

1.1 Preliminarii

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R}), \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}), \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R}),$$

$$a^j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R}), \quad \sum_{j=1}^n a^j x_j \leq b, \quad \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, \quad i = \overline{1, m}, \quad Ax \leq b$$

Lema 1.1.1 *Dintre sistemele de ecuații liniare*

$$Ax = b \tag{1.1}$$

și

$$\begin{cases} A^T u = 0 \\ b^T u = c, \quad c \neq 0 \end{cases} \tag{1.2}$$

unul și numai unul are soluție.

Demonstrație. Cum $c \neq 0$ avem

$$\text{rang} \begin{pmatrix} A^T & 0 \\ b^T & c \end{pmatrix} = \text{rang} A + 1$$

Dacă ecuația (1.1) are soluție, atunci

$$\text{rang}(A, b) = \text{rang} A \Rightarrow \text{rang} \begin{pmatrix} A^T \\ b^T \end{pmatrix} = \text{rang} A.$$

Deci

$$\text{rang} \begin{pmatrix} A^T & 0 \\ b^T & c \end{pmatrix} = \text{rang} A + 1 = \text{rang} \begin{pmatrix} A^T \\ b^T \end{pmatrix} + 1$$

prin urmare sistemul (1.2) nu are soluție.

Dacă (1.1) nu are soluție, atunci

$$\text{rang}(A, b) = \text{rang} A + 1 \Rightarrow \text{rang} \begin{pmatrix} A^T \\ b^T \end{pmatrix} = \text{rang} \begin{pmatrix} A^T & 0 \\ b^T & c \end{pmatrix},$$

adică sistemul (1.2) are soluție.

Lema 1.1.2 (Farkas–Minkowski) *Dintre sistemele de inecuații liniare*

$$\begin{cases} Ax = b \\ x \geq 0 \end{cases} \tag{1.3}$$

și

$$\begin{cases} A^T u \geq 0 \\ b^T u < 0 \end{cases} \tag{1.4}$$

unul și numai unul are soluție.

Demonstrație. Dacă $b = 0$, atunci sistemul (1.3) are soluția $x = 0$. Urmează $b^T u = 0$, $\forall u \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R})$, deci sistemul (1.4) nu are soluție ($b^T u < 0$).

Fie acum $b \neq 0$. Verificăm mai întâi că sistemele nu pot fi simultan compatibile.

Presupunem prin absurd că există \tilde{x} soluție pentru (1.3) și \tilde{u} soluție pentru sistemul (1.4). Atunci

$$A\tilde{x} = b, \quad \tilde{x} \geq 0, \quad A^T \tilde{u} \geq 0, \quad b^T \tilde{u} < 0. \tag{1.5}$$

Înmulțind prima relație din (1.5) cu \bar{u}^T la stânga obținem

$$\bar{u}^T (A\tilde{x}) = \bar{u}^T b = (\bar{u}^T b)^T = b^T \bar{u} < 0$$

care contrazice

$$\bar{u}^T A\tilde{x} = (\bar{u}^T A\tilde{x})^T = \tilde{x}^T (A^T \bar{u}) \geq 0$$

Prin urmare

[(1.3) – compatibil] \Rightarrow [(1.4) – incompatibil] și

[(1.4) – compatibil] \Rightarrow [(1.3) – incompatibil]

Să demonstrăm acum că, dacă (1.3) este incompatibil, atunci sistemul (1.4) este compatibil. Dacă sistemul (1.3) este incompatibil atunci:

a) sistemul de ecuații $Ax = b$ nu are soluție *sau*

b) sistemul de ecuații $Ax = b$ are soluție dar nu are soluție nenegativă.

Cazul a) Dacă sistemul $Ax = b$ este incompatibil, atunci, conform Lemei 1.1.1 sistemul

$$\begin{cases} A^T u = 0 \\ b^T u = c, \quad c \neq 0 \end{cases}$$

este compatibil. Este suficient să alegem $c < 0$ și obținem că (1.4) este compatibil.

Cazul b) Sistemul $Ax = b$ are cel puțin o soluție, dar nu are soluții nenegative. Verificăm că sistemul (1.4) este compatibil prin inducție după n , numărul de necunoscute.

Pentru $n = 1$ fie $x = (x_1)$ o soluție. Conform ipotezei $x_1 < 0$. Avem

$$A = a^1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \quad Ax = b \Leftrightarrow a^1 x = b \Leftrightarrow a^1 x_1 = b \Rightarrow a^1 = \frac{1}{x_1} b$$

Alegem $u = -b$ și obținem

$$A^T u = (a^1)^T u = \left(\frac{1}{x_1} b \right)^T (-b) = -\frac{1}{x_1} b^T b > 0,$$

$$b^T u = b^T (-b) = -b^T b = -\sum_{i=1}^m b_i^2 < 0,$$

adică sistemul (1.4) este compatibil.

