$T(x(t_0)) = (t - t_0) + T(x(t)):$$

Այստեղ, փոխարինելով $T(x)$ -ը՝ $-\theta(x)$ -ով, կստանանք՝

$$\frac{\theta(x(t)) - \theta(x(t_0))}{t - t_0} = 1:$$

Անցնելով սահմանին, եթք $t \rightarrow t_0$, ստանում ենք՝

$$\left. \frac{d}{dt} \theta(x(t)) \right|_{t=t_0} = 1$$

և, ինչպես և վերևում, կստանանք՝

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_i} f_i(x(t), u(t)) = 1: \quad (7.2.5)$$

Հարմարության համար նշանակենք՝

$$B(x, u) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x)}{\partial x_i} f_i(x, u) \quad (7.2.6)$$

Այժմ, համեմատելով (7.2.4) և (7.2.5) առնչությունները, կարելի է ձևակերպել հետևյալ պնդումը:

Թեորեմ 7.2.1: Եթե ֆիքսված x^1 վերջնական դիրքով, շարժման $\dot{x} = f(x, u)$ հավասարումներով և U կառավարման տիրույթով արագագործության խնդրում բավարարվում են 1 և 2 ենթադրությունները, ապա՝

1. $B(x, u) \leq 1$ բոլոր $x \neq x^1$ կետերի և u կառավարումների համար,
2. $B(x(t), u(t)) \equiv 1$ ցանկացած օպտիմալ $(u(t), x(t))$ պրոցեսի համար:

Դիցուք, այժմ, $(u(t), x(t))$ -ն, $t_0 \leq t < t_1$, օպտիմալ կառավարվող պրոցես է: Ֆիքսենք որևէ $t \in [t_0, t_1]$: Մեր ենթադրությունների համաձայն գոյություն ունեն $B(x, u)$ ֆունկցիայի անընդհատ մասնակի ածանցյալները ըստ x_1, x_2, \dots, x_n , ընդ որում վերը նշված թերեմից հետևում է, որ մասնակի ածանցյալները հավասար են զրոյի: Ածանցենք $B(x, u)$ ֆունկցիան՝

$$\begin{aligned} \frac{\partial B(x, u(t))}{\partial x_k} &= \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 \theta(x)}{\partial x_i \partial x_k} f_i(x, u(t)) + \\ &+ \sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x)}{\partial x_i} \frac{\partial f_i(x, u(t))}{\partial x_k} = 0, \quad k = 1, 2, \dots, n: \end{aligned} \quad (7.2.7)$$

Քանի որ՝

$$\frac{d}{dt} \left(\frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_k} \right) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 \theta(x)}{\partial x_k \partial x_i} \dot{x}_i = \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 \theta(x)}{\partial x_k \partial x_i} f_i(x(t), u(t)), \quad (7.2.8)$$

ուստի (7.2.7) հավասարումը կստանա հետևյալ տեսքը՝

$$\frac{d}{dt} \left(\frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_k} \right) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial \theta(x)}{\partial x_i} \frac{\partial f_i(x, u(t))}{\partial x_k} = 0 \quad k = 1, 2, \dots, n : \quad (7.2.7)$$

Նկատենք, որ նախորդ (7.2.4) – (7.2.7*) բանաձևերում $\theta(x)$ ֆունկցիան չի մտնում, մտնում են միայն դրա մասնակի ածանցյալները: Հարմարության համար նշանակենք՝

$$\psi_1(t) = \frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_1}, \psi_2(t) = \frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_2}, \dots, \psi_n(t) = \frac{\partial \theta(x(t))}{\partial x_n}:$$

Այս նշանակումներով (7.2.6)-ը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$B(x, u) = \sum_{i=1}^n \psi_i(t) f_i(x, u),$$

իսկ (7.2.7*) հավասարումները՝

$$\dot{\psi}_k(t) + \sum_{i=1}^n \psi_i(t) \frac{\partial f_i(x, u(t))}{\partial x_k} = 0, \quad k = 1, 2, \dots, n:$$

Կամ՝

$$\dot{\psi}_k(t) = - \sum_{i=1}^n \psi_i(t) \frac{\partial f_i(x, u(t))}{\partial x_k}, \quad k = 1, 2, \dots, n: \quad (7.2.9)$$

Հարմարության համար ներմուծենք՝ $2n+m$ փոփոխականի ֆունկցիա՝

$$H(\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_n; x_1, x_2, \dots, x_n; u_1, u_2, \dots, u_m) = \sum_{i=1}^n \psi_i f_i(x, u): \quad (7.2.10)$$

Այս ֆունկցիայի օգնությամբ (7.2.9) հավասարումները կընդունեն հետևյալ տեսքը՝

$$\dot{\psi}_k = - \frac{\partial H}{\partial x_k}, \quad k = 1, 2, \dots, n: \quad (7.2.11)$$

Ամփոփելով վերընշված ոչ խիստ դատողությունները, կարելի է ձևակերպել օպտիմալ կառավարման արագագործության խնդրի լուծման հետևյալ սկզբունքը:

Սարսկիմումի սկզբունք: Եթե կառավարվող պրոցեսը օպտիմալ է, ապա գոյություն ունի (7.2.9) համակարգի այնպիսի $\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_n$ ոչ տրիվիալ լուծում, որ ցանկացած $t_0 \leq t < t_1$ համար՝

$$H(\psi(t), x(t), u(t)) = \max_{u \in U} H(\psi(t), x(t), u), \quad (7.2.12)$$

$$\dot{x} = f(x(t), u(t));$$

Չնայած այն հանգամանքի, որ այս սկզբունքը ստացվել է դժվար ստուգվող ենթադրությունների դեպքում և չի կարող համարվել օպտիմալ պրոցեսի գոյության անհրաժեշտ պայման, սակայն պարզվում է, որ այս սկզբունքը գործում է նաև առանց որևէ ենթադրությունների $\theta(x)$ ֆունկցիայի վերաբերյալ: Անցնենք այդ սկզբունքի խիստ ապացուցմանը մասնավոր՝ գծային խնդրի դեպքում: Ընդհանուր դեպքի ապացույցը բավականաշափ բարդ է և կարելի է գտնել [7]-ում:

Արագագործության գծային խնդիր: Դիտարկենք հետևյալ խնդիրը: Դիցուք օպտիմալ կառավարման շարժման հավասարումները գծային են՝

$$\dot{x}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k; \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad (7.2.13)$$

որտեղ a_{ij} և b_{ik} գործակիցները հաստատուններ են: Նույնիսկ ամենապարզ խնդիրներում օպտիմալ կառավարումը կարող է չլինել անընդհատ: Այդ պատճառով հարկավոր է ընդլայնել դիտարկվող կառավարումների դասը:

Սահմանում 7.2.1: $u(t) = (u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t))$ կառավարումը անվանում են թույլատրելի կառավարում, եթե $u_k(t)$, $k = 1, 2, \dots, m$

Փունկցիաներից յուրաքանչյուրը ունի ոչ ավելի, քան վերջավոր թվով առաջին կարգի խզման կետեր (գոյություն ունեն աջից և ձախից վերջավոր սահմաններ), անընդհատ է աջից և անընդհատ է որոշման տիրույթի ծայրակետերում:

Եթե (7.2.13) հավասարումների a_{ij} , $i = 1, 2, \dots, n$, $j = 1, 2, \dots, n$ գործակիցների մատրիցը նշանակենք A -ով և b_{ik} , $i = 1, 2, \dots, n$, $k = 1, 2, \dots, m$ գործակիցների մատրիցը՝ B -ով, ապա (7.2.13) հավասարումները կարող ենք գրել վեկտորական տեսքով՝

$$\dot{x} = Ax + Bu \quad (7.2.14)$$

Տրված $u(t)$ կառավարման համար հետազօնի գոյության հարցը հանգեցնում է (7.2.13) համակարգի լուծման գոյությանը: Ինչպես հայտնի է (տես, օրինակ, [7]), համակարգի լուծումը սահմանվում է, որպես $a < t < b$ միջակայքի վրա որոշված $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$ ածանցելի ֆունկցիաների համակարգ, որոնք տեղադրելով (7.2.13) համակարգի մեջ, այդ համակարգի յուրաքանչյուր հավասարումը դարձնում են նույնություն:

Բերենք գոյության մի թերեմ, որի ապացույցը կարելի է գտնել [7] ում:

Թեորեմ 7.2.2: Եթե $u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t)$ ֆունկցիաները որոշված և անընդհատ են $a < t < b$ միջակայքի վրա, ունեն վերջավոր սահմաններ $t \rightarrow a$ և $t \rightarrow b$ դեպքում, ապա, ինչպիսին էլ լինեն ֆազային $x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0$ կետերը, գոյություն ունեն $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ֆունկցիաներ, որոնք որոշված և անընդհատ են ամբողջ $a \leq t \leq b$ հատվածի վրա, հանդիսանում են (7.2.13) համակարգի լուծում և, բացի այդ, բավարարված են

$$x_1(a) = x_1^0, x_2(a) = x_2^0, \dots, x_n(a) = x_n^0 \quad (7.2.15)$$

պայմանները: Այս պայմաններով $x_i(t)$, $i = 1, 2, \dots, n$ ֆունկցիաները որոշվում են միարժեքորեն:

Օգովելով այս թեորեմից, կարելի է լուծում ստանալ նաև քույլատրելի կառավարումների դեպքում: Իրոք, դիցուք քույլատրելի կառավարումը կամայական $u(t) = (u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t))$ վեկտոր-ֆունկցիան է, որոշված $t_0 \leq t \leq t_1$ հատվածի վրա և $x^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$ -ն որևէ ֆազային կետ է: Նշանակենք $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_l$ բոլոր այն կետերը, որտեղ $u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t)$ ֆունկցիաներից առնվազն մեկը խզում ունի: Դիցուք այս կետերը համարակալված են աճման կարգով՝ $\tau_1 < \tau_2 < \dots < \tau_l$: Տեղադրելով $u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t)$ ֆունկցիաները (7.2.10) հավասարման մեջ, կունենանք՝

$$\dot{x}_i(t) = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j(t) + \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k(t) \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (7.2.16)$$

կամ, վեկտորական տեսքով՝

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t): \quad (7.2.16')$$

Նախ (7.2.16) համակարգը դիտարկենք $[t_0, \tau_1]$ հատվածում: Այս հատվածի վրա (7.2.13) համակարգը բավարարում է 7.2.2 թեորեմի պայմաններին, ուստի գոյություն ունեն $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ֆունկցիաներ, որոնք որոշված են և անընդհատ $t_0 \leq t \leq \tau_1$ հատվածի վրա, բավարարում են սկզբնական (7.2.15) պայմաններին և հանդիսանում են (7.2.16) համակարգի լուծում $t_0 < t < \tau_1$ վրա:

Այժմ կարող ենք (7.2.16) համակարգը դիտարկել $[\tau_1, \tau_2]$ հատվածի վրա, վերցնելով $x(\tau_1) = (x_1(\tau_1), x_2(\tau_1), \dots, x_n(\tau_1))$ կետը որպես սկզբնական դիրք: $[\tau_1, \tau_2]$ հատվածի վրա նորից կարող ենք կիրառել 7.2.2 թեորեմը՝ գոյություն ունի լուծում $x(\tau_1)$ սկզբնական դիրքով: Այս լուծումը նույնպես նշանակենք $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$: Այժմ

$x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ֆունկցիաները կառուցված են $t_0 < t < \tau_2$ հատվածի վրա, անընդհատ են այդ հատվածի վրա, ներառյալ τ_1 կետը և բավարարում են (7.2.15) սկզբնական պայմաններին: Շարունակելով այս գործընթացը, վերջ ի վերջո կկառուցենք $x(t)$ ֆունկցիան ամբող հատվածի վրա: Ստացված $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ֆունկցիաները անընդհատ են $[t_0, t_1]$ հատվածի վրա և կտոր առ կտոր ածանցելի (կարող են խզվել միայն $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_l$ կետերում): Այսպես կառուցված $x(t)$ ֆունկցիան կանվանենք (7.2.16) համակարգի՝ $u(t)$ կառավարմանը համապատասխանող լուծում: Կասենք, որ $u(t)$ կառավարումը տեղափոխում է ֆազային կետը x^0 դիրքից x^1 դիրքը, եթե նրան համապատասխանող $x(t)$ լուծման համար $x(t_0) = x^0$, $x(t_1) = x^1$:

Այժմ անցնենք մաքսիմումի սկզբունքի ապացուցմանը արագագործության գծային խնդրում: Ենթադրենք, որ կառավարման U տիրույթը ուսուցիկ բազմանիստ է, պարունակում է սկզբնակետը, սակայն սկզբնակետը U -ի ծայրակետ չէ: Առանց ընդհանրությունը խախտելու կարող ենք ենթադրել, որ վերջնական ֆազային x^1 դիրքը սկզբնակետն է: Այսպիսով, դիտարկում ենք հետևյալ խնդիրը՝ կառավարվող օբյեկտը, որի շարժումը նկարագրվում է (7.2.16) հավասարումներով, հարկավոր է, ընտրելով յուրաքանչյուր վայրկյանին որևէ $u \in U$ կառավարում, R' ֆազային տարածության ցանկացած x դիրքից մինիմալ ժամանակում բերել սկզբնակետ:

Մահմանում 7.2.2: Դիցուք T -ն որևէ դրական թիվ է: V_T -ով նշանակենք ֆազային տարածության բոլոր այն կետերի բազմությունը, որտեղից կարելի է տեղափոխվել սկզբնակետ T ժամանակամիջոցում, կամ ավելի արագ, շարժելով որևէ թույլատրելի կառավարմամբ: V_T բազմությունը անվանում են T -ին համապատասխանող հասանելիության տիրույթ:

ՀԵՄ 7.2.1: V_T հասանելիության տիրույթը ուղղուցիկ բազմություն է:

Ապացույց: Դիցուք x^0 -ն V_T բազմության կամայական կետ է, $u(t)$ -ն թույլատրելի կառավարում է, որը տեղափոխում է այդ կետը սկզբնակետ T -ն չգերազանցող t_1 ժամանակահատվածում և $x(t)$ -ն $u(t)$ -ին համապատասխանող հետագիծն է: Եթե $t_1 < T$, ապա կարող ենք շարունակել $u(t)$ կառավարումը և $x(t)$ հետագիծը ամբողջ $[0, T]$ հատվածի վրա, վերցնելով $x(t) \equiv 0, u(t) \equiv 0$, եթե $t_1 < t \leq T$ շահանակենք՝

$$\bar{x}(t) = \begin{cases} x(t), & 0 \leq t \leq t_1 \\ 0, & t_1 < t \leq T \end{cases}, \quad \bar{u}(t) = \begin{cases} u(t), & 0 \leq t \leq t_1 \\ 0, & t_1 < t \leq T \end{cases}$$

Այլ կերպ ասած, $(\bar{x}(t), \bar{u}(t))$ կառավարվող պրոցեսի դեպքում $x(t)$ կետը t_1 պահին հասնում է սկզբնակետ և այնտեղ կանգնում ամբողջ մասցած ժամանակի ընթացքում: Այսպիսով, եթե $x^0 \in V_T$, ապա գոյություն ունի այնպիսի թույլատրելի կառավարում, որը տեղափոխում է կետը սկզբնակետ ուղիղ T ժամանակահատվածում և, հետևաբար V_T -ն կարելի է սահմանել, որպես ֆազային կետերի այնպիսի բազմություն, որոնցից կարելի է տեղափոխվել սկզբնակետ ուղիղ T ժամանակահատվածում:

Այժմ ցույց տանք V_T բազմության ուղղուցիկությունը: Դիցուք x'_0 -ն և x''_0 -ն V_T բազմության երկու կամայական կետեր են և $\lambda \in (0, 1)$: Կազմենք $\bar{x}_0 = \lambda x'_0 + (1 - \lambda) x''_0$ և ցույց տանք, որ \bar{x}_0 կետը նույնպես պատկանում է V_T -ին: Հստ V_T բազմության սահմանման, գոյություն ունեն $(x'(t), u'(t))$ և $(x''(t), u''(t))$ թույլատրելի կառավարվող պրոցեսներ, որոշված $[0, T]$ հատվածի վրա, որոնք բավարարում են հետևյալ եզրային պայմաններին՝

$$x'(0) = x'_0, \quad x''(0) = x''_0, \quad x'(T) = x''(T) = 0; \quad (7.2.17)$$

Նշանակենք՝

$$\bar{u}(t) = \lambda u'(t) + (1-\lambda) u''(t), \quad 0 \leq t \leq T, \quad (7.2.18)$$

$$\bar{x}(t) = \lambda x'(t) + (1-\lambda) x''(t), \quad 0 \leq t \leq T; \quad (7.2.19)$$

Քանի որ, ըստ ենթադրության, U կառավարման տիրույթը ուժուցիկ բազմանիստ է, ուստի (7.2.18)-ից հետևում է, որ յուրաքանչյուր $0 \leq t \leq T$ համար $\bar{u}(t)$ -ն պատկանում է U բազմությանը: Այնուհետև, $u'(t)$ և $u''(t)$ կառավարումները թույլատրելի կառավարումներ են, այսինքն ունեն ոչ ավելի, քան վերջավոր թվով խզման կետեր, հետեաբար նաև $\bar{u}(t)$ -ն ունի ոչ ավելի, քան վերջավոր թվով խզման կետեր, այսինքն թույլատրելի է:

Այուս կողմից, $x'(t)$ -ն և $x''(t)$ -ն համապատասխանաբար $u'(t)$ և $u''(t)$ կառավարումներին համապատասխանող հետազծերն են, ուստի $0 < t < T$ միջակայքի բոլոր կետերում, բացի խզման կետերից, բավարարում են շարժման հավասարումներին՝

$$\dot{x}'(t) = Ax'(t) + Bu'(t),$$

$$\dot{x}''(t) = Ax''(t) + Bu''(t);$$

Բազմապատկելով այս առնչություններից առաջինը λ -ով, իսկ երկրորդը՝ $(1-\lambda)$ -ով, կստանանք՝

$$\begin{aligned} \dot{\bar{x}} &= \lambda \dot{x}'(t) + (1-\lambda) \dot{x}''(t) = \\ &= \lambda Ax'(t) + \lambda Bu'(t) + (1-\lambda) Ax''(t) + (1-\lambda) Bu''(t) = \\ &= A[\lambda x'(t) + (1-\lambda) x''(t)] + B[\lambda u'(t) + (1-\lambda) u''(t)] = \\ &= A\bar{x}(t) + B\bar{u}(t); \end{aligned}$$

Այսպիսով, բոլոր $0 < t < T$ համար, բացի կառավարումների խզման կետերից, կառավարվող $(\bar{x}(t), \bar{u}(t))$ պրոցեսը բավարարում է շարժման հավասարումներին, այսինքն՝ $\bar{x}(t)$ հետագիծը համապատասխանում է $\bar{u}(t)$ կառավարմանը:

Վերջապես ստուգենք եզրային պայմանները: (7.2.17) և (7.2.19) -ից ունենք՝

$$\bar{x}(0) = \lambda x'(0) + (1-\lambda)x''(0) = \lambda x'_0 + (1-\lambda)x''_0 = \bar{x}_0,$$

$$\bar{x}(T) = \lambda x'(T) + (1-\lambda)x''(T) = \lambda \cdot 0 + (1-\lambda) \cdot 0 = 0.$$

Այսպիսով, ստացվեց, որ $\bar{u}(t)$ թույլատրելի կառավարումը տեղափոխում է ֆազային կետը \bar{x}_0 կետից սկզբնակետ T ժամանակում, այսինքն՝ $\bar{x}_0 \in V_T$, և, հետևաբար, V_T -ն ուսուցիկ է:

Լեմ 7.2.2: Եթե x^0 -ն V_T բազմության ներքին կետ է, ապա x^0 -ից կարելի է հասնել սկզբնակետ ավելի արագ, քան T ժամանակահատվածում:

Ապացույց: Դիցուք x^0 -ն V_T բազմության որևէ ներքին կետ: Սա նշանակում է, որ գոյություն ունի ոռուցիկ M_0 բազմանիստ, որը ամբողջությամբ ընկած է V_T բազմության մեջ: M_0 բազմանիստի ծայրակետերը նշանակենք y^1, y^2, \dots, y^k -ով: Քանի որ $y^i \in V_T, i=1, 2, \dots, k$, ապա յորաքանչյուր y^i -ի համար գոյություն ունի $u^i(t)$ կառավարում, որը T ժամանակահատվածում y^i կետը տեղափոխում է սկզբնակետ: Համապատասխան հետագծերը նշանակենք $y^i(t)$ -ով, $i=1, 2, \dots, k$: Այսպիսով, $y^i(0) = y^i, y^i(T) = 0$: Վերցնենք կամայական $\varepsilon > 0$ և նշանակենք

M_ε -ով $y^1(\varepsilon), y^2(\varepsilon), \dots, y^k(\varepsilon)$ կետերի ուսուցիչ բաղանքը: Բավականաշափ փոքր ε -ի դեպքում այն նորից կարունակի x^0 կետը: $y^i(\varepsilon)$, $i = 1, 2, \dots, k$ կետից կարելի է հասնել սկզբնակետ $T - \varepsilon$ ժամանակում, շարժվելով $y^i(t)$ հետագծով: Հետևաբար, բոլոր $y^1(\varepsilon), y^2(\varepsilon), \dots, y^k(\varepsilon)$ կետերը պատկանում են հասանելիության $V_{T-\varepsilon}$ տիրույթին: Քանի որ $V_{T-\varepsilon}$ բազմությունը ուսուցիչ է, ուստի $V_{T-\varepsilon}$ բազմությանը կպատկանի նաև x^0 կետը: Սա էլ նշանակում է, որ x^0 կետից կարելի է հասնել սկզբնակետ $T - \varepsilon < T$ ժամանակում:

Արագագործության գծային խնդրի համար (7.2.9)-(7.2.12) նշանակումները և առնչությունները կընդունեն ավելի պարզ տեսք՝

$$\begin{aligned} H &= \sum_{i=1}^n \psi_i \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k \right) = \\ &= \sum_{i=1}^n \psi_i \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + \sum_{i=1}^n \psi_i \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k = \langle \psi, Ax \rangle + \langle \psi, Bu \rangle \end{aligned} \quad (7.2.20)$$

և, քանի որ առաջին գումարելին չի պարունակում u -ն, ապա՝

$$\begin{aligned} H(\psi(t), x(t), u(t)) &= \max_{u \in U} H(\psi(t), x(t), u) = \\ &= \max_{u \in U} \sum_{i=1}^n \psi_i(t) \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k = \max_{u \in U} \langle \psi, Bu \rangle: \end{aligned} \quad (7.2.21)$$

Օժանդակ $\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_n$ ֆունկցիաների համար կունենանք՝

$$\frac{\partial H}{\partial x_j} = \frac{\partial}{\partial x_j} \left(\sum_{i=1}^n \psi_i \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + \sum_{i=1}^n \psi_i \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k \right) = \sum_{i=1}^n a_{ij} \psi_i, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

հետևաբար,

$$\dot{\psi}_j = - \sum_{i=1}^n a_{ij} \psi_i, \quad j = 1, 2, \dots, n \quad (7.2.22)$$

կամ՝

$$\dot{\psi} = -A^T \psi :$$

Լեմ 7.2.3: Եթե $u(t) = (u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t))$ -ն կամայական քույլատրելի կառավարում է որոշված $t_0 \leq t \leq t_1$ հատվածի վրա, $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$ -ն հավասարման համապատասխան լուծումն է որը սկսվում է որևէ x^0 կետից, իսկ $\psi(t) = (\psi_1(t), \psi_2(t), \dots, \psi_n(t))$ ֆունկցիաները $(7.2.9)$ հավասարումների համակարգի կամայական ոչ տրիվիալ լուծումն է: Այդ դեպքում՝

$$\frac{d}{dt} \langle \psi(t), x(t) \rangle = \langle \psi(t), Bu(t) \rangle \quad (7.2.23)$$

$u(t)$ կառավարման անընդհատության բոլոր կետերում (այն կետերում, որտեղ բոլոր $u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t)$ ֆունկցիաները անընդհատ են) և, եւսենաբար,

$$\langle \psi(t_1), x(t_1) \rangle - \langle \psi(t_0), x(t_0) \rangle = \int_{t_0}^{t_1} \langle \psi(\tau), Bu(\tau) \rangle d\tau: \quad (7.2.23)$$

Ապահովագրություն $u_1(t), u_2(t), \dots, u_m(t)$ կառավարումների անընդհատության կետերում՝

$$\frac{d}{dt} \langle \psi(t), x(t) \rangle = \frac{d}{dt} \left(\sum_{i=1}^n \psi_i(t) x_i(t) \right) = \sum_{i=1}^n \psi_i(t) \dot{x}_i(t) + \sum_{i=1}^n \dot{\psi}_i(t) x_i(t) =$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k \right) \psi_i(t) + \sum_{i=1}^n x_i(t) \left(-\sum_{j=1}^n a_{ij} \psi_j(t) \right) = \\
&= \sum_{i=1}^n \left(\sum_{k=1}^m b_{ik} u_k \right) \psi_i(t) = \langle \psi(t), Bu(t) \rangle:
\end{aligned}$$