Presupunem că afirmația este adevărată pentru $n - 1$. Verificăm că este adevărată și pentru n . Conform ipotezei sistemul

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^{n-1} a^j x_j = b \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (1.6)$$

nu poate avea soluții nenegative. Dacă $x' = (x'_1 \ x'_2 \ \dots \ x'_{n-1})^T$ ar fi o soluție nenegativă a sistemului (1.6) atunci $x = (x'_1 \ x'_2 \ \dots \ x'_{n-1} \ 0)^T$ ar fi o soluție pentru sistemul (1.3) ceea ce ar contrazice ipoteza de inducție. Prin urmare sistemul

$$\begin{cases} (a^j)^T u \geq 0, \quad 1 \leq j \leq n - 1 \\ b^T u < 0 \end{cases} \quad (1.7)$$

are cel puțin o soluție, fie aceasta u_0 .

Dacă $(a^n)^T u_0 \geq 0$ atunci u_0 este soluție și pentru sistemul (1.4).

Dacă $(a^n)^T u_0 < 0$ definim un alt sistem:

$$\tilde{a}^j = a^j + \lambda_j a^n, \quad \lambda_j = -\frac{u_0^T a^j}{u_0^T a^n} \geq 0, \quad 1 \leq j \leq n - 1$$

$$\tilde{b} = b + \lambda_0 a^n, \quad \lambda_0 = -\frac{u_0^T b}{u_0^T a^n} < 0.$$

$$\sum_{j=1}^{n-1} \tilde{a}^j y_j = \tilde{b} \quad (1.8)$$

care nu are soluții nenegative. (Dacă sistemul (1.8) ar avea soluții nenegative, atunci, scriindu-l sub forma

$$\sum_{j=1}^{n-1} a^j y_j + \left(\sum_{j=1}^{n-1} \lambda_j y_j - \lambda_0 \right) a^n = b,$$

pentru $a^n = 0$, am obține o soluție nenegativă a sistemului (1.6), ceea ce ar contrazice ipoteza.)

Conform presupunerii, sistemul

$$\begin{cases} (\tilde{a}^j)^T u \geq 0, & 1 \leq j \leq n-1 \\ \tilde{b}^T u < 0 \end{cases} \quad (1.9)$$

are cel puțin o soluție \bar{u} .

Fie

$$\tilde{u} = \bar{u} - \frac{\bar{u}^T a^n}{u_0^T a^n} u_0.$$

Avem:

$$\tilde{u}^T a^j = \bar{u}^T a^j - \frac{\bar{u}^T a^n}{u_0^T a^n} u_0^T a^j = \bar{u}^T a^j - \frac{u_0^T a^j}{u_0^T a^n} \bar{u}^T a^n = \bar{u}^T \left(a^j - \frac{u_0^T a^j}{u_0^T a^n} a^n \right) = \bar{u}^T \tilde{a}^j \geq 0, \quad j = \overline{1, n-1}$$

$$\tilde{u}^T a^n = \bar{u}^T a^n - \frac{\bar{u}^T a^n}{u_0^T a^n} u_0^T a^n = \bar{u}^T a^n - \bar{u}^T a^n = 0$$

$$\tilde{u}^T b = \bar{u}^T b - \frac{\bar{u}^T a^n}{u_0^T a^n} u_0^T b = \bar{u}^T b - \frac{u_0^T b}{u_0^T a^n} \bar{u}^T a^n = \bar{u}^T \left(b - \frac{u_0^T b}{u_0^T a^n} a^n \right) = \bar{u}^T \tilde{b} < 0,$$

deci \tilde{u} este soluție pentru (1.4).

Observația 1.1.1 Folosind un raționament asemănător se demonstrează că, dintre sistemele

$$\begin{cases} Ax = b \\ x \geq 0 \end{cases}$$

și

$$\begin{cases} A^T u \leq 0 \\ b^T u > 0 \end{cases},$$

unul și numai unul este compatibil.

Teorema 1.1.1 Dintre sistemele de inecuații liniare

$$\begin{cases} A_{11}x^1 + A_{12}x^2 + A_{13}x^3 \geq b^1 \\ A_{21}x^1 + A_{22}x^2 + A_{23}x^3 = b^2 \\ A_{31}x^1 + A_{32}x^2 + A_{33}x^3 \leq b^3 \\ x^1 \geq 0, x^2 \text{ arbitrar}, x^3 \leq 0 \end{cases} \quad (1.10)$$

și

$$\begin{cases} -A_{11}^T u^1 - A_{21}^T u^2 - A_{31}^T u^3 \geq 0 \\ -A_{12}^T u^1 - A_{22}^T u^2 - A_{32}^T u^3 = 0 \\ -A_{13}^T u^1 - A_{23}^T u^2 - A_{33}^T u^3 \leq 0 \\ u^1 \geq 0, u^2 \text{ arbitrar}, u^3 \leq 0 \\ (b^1)^T u^1 + (b^2)^T u^2 + (b^3)^T u^3 > 0 \end{cases} \quad (1.11)$$

unul și numai unul are soluție.

Demonstrație. Prelucrăm sistemul (1.10) pentru a putea folosi Lema 1.1.2.

Folosim substituțiile

$$x^2 = x^4 - x^5, \quad x^3 = -x^6, \quad x^7 = A_{11}x^1 + A_{12}x^2 + A_{13}x^3 - b^1, \quad x^8 = b^3 - A_{31}x^1 - A_{32}x^2 - A_{33}x^3$$

cu $x^4, x^5, x^6, x^7, x^8 \geq 0$.

Sistemul (1.10) devine

$$\begin{cases} A_{11}x^1 + A_{12}x^4 - A_{12}x^5 - A_{13}x^6 - x^7 = b^1 \\ A_{21}x^1 + A_{22}x^4 - A_{22}x^5 - A_{23}x^6 = b^2 \\ A_{31}x^1 + A_{32}x^4 - A_{32}x^5 - A_{33}x^6 + x^8 = b^3 \\ x^j \geq 0, j \in \{1, 4, 5, 6, 7, 8\} \end{cases} \quad (1.12)$$

Aplicând Observația 1.1.1 deducem că sistemul (1.12) este compatibil dacă și numai dacă sistemul

$$\begin{cases} A_{11}^T u^1 + A_{21}^T u^2 + A_{31}^T u^3 \leq 0 \\ A_{12}^T u^1 + A_{22}^T u^2 + A_{32}^T u^3 \leq 0 \\ -A_{12}^T u^1 - A_{22}^T u^2 - A_{32}^T u^3 \leq 0 \\ -A_{13}^T u^1 - A_{23}^T u^2 - A_{33}^T u^3 \leq 0 \\ -u^1 \leq 0 \\ u^3 \leq 0 \\ (b^1)^T u^1 + (b^2)^T u^2 + (b^3)^T u^3 > 0 \end{cases} \quad (1.13)$$

este incompatibil și reciproc.

Evident sistemul (1.13) este echivalent cu sistemul (1.11). ■

Teorema 1.1.2 Dacă $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ este o matrice antisimetrică ($D^T = -D$), atunci există $\bar{x} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$ soluție pentru sistemul

$$\begin{cases} Dx \geq 0 \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (1.14)$$

astfel încât

$$D\bar{x} + \bar{x} > 0. \quad (1.15)$$

Demonstrație. Conform Teoremei 1.1.1 sistemul asociat sistemului

$$\begin{cases} Ax \geq b \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (1.16)$$

este

$$\begin{cases} A^T u \leq 0 \\ b^T u > 0 \\ u \geq 0 \end{cases} \quad (1.17)$$

Punem $A = D$ și $b = e^i = (\delta_{ji})_{j=1, n}$, $i \in \overline{1, n}$ (δ_{ji} fiind simbolul lui Kronecker). Distingem două situații:

a) sistemul (1.16) este compatibil și implicit sistemul (1.17) este incompatibil.

Fie $x^i \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$ astfel încât $Dx^i \geq e^i$ și $x^i \geq 0$. Cum $e^i \geq 0$, deducem că x^i este soluție pentru (1.14).

Linia i din relația (1.15) se mai scrie

$$\sum_{j=1}^n d_{ij}x_j^i + x_i^i \geq e_i^i + x_i^i = 1 + x_i^i > 0. \quad (1.18)$$

b) sistemul (1.17) este compatibil și implicit sistemul (1.16) este incompatibil.

Fie $x^i \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$ astfel încât $-Dx^i \leq 0 \Leftrightarrow Dx^i \geq 0$, $x^i \geq 0$ și $(e^i)^T x^i > 0 \Leftrightarrow x_i^i > 0$. Deducem că x^i este soluție pentru (1.14) și

$$\sum_{j=1}^n d_{ij}x_j^i + x_i^i > 0. \quad (1.19)$$

Considerăm acum $\bar{x} = \sum_{i=1}^n x^i \geq 0$. Obținem $D\bar{x} = \sum_{i=1}^n Dx^i \geq 0$ și, pentru componenta i a relației (1.15):

$$(D\bar{x} + \bar{x})_i = \left(\sum_{k=1}^n (Dx^k + x^k) \right)_i = \sum_{k=1}^n \left(\sum_{j=1}^n d_{ij}x_j^k + x_i^k \right) \geq \sum_{j=1}^n d_{ij}x_j^i + x_i^i > 0.$$