Քանի որ $\langle \psi(t), x(t) \rangle$ սկայլար արտադրյալը անընհատ ֆունկցիա է և ունի ածանցյալներ ամենուրեք, բացի վերջավոր բվով կետերից, ուստի՝

$$\psi(t_1)x(t_1) - \psi(t_0)x(t_0) = \int_{t_0}^{t_1} \frac{d}{dt} \langle \psi(\tau), x(\tau) \rangle d\tau = \int_{t_0}^{t_1} \langle \psi(\tau) Bu(\tau) \rangle d\tau:$$

Հետևանք: Դիցուք $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$ ֆունկցիաները

$$\dot{x}_i(t) = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \quad i = 1, 2, \dots, n$$

համասեռ համակարգի լրածումն է, իսկ
 $\psi(t) = (\psi_1(t), \psi_2(t), \dots, \psi_n(t))$ ֆունկցիաները՝ (7.2.22) համակարգի լրածումն է: Այդ դեպքում $\langle \psi(t), x(t) \rangle$ սկայլար արտադրյալը հաստատուն է:

Իրոք, $x(t)$ -ն (7.2.10) համակարգի լրածումն է $u(t) \equiv 0$ կառավարման դեպքում: Հետևաբար՝

$$\frac{d}{dt} \langle \psi(t), x(t) \rangle = 0, \quad \text{այսինքն} \quad \langle \psi(t), x(t) \rangle = \text{const}:$$

Թեորեմ 7.2.3 (Մարսիմուսի սկզբունք): Դիցուք արագագործության գծային խնդրում $(u(t), x(t))$ -ն օպտիմալ պրոցես է, որը մինիմալ ժամանակում տեղափոխում է x^0 ֆազային կետը սկզբնակետ: Այդ դեպքում գոյություն ունի (7.2.22) համակարգի այնպիսի ոչ տրիվիալ

$\psi(t)$ լուծում, որ ժամանակի ցանկացած պահին $u(t)$ կառավարումը բավարարվում է մաքսիմումի պայմանին:

$$\begin{aligned} H(\psi(t), x(t), u(t)) &= \max_{u \in U} H(\psi(t), x(t), u) = \\ &= \max_{u \in U} \sum_{i=1}^n \psi_i(t) \sum_{k=1}^m b_{ik} u_k = \max_{u \in U} \langle \psi, Bu \rangle: \end{aligned}$$

Ապացույց: Դիցուք $(x(t), u(t))$ -ն օպտիմալ պրոցես է, որը տեղափոխում է օբյեկտը x^0 ֆազային կետից սկզբնակետ $T = t_1 - t_0$ ժամանակում: Դիտարկենք հասանելիության V_T տիրույթը: 7.2.2 լեմից հետևում է, որ x^0 կետը V_T բազմության եզրային կետ է: Դիցուք Γ -ն x^0 կետով անցկացրած V_T բազմության որևէ հենքային հիպերիարթություն է: Նշանակենք Π -ով այն կիսատարածությունը, որը որոշվում է Γ հիպերիարթությամբ և պարունակում է V_T բազմությունը: Նշանակենք \bar{n} -ով հիպերիարթության նորմալ վեկտորը, որը դուրս է գալիս x^0 կետից և գտնվում է Π կիսատարածությունում: Π կիսատարածությունը բաղկացած է այն բոլոր x կետերից, որոնց համար $(x - x^0)$ վեկտորը կազմում է սուր կամ ուղիղ անկյուն \bar{n} վեկտորի հետ, այսինքն որոնց համար $\langle \bar{n}, (x - x^0) \rangle$ սկալյար արտադրյալը ոչ բացասական է՝

$$\langle \bar{n}, (x - x^0) \rangle \geq 0: \quad (7.2.25)$$

Քանի որ V_T բազմությունը ամբողջությամբ ընկած է Π կիսատարածության մեջ, ուստի V_T բազմության ցանկացած x կետի համար այս անհավասարությունը ճիշտ է:

Սկզբնական $\psi(t_0) = \bar{n}$ պայմանով (7.2.22) հավասարման լուծումը նշանակենք $\psi(t) = (\psi_1(t), \psi_2(t), \dots, \psi_n(t))$ -ով և այն դիտարկենք

$t_0 \leq t \leq t_1$ հատվածի վրա: Այս լուծումը տրիվիալ չէ, քանի որ $\bar{n} \neq 0$: Ցոյց տանք, որ $\psi(t)$ -ն այն լուծումն է, որի դեպքում $u(t)$ -ի բավարարում է մաքսիմալի պայմանին: Ենթադրենք հակառակը՝ որոշակի $\tau \in [t_0, t_1]$ պահին մաքսիմումի (7.2.21) պայմանը տեղի չունի, այսինքն կգտնվի այնպիսի $v \in U$, որի համար

$$\langle \psi(\tau), Bu(\tau) \rangle < \langle \psi(\tau), Bv \rangle \quad (7.2.26)$$

Եթե $\tau < t_1$, ապա $u(t)$ կառավարումը և, հետևաբար, $\langle \psi(t), Bu(t) \rangle$ սկայար արտադրյալը անընդհատ է աջից τ կետում, այսինքն անընդհատ է որևէ $[\tau, \tau+h]$ հատվածի վրա: Անընդհատությունից հետևում է, որ այդ հատվածի վրա տեղի ունի (7.2.26) անհավասարությունը:

Եթե $\tau = t_1$, ապա $u(t)$ կառավարումը և, հետևաբար, $\langle \psi(t), Bu(t) \rangle$ սկայար արտադրյալը անընդհատ է ձախից τ կետում, այսինքն անընդհատ է որևէ $[\tau-h, \tau]$ հատվածի վրա: Անընդհատությունից հետևում է, որ այդ հատվածի վրա տեղի ունի (7.2.26) անհավասարությունը: Բոլոր դեպքերում ստանում ենք, որ զոյություն ունի այնպիսի $[\tau_1, \tau_2]$ հատված, որ բոլոր $t \in [\tau_1, \tau_2]$ համար՝

$$\langle \psi(t), Bu(t) \rangle < \langle \psi(t), Bv \rangle$$

Այժմ սահմանենք $\bar{u}(t)$ կառավարում $[t_0, t_1]$ հատվածի վրա հետևյալ կերպ՝ $\bar{u}(t) = v$, եթե $t \in [\tau_1, \tau_2]$ և հավասար է $u(t)$ $[t_0, t_1]$ հատվածի մյուս կետերում: $\bar{x}(t)$ -ով նշանակենք $\bar{u}(t)$ կառավարմանը համապատասխող հետազիծը $\bar{x}(t_1) = 0$ վերջնական պայմանով: Այս հետազիծը դիտարկենք $[t_0, t_1]$ հատվածի վրա և սկզբնական կետը նշանակենք \bar{x}^0 -ով ($\bar{x}(t_0) = \bar{x}^0$): Այսպիսով, \bar{x}^0 կետից կարելի է

տեղափոխվել սկզբնակետ $T = t_1 - t_0$ ժամանակում կիրառելով $\bar{u}(t)$ կառավարումը: Ուստի \bar{x}^0 կետը պատկանում է V_T հասանելիության տիրույթին և ըստ (7.2.25)-ի՝

$$\langle \bar{n}, (\bar{x}^0 - x^0) \rangle \geq 0:$$

Կիրառենք լեմ 7.2.3-ը՝ $\psi(t), x(t), u(t)$ ֆունկցիաների նկատմամբ $[t_0, t_1]$ հատվածի վրա՝

$$\langle \psi(t_1), x(t_1) \rangle - \langle \psi(t_0), x(t_0) \rangle = \int_{t_0}^{t_1} \langle \psi(\tau), Bu(\tau) \rangle d\tau:$$

Նմանապես՝

$$\langle \psi(t_1), \bar{x}(t_1) \rangle - \langle \psi(t_0), \bar{x}(t_0) \rangle = \int_{t_0}^{t_1} \langle \psi(\tau), B\bar{u}(\tau) \rangle d\tau:$$

Հանելով երկրորդ հավասարությունը առաջինից և նկատելով, որ $x(t_1) = \bar{x}(t_1) = 0$, ստանում ենք՝

$$\langle \psi(t_0), (\bar{x}(t_0) - x(t_0)) \rangle = \int_{t_0}^{t_1} (\langle \psi(\tau), Bu(\tau) \rangle - \langle \psi(\tau), B\bar{u}(\tau) \rangle) d\tau:$$

Այս հավասարության ձախ մասը հավասար է $\langle \bar{n}, (\bar{x}^0 - x^0) \rangle$, իսկ աջ մասում $[\tau_1, \tau_2]$ հատվածի վրա $\bar{u}(t) = v$, իսկ այս հատվածից դուրս $\bar{u}(t) = u(t)$, հետևաբար ենթադրելով այս գործությունը ֆունկցիան հավասար է 0-ի: Այսպիսով կստանանք՝

$$\langle \bar{n}, (\bar{x}^0 - x^0) \rangle = \int_{\tau_1}^{\tau_2} (\langle \psi(\tau), Bu(\tau) \rangle - \langle \psi(\tau), Bv \rangle) d\tau:$$

Քանի որ աջ մասում ենթախնտեգրալային ֆունկցիան ըստ (7.2.26)-ի խփու բացասական է, ուստի՝

$$\left\langle \bar{n}, (\bar{x}^0 - x^0) \right\rangle < 0$$

Սա հակասում է (7.2.25) անհավասարությանը: Այս հակասությունը ապացուցում է, որ մաքսիմումի պայմանը բավարարվում է բոլոր $t \in [t_0, t_1]$ համար:

Օրինակ: Որպես արագագործության գծային խնդրի օրինակ դիտարկենք սույն բաժնի սկզբում դիտարկված մեքենայի ուղղագիծ շարժման օրինակը, ենթադրելով, որ շփման ուժը բացակայում է, իսկ զանգվածը հավասար է 1-ի: Այս խնդրի շարժման հավասարումները կը ներկայացնեն հետևյալ տեսքը՝

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2, \\ \dot{x}_2 = u: \end{cases}, |u| \leq 1, \quad x_1(t_1) = 0, x_2(t_1) = 0:$$

Կառուցենք H ֆունկցիան՝

$$H(\psi, x, u) = \psi_1 x_2 + \psi_2 u:$$

Հեշտ է տեսնել, որ H ֆունկցիայի մաքսիմումը կախված է u -ի գործակցի նշանից՝ եթե t պահին $\psi_2(t) > 0$, ապա H ֆունկցիան կունենա մաքսիմում $u = 1$ կառավարման դեպքում, իսկ եթե $\psi_2(t) < 0$ ապա մաքսիմում կստանանք, եթք $u = -1$: Այնուհետև, օգտվելով (7.2.9) բանաձևերից, օժանդակ $\psi_1(t), \psi_2(t)$ ֆունկցիաների համար ստանում ենք հետևյալ հավասարումները՝

$$\begin{cases} \dot{\psi}_1 = 0, \\ \dot{\psi}_2 = -\psi_1: \end{cases}$$

որտեղից՝

$$\psi_1(t) = c_1, \psi_2(t) = c_1 t + c_2,$$

որտեղ c_1, c_2 -ը ինտեգրման հաստատուններն են: Այսպիսով, $\psi_2(t)$ ֆունկցիան, լինելով զծային ֆունկցիա, նշանը կարող է փոխել ոչ ավելի քան մեկ անգամ, հետևաբար օպտիմալ կառավարումը ունի ոչ ավելի, քան մեկ խօման կետ $[t_0, t_1]$ հատվածի վրա:

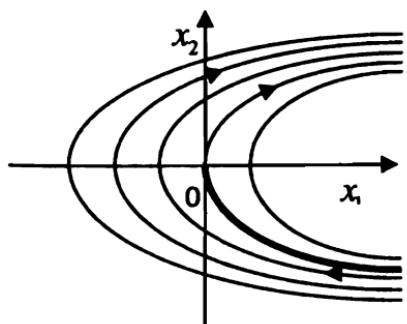
Ժամանակի այն հատվածում, որտեղ $u \equiv 1$, շարժման հետագծի համար կստանանք հետևյալ հավասարումները՝

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2, \\ \dot{x}_2 = 1: \end{cases}$$

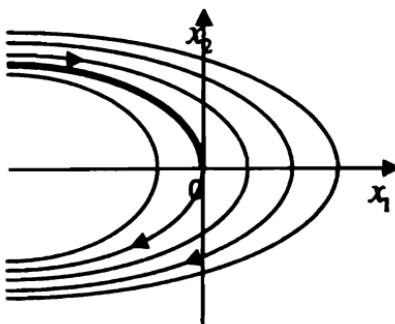
Որտեղից՝

$$x_1 = \frac{1}{2}x_2^2 + c:$$

Ստանում ենք պարաբոլների ընտանիք, կախված c հաստատունից: Այսպիսով, հետագծի այն կտորը, որը համապատասխանում է $u \equiv 1$ կառավարմանը, իրենից ներկայացնում է պարաբոլի աղեղ: Քանի որ $\dot{x}_2 = 1 > 0$, հետևաբար շարժումը այս պարաբոլներով կատարվում է ներքեցից վերև (տես նկ. 7.2.1), ընդ որում այս ընտանիքի միայն մեկ պարաբոլն է անցնում սկզբնակետով:



Նկ.7.2.1



Նկ.7.2.2

Այն հատվածում, որտեղ $u \equiv -1$, շարժման հավասարումները կստանան հետևյալ տեսքը՝

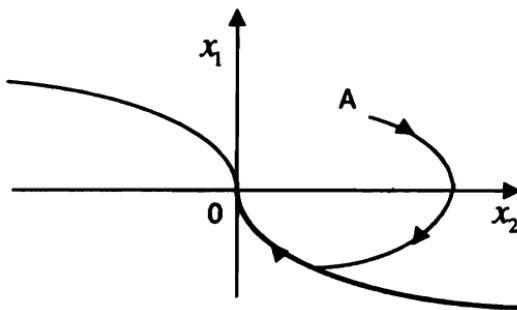
$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2, \\ \dot{x}_2 = -1: \end{cases}$$

և հետագծի համար կստանանք՝

$$x_1 = -\frac{1}{2}x_2^2 + c$$

Նորից ստանում ենք պարաբոլների ընտանիք, սակայն ողղված հակառակ կողմ: Այս պարաբոլներով շարժումը կկատարվի վերից վար, քանի որ $\ddot{x}_2 = -1 < 0$ (տես նկ.7.2.2), ընդ որում և այս ընտանիքի միայն մեկ պարաբոլն է անցնում սկզբնակետով:

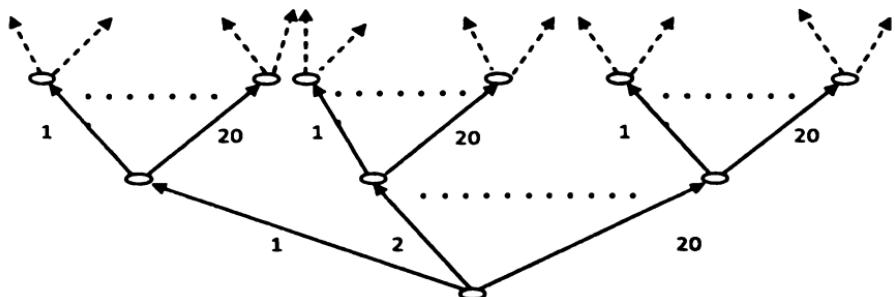
Այսպիսով, հետագիծը կունենա հետևյալ տեսքը. կախված այն բանից, թե որ քառորդում է սկզբնական դիրքը, կետը կշաժվի մեկ պարաբոլով, այնուհետև, փոխելով կառավարումը $u \equiv 1$ -ից $u \equiv -1$, կամ հակառակը, կանցնի մյուս պարաբոլի վրա և կհասնի սկզբնակետ: Նկար 7.2.3-ում պատկերված է A սկզբնական դիրքից ֆազային կետի օպտիմալ հետագծի մի օրինակ:



Նկ.7.2.3

7.3. ՀԻՐՔԱՅԻՆ ԽԱՂԵՐ

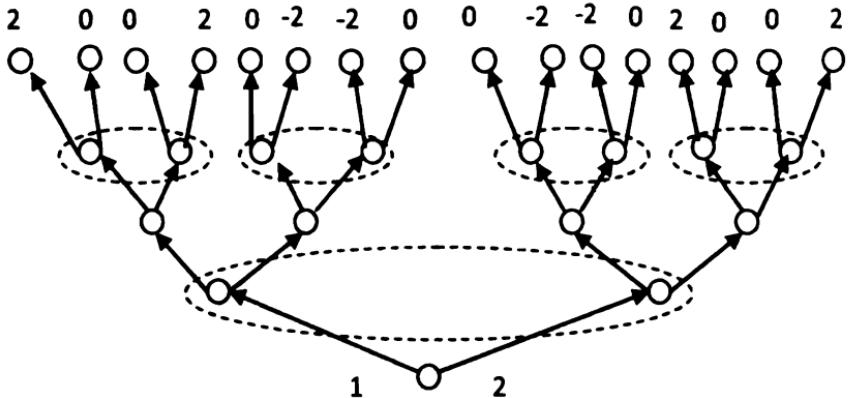
Դիրքային խաղերը n խաղացողի այն խաղերն են, որտեղ որոշումներն ընդունվում են ժամանակի ընթացքում՝ քայլ առ քայլ։ Դիտարկենք մի օրինակ՝ բոլորին հայտնի շախմատային խաղը։ Խնչպես հայտնի է, այս խաղում երկու խաղացող կա՝ սպիտակները և սևերը։ Խաղն սկսվում է սկզբնական դիրքից՝ խաղատախտակի վրա ֆիգուրների սկզբնական դասավորությունից։ Այս դիրքին կարելի է համապատախանեցնել մի կետ հարթության վրա։ Առաջին քայլը կատարում են սպիտակները՝ ընտրելով 20 հնարավոր քայլերից մեկը։ Հետո այս քայլերից յուրաքանչյուրի ընտրության դաշտում խաղատախտակի վրա ստանում ենք նոր դիրք՝ 20 հնարավոր դիրքերից մեկը, որը նույզես կարելի է նշել կետով հարթության վրա։ Ցույց տալու համար, որ այս դիրքերը կարելի է «ընկնել» սկզբնական դիրքից, յուրաքանչյուր դիրքը սկզբնականի հետ միացնենք պաքով։ Հաջորդ քայլը սևերինն է։ Նրանք նույզես ունեն 20 հնարավոր ընտրություն ստացված 20 դիրքերից յուրաքանչյուրում։ Հետևաբար, սևերի առաջին քայլից հետո կարող է ստեղծվել 400 դիրք։ Այս պլոտեսը շարունակելով, հարթության վրա կստանանք կետերի և սլաքների բազմություն (տես նկ. 7.3.1)։ Այն դիրքերին, որտեղ խաղն ավարտվում է (օրինակ մատային կամ պատային դիրքերում) համապատասխանում են դիրքեր, որոնցից պաք չի դուրս գալիս (Վերջնական դիրքեր)։ Յուրաքանչյուր վերջնական դիրքին համապատասխանեցնենք 1, -1, կամ 0 թվեր, կախված նրանից, սպիտակները հաղթել են այդ դիրքում, պարտվել են, թե խաղն ավարտվել է ոչ-ոքի։



Նկար 7.3.1

Նշանակենք բոլոր դիրքերի բազմությունը՝ X -ով, սլաքների բազմությունը՝ E -ով, վերջնական դիրքերի բազմությունը՝ X^* -ով: Այս նշանակումներով շախմատի մոդելը կարելի է ներկայացնել $\Gamma = \langle X, E \rangle$ գույգով և $H : X^* \rightarrow \{-1, 0, +1\}$ շահույթի ֆունկցիայով:

Ինչպես հայտնի է, $\langle X, E \rangle$ գույգը կոչվում է զրաֆ և, մասնավորապես, կառուցված զրաֆը միակապ, կողմնորոշված, ացիկլիկ զրաֆ է, որն անվանում են **ծառ**, իսկ սկզբնական դիրքը՝ **ծառի արմատ**. Ընդհանուր դեպքում կարող են լինել երկուսից ավելի խաղացողներ: Բացի այդ, քանի որ որոշումները ընդունվում են ժամանակի ընթացքում, ապա որոշումները ընդունելիս առաջանում է նաև նախորդ քայլերում ընդունված որոշումների վերաբերյալ տեղեկատվության քանակի և կառուցվածքի հարցը: Դիրքային խաղերում այս տեսակի հարցերը ընդունված են լուծել ինֆորմացիան բազմությունների հասկացության միջոցով: Կոպիտ ասած, քայլ կատարելիս խաղացողը կարող է իմանալ ոչ թե կոնկրետ դիրքը, այլ միայն դիրքերի որ բազմությունում է գտնվում: Նկար 7.3.2-ում բերված է երկու քայլանի “գիր-դուշ” խաղի ծառը:



Նկար 7.3.2

Այժմ տանք դիրքային խաղի ընդհանուր սահմանումը:

Սահմանում 7.3.1: n -խաղացողի G խաղը որոշվում է.

1. Խաղի $\langle X, E \rangle$ ծառով,
2. Խաղացողների $I = \{1, 2, \dots, n\}$ բազմությամբ,
3. $X = X_1 \cup X_2 \cup \dots \cup X_m \cup X^*$ տրոհումով ըստ քայլերի,
 $X_1 = \{x_1\}$,
4. $X \setminus X^* = \bigcup_{i \in I} X^i$ տրոհումով ըստ խաղացողների,
5. $X^i \cap X_j = \bigcup_{l=1}^{k_i} u_l^j$, $i \in I$ ինֆորմացիոն տրոհումներով,
6. $h_i : X^* \rightarrow (-\infty, +\infty)$, $i \in I$ շահույթի ֆունկցիաներով:

Դիրքային խաղը խաղացվում է հետևյալ կերպ: Նշանակենք E_x -ով սլաքների բազմությունը, որը դուրս է գալիս x դիրքից: Սլաքները անվանում են *այլքնտրանքներ*. Դիցուք սկզբնական x_1 դիրքը պատկանում է X^{j_0} բազմությանը: Սա նշանակում է, որ սկզբնական x_1 դիրքում քայլի իրավունքը j_0 խաղացողինն է՝ նա ընտրում է որևէ $e = (x_1, x_2) \in E_{x_1}$: Եթե $x_2 \in u_i^{2j_0} \subseteq X^{j_1}$, ապա քայլը j_1 -րդ խաղացողինն է և նա ընտրում որևէ $e = (x_2, x_3) \in E_{x_2}$: Այստեղ ենթադրվում է, որ յուրաքանչյուր ինֆորմացիոն բազմության x դիրքերի համար E_x բազմությունները համընկնում են: Այս պրոցեսը շարունակվում է այնքան ժամանակ, մինչև խաղը տեղափոխվի որևէ $x \in X^*$: Այստեղ խաղն ավարտվում է և յուրաքանչյուր խաղացող ստանում է իր շահույթի ֆունկցիայի արժեքը $x \in X^*$ կետում:

Սահմանում 7.3.2. Խաղացողի մաքուր ստրատեգիա G խաղում անվանում են ցանկացած արտապատկերում, որը խաղացողի յուրաքանչյուր ինֆորմացիոն բազմությանը համապատասխանության մեջ է դնում այդ բազմությունից դուրս եկող որևէ այլընտրանք: Դժվար

չէ ստուգել, որ ստրատեգիաների ցանկացած $s = (s_1, s_2, \dots, s_n)$ վեկտորը միարժեքորեն որոշում է որևէ $x(s) \in X^*$ վերջնական դիրք: Եթե i -րդ խաղացողի մաքուր ստրատեգիաների բազմությունը նշանակենք S_i -ով, և $H_i(s) = h_i(x(s))$, $i \in I$, ապա խաղը կարելի է ներկայացնել հետևյալ համակարգի տեսքով՝

$$\left\langle I, \{S_i\}_{i \in I}, \{H_i(s)\}_{i \in I} \right\rangle$$

որն անվանում են n -խաղացողի խաղի նորմալ տեսք (տես 5.1 բաժինը): Այս եղանակով ցանկացած վերջավոր դիրքային խաղ կարելի է բերել նորմալ տեսքի: Մասնավորապես հակամարտ դիրքային խաղերը կբերվեն մատրիցային խաղերի, որոնց լուծման գոյությունը և լուծման եղանակները դիտարկվել են 5.3 բաժնում:

Սակայն եթե ինֆորմացիոն բազմությունների թիվը աճում է, շատ արագ աճում է մաքուր ստրատեգիաների թիվը: Բացի այդ, որոշ դեպքերում դիրքային կառուցվածքը թույլ է տալիս անհամեմատ հեշտ լուծել խաղը:

Բերենք դիրքային խաղերի մի կարևոր մասնավոր դեպքի սահմանում:

Սահմանում 7.3.3. Դիրքային G խաղն անվանում են լրիվ ինֆորմացիայով խաղ, եթե խաղի բոլոր ինֆորմացիոն բազմությունները մեկ տարրանի բազմություններ են:

Լրիվ ինֆորմացիայով խաղի օրինակ է հանդիսանում շախմատը: Առանց ապացուցման բերենք թեորեմ լրիվ ինֆորմացիայով խաղերի վերաբերյալ (տես [18]):

Թեորեմ 7.3.1. Լրիվ ինֆորմացիայով խաղերում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ մաքուր ստրատեգիաներում:

Դիտարկենք դիրքային խաղի մեկ այլ մոդել, որը չի օգտագործում գրաֆը, որպես մոդելի հիմք, ինչը թույլ է տալիս այն օգտագործել նաև ուսումնասիրելու անվերջ դիրքային խաղերը: Այս մոդելի հիմնական առանձնահատկությունը կայանում է նրանում, որ այն դիրքային է

միայն առաջին խաղացողի համար: Մոդելը տրվում է օբյեկտների հետևյալ համակարգով:

1. U_1, U_2, \dots, U_n բազմություններով, որոնց անվանում են ինֆորմացիոն տարածություններ,

2. X_1, X_2, \dots, X_n բազմություններով, որոնց անվանում են առաջին խաղացողի այլնուրանքների տարածություններ,

3. Z_1, Z_2, \dots, Z_n բազմություններով, որոնց անվանում են հակառակորդի այլնուրանքների տարածություններ,

4. $g_i : \prod_{j=1}^i Z_j \times \prod_{j=1}^{i-1} X_j \rightarrow U_i, i = 1, 2, \dots, n$

արտապատկերումներով, որոնց անվանում են ինֆորմացիոն արտապատկերումներ,

5. $H : \prod_{j=1}^n Z_j \times \prod_{j=1}^n X_j \rightarrow R$ արտապատկերումով, որն

անվանում են առաջին խաղացողի շահույթի ֆունկցիա:

Խաղում են հետևյալ կերպ: Առաջին քայլում հակառակորդը ընտրում է որևէ $z_1 \in Z_1$ այլնուրանք: Արաջին խաղացողին հայտնի է դառնում $g_1(z_1) \in U_1$ արտապատկերման արժեքը և նա ընտրում է որևէ $x_1 \in X_1$, կետ: Այնուհետև հակառակորդը ընտրում է որևէ $z_2 \in Z_2$: Առաջին խաղացողին հայտնի է դառնում $g_2(z_1, z_2, x_1) \in U_2$ արտապատկերման արժեքը, և նա ընտրում է որևէ $x_2 \in X_2$: Խաղը շարունակվում է այնքան ժամանակ, մինչև ընտրվեն բոլոր $z_1, \dots, z_n, x_1, \dots, x_n$ և առաջին խաղացողը ստանում է H արտապատկերման արժեքն այդ կետում, այսինքն՝ $H(z_1, \dots, z_n, x_1, \dots, x_n)$: Ըստհանուր դեպքում բոլոր U_1, U_2, \dots, U_n ; X_1, X_2, \dots, X_n բազմությունները ենթադրվում են չափելի տարածություններ, իսկ H և $g_i, i = 1, 2, \dots, n$ արտապատկերումները՝

շափելի արտապատկերումներ: Սակայն, ավելորդ բարդույթներից խուսափելու համար կրիտարիկենք միայն վերջավոր խաղեր:

Սահմանում 7.3.3. Խաղացողի մաքուր ստրատեգիան սահմանվում է որպես

$$c = (c_1, c_2, \dots, c_n), c_i : U_i \rightarrow X_i, i = 1, 2, \dots, n$$

արտապատկերումների վեկտոր: Հակառակորդի ստրատեգիան սահմանվում է որպես $z = (z_1, \dots, z_n) \in \prod_{j=1}^n Z_j$ վեկտոր: (Այստեղ չենք տարբերում հակառակորդի մաքուր և խառն ստրատեգիաները):

Խաղացողի և հակառակորդի ստրատեգիաների յուրաքանչյուր (c, z) զույգ միարժեքորեն որոշում է $x_{c,z} = (x_1, \dots, x_n)$ կետ հետևյալ կերպ՝

$$\begin{aligned} x_i &= c_i(g_i(z_1, \dots, z_i, x_1, \dots, x_{i-1})), i = 2, \dots, n \\ x_1 &= c_1(z_1): \end{aligned}$$

Այստեղից, ստրատեգիաների յուրաքանչյուր (c, z) զույգ միարժեքորեն որոշում է խաղացողի շահույթը՝

$$\bar{H}(c, z) = H(x_{c,z}, z):$$

Խաղացողի խառն ստրատեգիան սահմանվում է հետևյալ կերպ: Դիցուք (Ω, A, P) -ն հավանականային տարածություն է: Նշանակենք՝

$$U = \bigcup_{i=1}^n U_i$$

Սահմանում 7.3.4. Խաղացողի խառն ստրատեգիա կանվանենք

$$s = \{s_u\}_{u \in U}, s_u : \Omega \rightarrow X_i, u \in U_i, i = 1, 2, \dots, n:$$

Պատահական մեծությունների համախմբությունը:

Ֆիքսած $z \in Z = \prod_{i=1}^n Z_i$ դեպքում յուրաքանչյուր s խառն ստրատեգիան միարժեքորեն որոշում է $\mu_{s,z}$ հավանականային չափ $X = \prod_{i=1}^n X_i$ բազմության վրա հետևյալ կերպ: Յուրաքանչյուր (ω, z, s) եղյակի համար, որտեղ $\omega \in \Omega$, ուկուրենտ բանաձևով սահմանենք $w(\omega, s, z) = (w_1, w_2, \dots, w_n)$ վեկտոր՝

$$w_i = s_{g_i(z_i)}(\omega), \quad w_i = s_{g_i(z_1, \dots, z_{i-1}, w_1, \dots, w_{i-1})}(\omega), \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

Եվ $\mu_{s,z}$ չափը սահմանվում է որպես $w(\cdot, s, z)$ պատահական վեկտորի հավանականային բաշխում:

$$\mu_{s,z} = Pw^{-1}(\cdot, s, z):$$

Սահմանում 7.3.5. Երկու՝ s' և s'' ստրատեգիաներն անվանում են համարժեք, եթե ցանկացած $z \in Z$ համար $\mu_{z,s'} = \mu_{z,s''}$:

Խաղի ինֆորմացիոն կառուցվածքը բնորոշվում է g_i ինֆորմացիոն արտապատկերումների հատկություններով:

Սահմանում 7.3.6. Խաղի անվանում են լրիվ ելիշաղությամբ խաղ, եթե գոյություն ունեն այնպիսի

$$\phi_j^i : U_i \rightarrow U_j \quad j < i,$$

$$\psi_j^i : U_i \rightarrow X_j, \quad j < i,$$

արտապատկերումներ (որոնք հայտնի են խաղացողին) որ՝

$$\phi_j^i g_i(z_1, \dots, z_i, x_1, \dots, x_{i-1}) = g_i(z_1, \dots, z_j, x_1, \dots, x_{j-1}),$$

$$\psi_j^i g_i(z_1, \dots, z_i, x_1, \dots, x_{i-1}) = x_j:$$

Սա նշանակում է, որ լրիվ հիշողությամբ խաղերում խաղացողը հիշում է, թե ինչպիսի ինֆորմացիա է նա ստացել, և ինչ ընտրություններ է կատարել նախորդ քայլերում:

Սահմանում 7.3.7. Խաղացողի խառն $s = \{s_u\}_{u \in U}$ ստրատեգիան կանվանենք *վարվելակերպի ստրատեգիա*, եթե բոլոր $s_u, u \in U$ պատահական մեծությունները միմիանցից անկախ են:

Թեորեմ 7.3.1. Լրիվ հիշողությամբ խաղերում խաղացողի ցանկացած խառն ստրատեգիայի համար գոյություն ունի համարժեք վարվելակերպի ստրատեգիա:

Ապացույք: Դիցուք $s = \{s_u\}_{u \in U}$ խաղացողի որևէ խառն ստրատեգիա է: Կառուցենք այս ստրատեգիային համապատասխանող վարվելակերպի ստրատեգիա: Դիցուք $u \in U, u \in U_i, u = g_i(z_1, z_2, \dots, z_i; x_1, x_2, \dots, x_{i-1})$: Նշանակենք՝ $u_k = g_i(z_1, z_2, \dots, z_k; x_1, x_2, \dots, x_{k-1})$, $k = 1, 2, \dots, i-1$: Քանի որ խաղը լրիվ հիշողությամբ խաղ է, ուստի՝

$$u_k = \phi_k^i u, \quad x_k = \phi_k^i x, \quad k = 1, 2, \dots, i-1:$$

Նշանակենք՝

$$\begin{aligned} v_u(x_i) &= P\{s_u = x_i \mid s_{u_k} = x_k, k = 1, 2, \dots, i-1\} = \\ &= P\{s_u = x_i \mid s_{\phi_k^i u} = \phi_k^i u, k = 1, 2, \dots, i-1\}: \end{aligned}$$

Այստեղ $P(\cdot | \cdot)$ -ով նշանակված են պայմանական հավանականությունները: Հավանականությունների դասընթացից հայտնի է, որ X_i բազմության վրա որոշված ցանկացած v_u հավանականային բաշխման համար գոյություն ունի $q_u : \Omega \rightarrow X_i$ պատահական մեծություն, այնպես, որ $v_u(x_i) = P\{q_u = x_i\}$: Ակնհայտ է, որ այսպես կառուցած $q = \{q_u\}_{u \in U}$ ստրատեգիան վարվելակերպի ստրատեգիա է:

Ցույց տանք, որ s և q ստրատեգիաները համարժեք են: Ֆիբոնակի որևէ $z \in Z$ և կամայական $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ համար դիտարկենք՝

$$\begin{aligned}\mu_{z,s}(x) &= P\{w(\cdot, s, z) = x\} = \\ &= P\left\{s_{g_1(z)} = x_1, s_{g_2(z, x_1)} = x_2, \dots, s_{g_{n-1}(z, x_1, x_2, \dots, x_{n-1})} = x_n\right\}:\end{aligned}$$

Նշանակենք՝ $u_i = g_i(z, x_1, x_2, \dots, x_{i-1})$, $i = 1, 2, \dots, n$: Կատանանք՝

$$\begin{aligned}\mu_{z,s}(x) &= P\{s_{u_1} = x_1, s_{u_2} = x_2, \dots, s_{u_n} = x_n\} = \\ &= P\{s_{u_n} = x_n \mid s_{u_{n-1}} = x_{n-1}, \dots, s_{u_1} = x_1\} \times \\ &\quad \times P\{s_{u_{n-1}} = x_{n-1} \mid s_{u_{n-2}} = x_{n-2}, \dots, s_{u_1} = x_1\} \cdots \\ &\cdots P\{s_{u_1} = x_1\} = P\{s_{u_n} = x_n \mid s_{\phi_{n-1}^{u_n}} = \phi_{n-1}^n u_n, \dots, s_{\phi_1^{u_n}} = \phi_1^n u_n\} \times \\ &\quad \times P\{s_{u_{n-1}} = x_{n-1} \mid s_{\phi_{n-2}^{u_n}} = \phi_{n-2}^n u_n, \dots, s_{\phi_1^{u_n}} = \phi_1^n u_n\} \cdots P\{s_{\phi_1^{u_n}} = x_1\} = \\ &= v_{u_n}(x_n) v_{u_{n-1}}(x_{n-1}) \cdots v_{u_1}(x_1) = \\ &= P\{q_{u_n} = x_n\} P\{q_{u_{n-1}} = x_{n-1}\} \cdots P\{q_{u_1} = x_1\} = \\ &= P\{q_{u_n} = x_n, q_{u_{n-1}} = x_{n-1}, \dots, q_{u_1} = x_1\} = \mu_{z,q}(x):\end{aligned}$$

Այսպիսով թեորեմն ապացուցված է:

Սահմանում 7.3.8. Լրիվ եիշողությամբ խաղն անվանում են միաժամանակյա խաղ, եթե խաղում գոյություն ունեն խաղացողին հայտնի

$$\psi_j^i : U_i \rightarrow Z_j, \quad j < i$$

արտապատկերումներ, այնպես որ՝

$$\psi_j^i g_i(z_1, \dots, z_i, x_1, \dots, x_{i-1}) = z_j:$$

Ներմուծենք օժանդակ խաղեր նորմալ տեսքով: Նշանակենք՝

$$G(0) = \langle X_1, Z_1, H_0 \rangle, G(\hat{x}_{n-1}, \hat{z}_{n-1}) = \langle X_n, Z_n, H_{\hat{x}_{n-1}, \hat{z}_{n-1}} \rangle,$$

$$G(\hat{x}_{k-1}, \hat{z}_{k-1}) = \langle X_k, Z_k, H_{\hat{x}_{k-1}, \hat{z}_{k-1}} \rangle, \quad k = 1, 2, \dots, n-1,$$

Որտեղ՝

$$\tilde{H}_0(x_1, z_1) = V(G(x_1, z_1)),$$

$$\tilde{H}_{\hat{x}_{n-1}, \hat{z}_{n-1}}(x_n, z_n) = H(x_1, x_2, \dots, x_n; z_1, z_2, \dots, z_n),$$

$$\tilde{H}_{\hat{x}_{k-1}, \hat{z}_{k-1}}(x_k, z_k) = V(G(\hat{x}_{k-1}, \hat{z}_{k-1})), \quad k = 1, 2, \dots, n-1:$$

Այսուել $V(G)$ -ով նշանակված է G խաղի արժեքը, ցանկացած $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ վեկտորի համար նշանակել ենք՝

$\hat{y}_k = (y_1, y_2, \dots, y_k)$: Առանց ապացուցման բերենք հետևյալ թեորեմը:

Թեորեմ 7.3.2. Միաժամանակյա խաղի լուծումը կարելի է ստանալ հաջորդաբար լուծելով $G(\hat{x}_{k-1}, \hat{z}_{k-1})$ հակամարտ խաղերը:

Օրինակ: Դիտարկենք առյն բաժնում բերված “գիր-դուշ” խաղի երկու քայլանի տարբերակը: Խաղի գրաֆը պատկերված է նկար 7.3.2-ում: Առաջին խաղացողի՝ “հակառակորդի” ստրատեգիան կունենա (z_1, z_2) տեսքը, որտեղ $z_1 \in [1, 2]$, $z_2 \in [1, 2]$ Այս խաղում՝

$$U_1 = \{u_1\}, U_2 = \{u_1^2, u_2^2, u_3^2, u_4^2\},$$

$$X_1 = \{1, 2\}, X_2 = \{1, 2\}:$$

Կառուցենք $G(1, 1) = \langle Z_2, X_2, H_{1,1} \rangle$ խաղը: Այն մատրիցային խաղ է $H_{1,1}$ մատրիցով՝

$$H_{1,1} = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}:$$

Համանմանորեն կառուցենք $G(1, 2), G(2, 1), G(2, 2)$ խաղերը:
Համապատասխան մատրիցները կունենան հետևյալ տեսքը՝

$$H_{1,2} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}, H_{1,1} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}, H_{1,1} = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Հեշտությամբ կարելի է գտնել այս խաղերի արժեքները՝

$$\nu(G(1,1)) = -1, \nu(G(1,2)) = 1, \nu(G(2,1)) = 1, \nu(G(2,2)) = -1:$$

Այժմ կարելի է կառուցել G^0 խաղը, որի մատրիցն է՝

$$H_0 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}:$$

Այս խաղի և, հետևաբար, սկզբնական խաղի արժեքը հավասար է 0-ի:
Իսկ խաղացողի օպտիմալ ստրատեգիաները նունն են այս բոլոր

խաղերում՝ $q^0 = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)$, ուստի խաղացողի օպտիմալ վարքի

ստրատեգիան՝ $\eta^0 = (\eta_u, \eta_{u^2}, \eta_{u^2}, \eta_{u^2}, \eta_{u^2})$ կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$P\{\eta_u = x\} = \frac{1}{2} \text{ բոլոր } u \in U_1 \cup U_2 \text{ և } x \in X_1 \cup X_2 \text{ համար:}$$

7.4: ԴԻՖԵՐԵՆՑԻԱԼ ԽԱՂԵՐ

Այս բաժնում դիտարկվում են հակամարտ դիֆերենցիալ խաղեր: Այս խաղերը դիրքային խաղերի ընդհանրացում են, որտեղ քայլերի թիվն անվերջ է, այսինքն առաջին և երկրորդ խաղացողները, որոնց նշանակում են E -ով և P -ով, որոշումները ընդունում են ժամանակի յուրաքանչյուր պահին: Նախ դիտարկենք h ետապնդման խաղերը: Դիցուք տարածությամ մեջ տրված են երկու՝ $x \in R^n$ և $y \in R^m$ կետեր, որոնց շարժումը կառավարում են երկու խաղացողներ, ընտրելով յուրաքանչյուր պահին համապատասխանաբար $u \in U \subseteq R^k$ և $w \in W \subseteq R^m$ կառավարումները: Այստեղ, ինչպես և օպտիմալ կառավարման խնդիրներում, խաղացողների շարժման հետազծերը u և w պարամետրերից կախված համապատասխան դիֆերենցիալ հավասարումների համակարգերի լուծումներ են: Դիցուք $x(t)$ կետի շարժման հավասարումներն են՝

$$\dot{x} = f(x, u), \quad x \in R^n, \quad u \in U \subseteq R^k$$

սկզբնական x^0 պայմանով, իսկ $y(t)$ կետի շարժման հավասարումները՝

$$\dot{y} = g(y, w), \quad y \in R^s, \quad w \in W \subseteq R^m$$

սկզբնական y^0 պայմանով: Ինչպես և օպտիմալ կառավարման խնդիրներում, կետերի ֆազային տարածությունները կարող են չիմարնել շարժման իրական R^n տարածության հետ ($l \geq n, s \geq m$): Այստեղ մենք կդիտարկենք լրիվ ինֆորմացիայով խաղերը, այսինքն այն դեպքը, երբ խաղացողները յուրաքանչյուր t պահին գիտեն $x(t)$ և $y(t)$ ֆազային կետերը: Խաղը սկսվում է (x^0, y^0) սկզբնական դիրքից և յուրաքանչյուր t պահին $(x(t), y(t))$ ֆազային կետում խաղացողները ընտրում են $u \in U$ և $w \in W$ կառավարումները: Հետապնդման խաղերում շահույթի ֆունկցիաները կարող են տրվել տարբեր եղանակներով: Հիմնականում դիտարկվում են երկու

տարբերակներ՝ արագազործության խնդիր, եթե առաջին խաղացողը ձգտում է մինիմալ ժամանակում մոտեցնել իր կողմից կառավարվող $x(t)$ կետը երկրորդ խաղացողի կողմից կառավարվող $y(t)$ կետին նախորդ տրված I հեռավորության վրա, և ֆիքսած T ժամանակամիջոցով խնդիր, եթե շահույթի ֆունկցիան $\rho(x(T), y(T))$ հեռավորությունն է:

Ֆորմալ տեսանկյունից ունենալ երկու կետ R^n -ում համարժեք է նրան, որ դիտարկվի մեկ կետ՝ $z \in R^{2n}$ տարածության մեջ, որը կառավարվում է երկու խաղացողների կողմից՝ $u \in U$ և $w \in W$ կառավարումներ ընտրելով:

Ըստիանուր դեպքում կասենք, որ տրված է **հակամարտ դիֆերենցիալ խաղ**, եթե տրված են.

1. $U \subseteq R^k$ և $W \subseteq R^m$ կառավարման տիրույթները,
2. $\dot{z} = f(z, u, w)$, $z \in R^n$, $f = (f_1, f_2, \dots, f_n)$, $u \in U$, $w \in W$ շարժման հավասարումները,
3. Տերմինալ $\Sigma \subset R^n$ տիրույթը,
4. $H(u, w) = \int_0^T G(z) dt + h(s)$, $s \in \Sigma$ շահույթի ֆունկցիան:

Այս տեսքով սահմանված դիֆերենցիալ խաղն արտաքնապես նման է օպտիմալ կառավարման խնդրի մոդելին, սակայն կան նաև էական տարբերություններ: Նախ, քանի որ այս խաղը հակամարտ խաղ է, ուստի հարկավոր է սահմանել խաղացողների ստրատեգիաները, քանի որ կառավարումները բացի ժամանակից կախված են նաև ֆազային դիրքերից: Բացի այդ, հարկավոր են պայմաններ, որոնք կապահովեն հավասարակշռության իրավիճակի գոյությունը: Կան նաև այլ տեսական և տեխնիկական խնդիրներ, որոնք էականորեն բարդացնում են դիֆերենցիալ խաղերի ուսումնասիրությունը:

Հիմնական մոտեցումները նկարագրելու համար առայժմ ենթադրենք, որ խաղում գոյություն ունի հավասարակշռության իրավիճակ, գոյություն ունեն օպտիմալ կառավարումներ և համապատասխան

հետագծեր, ընդունում կառավարման U և W տիրույթները որոշվում են $a_i \leq u_i \leq b_i, i = 1, 2, \dots, k; c_j \leq w_j \leq d_j, j = 1, 2, \dots, m$ անհավասարություններով: Ինչպես նաև ենթադրենք, որ բոլոր ֆունկցիաները, որոնց հետ առնչվելու ենք այս բաժնում, անընդհատ ածանցելի են այնքան անզամ, որքան հարկավոր լինի: Ակզենտական $z \in R^n$ ֆազային կետում սկսվող խաղի արժեքը նշանակենք $V(z)$ -ով:

Ենթադրենք, որ $t = 0$ պահին E խաղացողն ընտրում է $\bar{u} \in U$ կառավարումը, իսկ P խաղացողը՝ $\bar{w} \in W$ կառավարումը: Այս դեպքում բավականաշափ փոքր Δt ժամանակամիջոցից հետո ֆազային փոփոխականները մոտավորապես հավասար կլինեն $z + \Delta z$, որտեղ՝

$$\Delta z_i = f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) \Delta t \quad i = 1, 2, \dots, n$$

և շահույթի ֆունկցիան հավասար կլինի՝

$$\int_0^{\Delta t} G(z_1, z_2, \dots, z_n) dt \approx G(z_1, z_2, \dots, z_n) \Delta t :$$

Խաղը վերսկսվում է $z + \Delta z$ կետից և, եթե Δt պահից օգտագործվում են օպտիմալ կառավարումները, ապա շահույթը հավասար կլինի՝

$$G(z_1, z_2, \dots, z_n) \Delta t + V(z + \Delta z) :$$

Քանի որ

$$V(z + \Delta z) \approx V(z) + \sum_{i=1}^n V_i(z) \Delta z_i,$$

որտեղ V_i -ով նշանակել ենք $V(z_1, z_2, \dots, z_n)$ ֆունկցիայի մասնակի ածանցյալները ըստ $z_i, i = 1, 2, \dots, n$: Այստեղից՝

$$V(z + \Delta z) \approx V(z) + \sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) \Delta t$$

Հետևաբար, ենթադրելով, որ \bar{u} -ն և \bar{w} -ն օպտիմալ կառավարումներն են $t = 0$ պահին, $V(z)$ շահույթի ֆունկցիայի համար ստանում ենք

$$V(z) \approx G(z_1, z_2, \dots, z_n) \Delta t + V(z) + \sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) \Delta t :$$

Զգտեցնելով $\Delta t \rightarrow 0$, կստանանք դիֆերենցիալ խաղերի հիմնական հավասարումը՝

$$G(z_1, z_2, \dots, z_n) + \sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) = 0 : \quad (7.4.1)$$

Կամ, որը համարելով է՝

$$\max_u \min_w \left\{ G(z_1, z_2, \dots, z_n) + \sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, u, w) \right\} = 0 : \quad (7.4.2)$$

Հիմնական հավասարումը ստանալուց հետո, ինչպես և օպտիմալ կառավարման խնդրում, կարող ենք ստանալ հետազծերի հավասարումները: Ածանցելով (7.4.1) հավասարումը ըստ z_j -ի (հաշվի առնելով, որ u և w կառավարումները կախված են z -ից) և հավասարեցնելով 0-ի, կստանանք՝

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial z_j} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z_1, z_2, \dots, z_n) \right) = \\ & = \sum_{i=1}^n V_i(z) \frac{\partial f_i(z, \bar{u}, \bar{w})}{\partial z_j} + \sum_{i=1}^n \frac{\partial V_i(z)}{\partial z_j} f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + \\ & + \sum_{l=1}^k \frac{\partial}{\partial u_l} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) \frac{\partial u_l}{\partial z_j} + \\ & + \sum_{s=1}^m \frac{\partial}{\partial w_s} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) \frac{\partial w_s}{\partial z_j} + \\ & + \frac{\partial G(z_1, z_2, \dots, z_n)}{\partial z_j} = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n \end{aligned} \quad (7.4.3)$$

Այս գումարում՝ (համեմատել (7.2.8)-ի հետ)

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial V_i(z)}{\partial z_j} f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) = \frac{dV_j}{dt} :$$

Այժմ դիտարկենք

$$\sum_{l=1}^k \frac{\partial}{\partial u_l} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) \frac{\partial \bar{u}_l}{\partial z_j}$$

արտահայտությունը: Օպտիմալ կառավարման յուրաքանչյուր \bar{u}_j բաղադրիչն իր արժեքը կարող է ընդունել $[a_j, b_j]$ հատվածի կամ ներքին կետում, կամ ծայրակետերից մեկում: Եթե այդ արժեքը ներքին կետում է, ապա՝

$$\frac{\partial}{\partial u_l} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) = 0:$$

Իսկ եթե օպտիմալ արժեքը որոշման տիրույթի ծայրակետում է, ապա \bar{u}_j -ը հաստատուն է հետևաբար, $\partial \bar{u}_j / \partial z_j = 0$: Այսպիսով, բոլոր դեպքերում՝

$$\sum_{l=1}^k \frac{\partial}{\partial u_l} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) \frac{\partial \bar{u}_l}{\partial z_j} = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Նույն դատողությունների համաձայն, նաև՝

$$\sum_{s=1}^m \frac{\partial}{\partial w_s} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z) \right) \frac{\partial \bar{w}_s}{\partial z_j} = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Վերջնականապես, (7.4.3) հավասարումը կընդունի հետևյալ տեսքը՝

$$\begin{aligned} & \frac{\partial}{\partial z_j} \left(\sum_{i=1}^n V_i(z) f_i(z, \bar{u}, \bar{w}) + G(z_1, z_2, \dots, z_n) \right) = \\ & = \sum_{i=1}^n V_i(z) \frac{\partial f_i(z, \bar{u}, \bar{w})}{\partial z_j} + \frac{dV_j}{dt} + \frac{\partial G(z_1, z_2, \dots, z_n)}{\partial z_j} = 0: \end{aligned}$$

$$\dot{V}_j = -\sum_{i=1}^n V_i(z) \frac{\partial f_i(z, \bar{u}, \bar{w})}{\partial z_j} - \frac{\partial G(z)}{\partial z_j}, \quad j = 1, 2, \dots, n:$$

Այս հավասարումները

$$\dot{z}_j = f_j(z, \bar{u}, \bar{w}), \quad j = 1, 2, \dots, n$$

հավասարումների հետ միասին անվանում են դիֆերենցիալ խառի հետագծի հավասարումներ:

Օրինակ 7.4.1 (Խելազար վարորդ): Այս խաղում շարժումը տեղի է ունենում հարթության վրա: Վարորդը (P) ավտոմեքենայով փորձում է վրաերթի ենթարկել հետիոտնին (E): Ենթադրվում է, որ ավտոմեքենայի շարժումը սահմանափակված է պտտման մինիմալ r շառավիղով, իսկ հետիոտնը կարող յուրաքանչյուր պահին ընտրել ցանկացած ուղղություն: Պարզության համար ենթադրենք, որ խաղացողների արագությունները հաստատուն են՝ համապատասխանաբար a և b , $a < b$: Հետիոտնի կառավարումը շարժման ուղղությունն է՝ այդ պահին իր ուղղության վեկտորի և արցիսների առանցքի միջն կազմած φ անկյունը: Ավտոմեքենայի կառավարումը՝ կորուրթյան R շառավիղի ընտրությունը: Այսպիսով, հետիոտնի շարժման հավասարումները կունենան հետևյալ տեսքը՝

$$\dot{x}_1 = a \cos \varphi,$$

$$\dot{x}_2 = a \sin \varphi:$$

Իսկ ավտոմեքենայի շարժման հավասարումները կազմելու համար կարող ենք օգտվել անկյունային արագության բանաձևից՝ $\dot{\theta} = b/R$:

$$\dot{x}_3 = b \cos x_5,$$

$$\dot{x}_4 = b \sin x_5,$$

$$\dot{x}_5 = \frac{b}{R}:$$

Որտեղ x_5 -ը մեքենայի ուղղության վեկտորի կազմած անկյունն է արցիսների առանցքի հետ: Քանի որ կառավարման որոշման տիրույթը՝ $[r, +\infty)$ բազմությունը սահմանափակ չէ, ներմուծենք նոր կառավարում՝ $\phi = r/R$, և ենթադրենք, որ աջ ուղղությունը դրական է, ձախ ողղությունը բացասական: Այսպիսով, վարորդի կառավարման տիրույթը կընդունի հետևյալ տեսքը՝ $|\phi| \leq 1$: Խաղի շարժման հավասարումները կլինեն՝

$$\dot{x}_1 = a \cos \phi,$$

$$\dot{x}_2 = a \sin \phi,$$

$$\dot{x}_3 = b \cos x_5,$$

$$\dot{x}_4 = b \sin x_5,$$

$$\dot{x}_5 = \frac{b\phi}{r}:$$

Այս խաղը դիտարկենք որպես արագագործության խաղ, այսինքն ենթադրենք, որ P -ն փորձում է հնարավորինս արագ բռնել E -ին, իսկ E -ն փորձում է հնարավորինս հետաձգել այդ պահը (հույս ունենալով օգնություն ստանալ):

Կազմենք այս խաղի հիմնական հավասարումը՝

$$\max_{\phi} \min_{\bullet} \left(V_1 a \cos \phi + V_2 a \sin \phi + V_3 b \cos x_5 + V_4 b \sin x_5 + V_5 \frac{b\phi}{r} \right) = 0:$$

Կամ՝

$$\max_{\phi} \min_{\bullet} \left(a(V_1 \cos \phi + V_2 \sin \phi) + b(V_3 \cos x_5 + V_4 \sin x_5) + V_5 \frac{b\phi}{r} \right) = 0$$

Այստեղ ϕ -ից կախված է միայն առաջին փակագիծը, իսկ ϕ -ից միայն վերջին գումարելին: Դժվար չէ ստուգել, որ օպտիմալ $\bar{\phi}$ և $\bar{\phi}$ կառավարումները հետևյալն են՝

$$\cos \bar{\varphi} = \frac{V_1}{\sqrt{V_1^2 + V_2^2}}, \sin \bar{\varphi} = \frac{V_2}{\sqrt{V_1^2 + V_2^2}}; \bar{\phi} = \operatorname{sgn} V_5:$$

Այժմ կազմենք հետագծերի հավասարումները՝

$$\dot{V}_1 = 0,$$

$$\dot{V}_2 = 0,$$

$$\dot{V}_3 = 0,$$

$$\dot{V}_4 = 0$$

$$\dot{V}_5 = b(V_3 \cos x_5 - V_4 \sin x_5):$$

Օպտիմալ կառավարումների տեսքից երևում է, որ E -ի համար օպտիմալ կառավարումը հաստատուն է ($\bar{\varphi} = \text{const}$), իսկ P -ի օպտիմալ կառավարումը բաղկացած է լինելու աջ և ձախ հնարավորինս կտրուկ պտույտներից: Այսպիսով, չնայած մենք ենթադրել ենք, որ բոլոր դիտարկվող ֆունկցիաները պետք է բավականաշափ ողորկ լինեն, կառավարումը անընդհատ չէ և ընդհանուր դեպքում չենք կարող խօսել շարժման հավասարումների լուծման գոյության մասին: Այս թերությունները կարելի է վերացնել, դիտարկելով խաղաղողների ստրատեգիաների նոր դաս:

Սահմանում 7.4.1. E խաղաղողի $u(\cdot)$ կտոր առ կտոր ծրագրային ստրատեգիա անվանում են (σ, a) գույզը, որտեղ σ -ն $[0, +\infty)$ ժամանակահատվածի որևէ $0 = t_0 \leq t_1 \leq \dots \leq t_k \leq \dots$ տրոհում է վերջավոր կուտակման կետեր չունեցող t_k կետերով, իսկ a -ն արտապատկերում է, որը յուրաքանչյուր t_k կետին և $z(t_k)$ ֆազային դիրքին համապատասխանության մեջ է դնում $[t_k, t_{k+1})$ միջակայքում որոշված չափելի $u^k(t)$ ֆունկցիա: Նոյն կերպ, P խաղաղողի $w(\cdot)$ կտոր առ կտոր ծրագրային ստրատեգիա անվանում են (δ, b) գույզը, որտեղ δ -ն $[0, +\infty)$ ժամանակահատվածի որևէ

$0 = t'_0 \leq t'_1 \leq \dots \leq t'_k \leq \dots$ տրոհում է վերջավոր կուտակման կետեր չունեցող t'_k կետերով, իսկ b -ն արտապատկերում է, որը յուրաքանչյուր t'_k կետին և $z(t'_k)$ ֆազային դիրքին համապատասխանության մեջ է դնում $w^k(t)$ շափելի ֆունկցիա, որոշված $[t'_k, t'_{k+1})$ միջակայքում: Դիֆերենցիալ խաղերի տարբեր դասերի համար հավասարակշռության գոյության թեորեմներ բերված են [24]-ում:

ՀԱՎԵԼՎԱԾ

Օգտագործվող տերմինների և հասկացությունների վերաբերյալ տարակարձություններից խուսափելու նպատակով բերենք մի քանի հիմնական սահմանումներ և արդյունքներ (տես [12],[24]):

ԲԻՆԱՐՀԱՐՄԱՔԵՐՈՒԹՅՈՒՆՆԵՐ

Սահմանում: Տրված X բազմության կարգավորված զույգերի $R \subseteq X \times X$ ենթաբազմությունը անվանում են *բինար հարաբերություն*. Եթե $(x, y) \in R$, ապա ասում են, որ x տարրը բինար հարաբերության մեջ է յ տարրի հետ և նշանակում են xRy : Ներկայացնենք հարաբերությունների մի քանի հատկություններ.

- R հարաբերությունն անվանում են *ռեֆլեքսիվ*, եթե ցանկացած $x \in X$ համար xRx :
- R հարաբերությունն անվանում են *հակառեֆլեքսիվ*, եթե xRy -ից $hետևում է$, որ $x \neq y$:
- R հարաբերությունն անվանում են *սիմետրիկ*, եթե xRy -ից $hետևում է$ yRx :
- R հարաբերությունն անվանում են *հակասիմետրիկ*, եթե xRy , yRx -ից $hետևում է$, որ $x = y$:
- R հարաբերությունն անվանում են *տրանզիտիվ*, եթե xRy , yRz -ից $hետևում է$, որ xRz :

Սահմանում: R հարաբերությունն անվանում են *թույլ կարգավորություն*, եթե այն ունի ռեֆլեքսիվ, հակասիմետրիկ և տրանզիտիվ հարաբերություն է: R հարաբերությունն անվանում են *խիստ կարգավորություն*, եթե այն հակառեֆլեքսիվ և տրանզիտիվ հարաբերություն է: R հարաբերությունն անվանում են *համարժեքություն*, եթե այն ունի ռեֆլեքսիվ, սիմետրիկ և տրանզիտիվ հարաբերություն է: X բազմությունն անվանում են *լիովին կազմակերպեն կարգավորված* R կարգավորությամբ, եթե ցանկացած երկու՝ $x, y \in X$ կետերի համար տեղի ունի կամ xRy , կամ yRx :

ՀԱՓԵԼԻ ՏԱՐԱԾՈՒԹՅՈՒՆՆԵՐ

X բազմության ենթաբազմությունների S բազմությունն անվանում են բույյան σ -հանրահաշիվ, կամ պարզապես σ -հանրահաշիվ, եթե

1. Ցանկացած $E \subseteq X, E \in S$ և $F \subseteq X, F \in S$ համար՝ $E \setminus F \in S$
2. Ցանկացած հաշվելի բվով $E_i \subseteq X, E_i \in S; i = 1, 2, \dots$ բազմությունների համար՝ $\bigcup_{i=1}^{\infty} E_i \in S$:
3. $X \in S$:

Բազմությունների հայտնի
 \varnothing վերաբերյալ
 $E \cap F = (E \cup F) \setminus (E \setminus F) \setminus (F \setminus E)$ առնչությունից հետևում է, որ σ -հանրահաշիվը փակ է նաև հաշվելի հատման նկատմամբ, այսինքն,
 եթե $E_i \subseteq X, E_i \in S; i = 1, 2, \dots$, ապա՝ $\bigcap_{i=1}^{\infty} E_i \in S$: (X, S) զույգն
 անվանում են չափելի տարածություն, իսկ $E \subseteq X, E \in S$ բազմությունները՝ չափելի բազմություններ:

Իրական առանցքի վրա կիսաբաց միջակայքերով $([a, b])$ տեսքի ծնված σ -հանրահաշիվն անվանում են բորեյան σ -հանրահաշիվ։ Հեշտությամբ ապացուցվում է, որ այն պարունակում է նաև իրական առանցքի բոլոր ինչպես բաց, այնպես էլ փակ բազմությունները։

(X, S) չափելի տարածության վրա որոշված իրականարժեք $f(x)$ ֆունկցիան անվանում են չափելի ֆունկցիա, եթե ցանկացած բորեյան բազմության նախապատկերը չափելի է, այսինքն, բորեյան ցանկացած B բազմության համար՝ $f^{-1}(B) \in S$

Հավանականային չափ (X, S) չափելի տարածության վրա անվանում են S σ -հանրահաշվի վրա որոշված բազմության $\mu(E)$ ֆունկցիան, եթե այն բավարարում է հետևյալ պայմաններին։

- $\mu(E) \geq 0$ ցանկացած $E \in S$ համար:
- ցանկացած $E \subseteq X$, $E \in S$ և $F \subseteq X$, $F \in S$, $E \cap F = \emptyset$ բազմությունների համար՝ $\mu(E \cup F) = \mu(E) + \mu(F)$:
- $\mu(\emptyset) = 0$, $\mu(X) = 1$:

(X, S) չափելի տարածության վրա որոշված $f(x)$ իրականարժեք ֆունկցիան անվանում են պարզ ֆունկցիա, եթե այն կարելի է ներկայացնել

$$f(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \chi_{E_i}(x)$$

տեսրով, որտեղ $\chi_{E_i}(x)$ -ն E_i բազմության բնութագրիչ ֆունկցիան է՝

$$\chi_{E_i}(x) = \begin{cases} 1, & x \in E_i, \\ 0, & x \notin E_i. \end{cases}$$

Պարզ ֆունկցիայի ինտեգրալ ըստ հավանականային μ չափի սահմանվում է հետևյալ կերպ՝

$$\int f(x) d\mu = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(E_i):$$

(X, S) չափելի տարածության վրա որոշված իրականարժեք $f(x)$ ֆունկցիան անվանում են ինտեգրելի ֆունկցիա ըստ μ չափի, եթե գոյություն ունի պարզ $f_n(x)$ ֆունկցիաների միջինում ֆունդամենտալ հաջորդականություն, որը զուգամիտում է $f(x)$ ֆունկցիային ըստ μ չափի, այսինքն այնպիսի հաջորդականություն, որ՝

$$\lim_{n,m \rightarrow \infty} \int |f_n(x) - f_m(x)| d\mu = 0,$$

և

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mu \{x : |f_n(x) - f(x)| \geq \varepsilon\} = 0$$

ինչպիսին կլոր լինի $\varepsilon > 0$ թիվը. Ինտեգրելի ֆունկցիայի ինտեգրալը ըստ չափի սահմանվում է որպես՝ $\int f(x) d\mu = \lim_{n \rightarrow \infty} \int f_n(x) d\mu$:

(X, S) չափելի տարածության վրա որոշված սահմանափակ չափելի ֆունկցիաները ինտեգրելի են ըստ ցանկացած հավանականային չափի:

(X, S) չափելի տարածության վրա որոշված հավանականային չափն անվանում են դիսկրետ չափ, եթե գոյություն ունեն $x_1, x_2, \dots, x_n \in X$ և

$$p_1, p_2, \dots, p_n; \quad p_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, n; \quad \sum_{i=1}^n p_i = 1 \quad \text{բվեր} \quad \text{այդես}, \quad \text{որ}$$

ցանկացած $E \subseteq X, E \in S$ բազմության համար՝

$$\mu(E) = \sum_{i: x_i \in E} p_i :$$

Ինտեգրալը ըստ դիսկրետ չափի վերածվում է գումարի՝

$$\int f(x) d\mu = \sum_{i=1}^n f(x_i) p_i :$$

(X, S) և (Y, T) չափելի տարածությունների արտադրյալ անվանում են $(X \times Y, S \times T)$ զույգը, որտեղ $X \times Y$ -ը X և Y բազմությունների դեկարտյան արտադրյալն է, իսկ $S \times T$ -ն մինիմալ σ -հանրահաշիվը, որը պարունակում է $E \times F, E \in S, F \in T$ տեսքի բոլոր ուղանեյունները:

Դիցուք (X, S) և (Y, T) չափելի տարածությունների վրա տրված են համապատասխանաբար μ և ν հավանականային չափեր: μ և ν չափերի արտադրյալ անվանում են այն $(\mu \times \nu)$ չափը, որը բավարարում է հետևյան պայմանին. ցանկացած $E \subseteq X, E \in S$ և $F \subseteq Y, F \in T$ համար $(\mu \times \nu)(E \times F) = \mu(E)\nu(F)$: Այս վերջին պայմանով $(\mu \times \nu)$ չափը որոշվում է միարժեքորեն: Ակնհայտ է, որ $(\mu \times \nu)$ չափը նույնպես հավանականային չափ է:

Թեորեմ 8.1 (Ֆուլինի): Դիցուք $H(x, y)$ ֆունկցիան ինտեգրելի է $(X \times Y, S \times T)$ չափելի տարածության վրա ըստ $(\mu \times \nu)$ հավանականային չափի: Այդ դեպքում, հետևյալ կերպ սահմանված

$$f(x) = \int H(x, y) d\nu \quad \text{և} \quad g(y) = \int H(x, y) d\mu$$

ֆունկցիաները ինտեգրելի են և

$$\int H(x, y) d(\mu \times \nu) = \int f(x) d\mu = \int g(y) d\nu:$$

Դիտարկենք (R, B) չափելի տարածությունը, որտեղ R -ը իրական ուղիղն է, իսկ B -ն՝ բորեյյան բազմությունների σ -հանրահաշիվը: (R, B) -ի վրա որոշված ցանկացած հավանականային μ չափի համար կարելի է կառուցել իրականարժեք $F(x)$ ֆունկցիա՝

$$F(x) = \mu((-\infty, x]):$$

$F(x)$ ֆունկցիան բավարարում է հետևյալ պայմաններին՝

$$F(x') \leq F(x''), \text{ եթե } x' \leq x''$$

$$F(x) = F(x+0),$$

$$F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1:$$

Այս պայմաններին բավարարող յուրաքանչյուր ֆունկցիա անվանում են բաշխման ֆունկցիա: Ծիծու է նաև հակադարձ պնդումը. Ցանկացած $F(x)$ բաշխման ֆունկցիային կարելի է համապատասխանեցնել հավանականային μ չափ (R, B) չափելի տարածության վրա՝

$$\mu([a, b]) = F(b) - F(a):$$

Դիցուք $F(x)$ -ը բաշխման ֆունկցիա է և $f(x)$ -ը $[a, b]$ հատվածի վրա որոշված որևէ անընդհատ ֆունկցիա է: Վերցնենք $[a, b]$ հատվածի որևէ տրոհում՝

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b:$$

Այս տրոհման յուրաքանչյուր $[x_{i-1}, x_i]$ հատվածում ընտրենք կամայական ξ_i կետ և կազմենք

$$\cdot \sum_{i=1}^n f(\xi_i) [F(x_i) - F(x_{i-1})]$$

գումարը: Եթե $\max_i (x_i - x_{i-1}) \rightarrow 0$, այս գումարները, անկախ տրոհման եղանակից և կետերից, ձգտում են որոշակի սահմանի, որը կոչվում է Ռիման-Ստիլտյեսի (Riemann-Stieltjes) ինտեգրալ և նշանակվում՝

$$\int_a^b f(x) dF(x):$$

Թեորեմ 8.2 (Հելլի (Helly)): Բաշխման ֆունկցիաների ցանկացած անվերջ հաջորդականությունից կարելի է ընտրել ենթահաջորդականություն, որը գրեթե ամենուրեք զուգամիտում է որևէ բաշխման ֆունկցիայի:

Թեորեմ 8.3 (Հելլի (Helly)): Դիցուք $f(x)$ -ը անընդհատ է $[a, b]$ հատվածի վրա և բաշխման ֆունկցիաների $F_1(x), F_2(x), \dots, F_n(x), \dots$ հաջորդականությունը համարյա ամենուրեք զուգամիտում է $F^0(x)$ բաշխման ֆունկցիային: Այդ դեպքում՝

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f(x) dF_n(x) = \int_a^b f(x) dF(x):$$

ԳՐԱԿԱՆՈՒԹՅՈՒՆ

- [1] Ավետիսյան Վ., Պողոսյան Մ., Վարդացիոն հաշիվ և օպտիմալ կառավարում, Երևան, 2008:
- [2] Թունին Ա.Դ., Մովսիսյան Յու.Մ., Գծային հանրահաշվի և գծային ծրագրավորման մեթոդներ, Երևան, 2002:
- [3] Սահակյան Մ.Ա., Սարգսյան Հ.Լ., Սարգսյան Ա.Դ., Տնիոյան Ռ.Ն., Տնտեսության վերլուծության մաթեմատիկական եղանակներ, I հ., Երևան, 1997:
- [4] Սահակյան Մ.Ա., Սարգսյան Հ.Լ., Սարգսյան Ա.Դ., Տնիոյան Ռ.Ն., Տնտեսության վերլուծության մաթեմատիկական եղանակներ, II հ., Երևան, 2001:
- [5] Ашманов С.А., Линейное программирование, М., Наука, 1981.
- [6] Беллман Р. Динамическое программирование, ИЛ, М., 1960.
- [7] Болтынский В.Г., Математические методы оптимального управления, М., Наука, 1969.
- [8] Воробьев Н.Н., Бескоалиционные игры, М., Наука, 1984.
- [9] Гихман И.И., Скороход А.В., Введение в теорию случайных процессов, М., Наука, 1965.
- [10] Зангвили У.И., Нелинейное программирование, М., Сов.Радио, 1973.
- [11] Карманов В.Г., Математическое программирование, М., ФМЛ, 2004.
- [12] Колмогоров А.Н., Фомин С.В., Элементы теории функций и функционального анализа, М., ФМЛ, 2004.
- [13] Корбут А.А., Финкельштейн Ю.Ю., Дискретное программирование, М., Наука, 1969.
- [14] Мулен Э., Теория игр, М., Мир, 1985.
- [15] Никайдо Х, Выпуклые структуры и мат.экономика, М., Мир, 1972
- [16] Оуэн Г., Теория игр, М., Мир, 1971.
- [17] Партиасаратхи Т., Рагхаван Т., Некоторые вопросы теории игр двух лиц, М., Мир, 1974.
- [18] Петросян Л. И и др., Теория игр, ИВШ, М., 1998
- [19] Позиционные игры, сб., М., Наука, 1967.

- [20] Полиа Г., Сеге Г., Задачи и теоремы из анализа, М., ФМЛ, 1978.
- [21] Понtryгин Л.С., Обыкновенные диф. уравнения, М., Наука, 1965.
- [22] Розен В.В., Математические модели принятия решений в экономике, ИВШ, М., 2002.
- [23] Толстов Г.П., Мера и интеграл, М., Наука, 1976.
- [24] Халмос П., Теория меры, М., ИЛ, 1953.
- [25] Schmidt C., Game Theory and Economic Analysys, NY, London, 2002.
- [26] van Brunt, The Calculus of Variations, Springer-Verlag, 2004.

Բովանդակություն

Ներածություն

1.	Օպտիմալացման դասական խնդիրներ	
1.1	Ֆունկցիայի էքստրեմում	5
1.2	Ֆունկցիայի պայմանական էքստրեմում.....	8
1.3	Վարիացիոն հաշիվ.....	11
2.	Ոլոուցիկ առաջիկ հիմունքներ	
2.1	Հիմնական սահմանումներ, անօտելիության թեորեմ.....	24
2.2	Գծային անհավասարությունների համակարգեր	36
2.3	Ոլոուցիկ և գոգավոր ֆունկցիաներ	42
3.	Օգտավետության տեսություն	46
4.	Մաքենատիպիկական ծրագրում	
4.1	Կուն-Թակերի թեորեմ	54
4.2	Գծային ծրագրում	61
4.3	Օրինակներ	69
4.4	Լուծման եղանակներ: Միմայլեկս-մեթոդ	72
4.5	Դիսկրետ ծրագրում	80
5.	Բազմանապատճեային օպտիմալացում	
5.1	Խմբային ընտրության տեսություն	84
5.2	Վեկտորական օպտիմալացում	88
5.3	Գործարքների խնդիր	95
6.	Խաղերի տեսություն	
6.1	Անդաշինք խաղեր	101
6.2	Հակամարտ խաղեր	106
6.3	Մատրիցային խաղեր	112
6.4	Անվերջ հակամարտ խաղեր	146
6.5	Կոպերատիվ խաղեր	165
7.	Դիետիկ մոդելներ	
7.1	Դիետիկ ծրագրում	179
7.2	Օպտիմալ կառավարման տեսություն	185
7.3	Դիբային խաղեր	209
7.4	Դիֆերենցիալ խաղեր	220
8.	Հավելված	229

ՍԱՂԱԹԵԼՅԱՆ ԿԱՐԵՆ ՎԱՀԱԳԱՆԻ

ՕՊՏԻՄԱԼԱՑՄԱՆ ՄԵԹՈԴՆԵՐ ԵՎ ԽԱՂԵՐԻ ՏԵՍՈՒԹՅՈՒՆ

**Ստորագրված է տպագրության 08.02.2013 թ.:
Չափսը՝ 60x84^{1/16}:
Տպաքանակ՝ 150: Պատվեր՝ 18:**

ԵՊՀ հրատարակություն, Երևան, Ալ. Մանուկյան 1:-

**Երևանի պետական համալսարանի
օպերատիվ պոլիգրաֆիայի սոլորաքաժանում
Երևան, Ալ. Մանուկյան 1:**