Prin urmare este verificată și relația (1.15). ■

Lema 1.1.3 Fie $x_1, x_2, \dots, x_r \in \mathbb{R}_+^*$ și $y_1, y_2, \dots, y_r \in \mathbb{R}$, nu toate nule. Atunci există $\varepsilon > 0$ astfel încât

$$x_i - \lambda y_i > 0, \quad \forall \lambda \in (-\varepsilon, \varepsilon), \quad 1 \leq i \leq r$$

și există $i_0 \in \overline{1, r}$ astfel încât $x_{i_0} - \varepsilon y_{i_0} = 0$ sau $x_{i_0} + \varepsilon y_{i_0} = 0$.

Demonstrație. Fie $I_+ = \{i \in \overline{1, r} \mid y_i > 0\}$ și $I_- = \{i \in \overline{1, r} \mid y_i < 0\}$. Conform ipotezei $I_+ \neq \emptyset$ sau $I_- \neq \emptyset$.

a) Dacă $I_+ \neq \emptyset$ și $I_- \neq \emptyset$, fie $p \in I_+$ și $q \in I_-$ astfel încât

$$0 < \alpha = \frac{x_p}{y_p} \leq \frac{x_i}{y_i}, \quad \forall i \in I_+, \quad 0 > \beta = \frac{x_q}{y_q} \geq \frac{x_j}{y_j}, \quad \forall j \in I_-.$$

Fie $\varepsilon = \min\{\alpha, -\beta\}$.

Dacă $\varepsilon = \alpha$, considerăm $i_0 = p$ și avem $x_{i_0} - \varepsilon y_{i_0} = 0$.

Dacă $\varepsilon = -\beta$, considerăm $i_0 = q$ și avem $x_{i_0} + \varepsilon y_{i_0} = 0$.

b) Dacă $I_+ \neq \emptyset$ și $I_- = \emptyset$, considerăm $\beta = -\infty$.

c) Dacă $I_+ = \emptyset$ și $I_- \neq \emptyset$, considerăm $\alpha = \infty$. ■

1.2 Noțiuni fundamentale

Definiția 1.2.1 Forma standard a problemei de programare liniară este

$$PL - \min : \begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (1.20)$$

unde $A = (a_{ij})_{\substack{i=1, m \\ j=1, n}} \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$,

$$c = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}), \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R}), \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}).$$

Funcția $c^T x$ se numește funcție obiectiv, ecuațiile $Ax = b$ se numesc restricții, iar inegalitățile $x \geq 0$ se numesc condiții de nenegativitate.

Elementele mulțimii

$$P = \{x \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}) \mid Ax = b, x \geq 0\}$$

se numesc soluții admisibile sau programe.

Un element $x^o \in P$ se numește soluție optimă sau program optim pentru $PL - \min$ dacă

$$c^T x^o \leq c^T x, \quad \forall x \in P.$$

Un element $x \in P$ se numește program de bază sau soluție admisibilă de bază dacă vectorii coloană a^j , corespunzători elementelor $x_j \neq 0$, sunt liniari independenți.

Un program de bază se numește nedegenerat dacă are m componente nenule și degenerat în caz contrar.

Observația 1.2.1 *Se poate considera că rangul sistemului $Ax = b$ este m (se poate renunța la ecuațiile secundare), deci $m \leq n$.*

Observația 1.2.2 *Numărul programelor de bază este finit, cel mult C_n^m .*

Observația 1.2.3 *Dacă $0 \in P$, atunci 0 va fi considerat program de bază.*

Propoziția 1.2.1 *Dacă o problemă de programare liniară are soluții admisibile ($P \neq \emptyset$), atunci are cel puțin o soluție admisibilă de bază.*

Demonstrație. Dacă $0 \in P$, atunci, conform Observației 1.2.3, afirmația este verificată.

Dacă $0 \notin P$, fie $x \in P$ un program cu număr minim de componente nenule. Folosind, eventual, o renumerotare a componentelor, putem scrie $x = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_r \ 0 \ \dots \ 0)^T$.

Distingem două situații:

- a) Dacă a^1, a^2, \dots, a^r sunt liniar independenți, atunci x este soluție admisibilă de bază.
 b) Dacă a^1, a^2, \dots, a^r sunt liniar dependenți, atunci există $y_1, y_2, \dots, y_r \in \mathbb{R}$, nu toți nuli, astfel încât

$$y_1 a^1 + y_2 a^2 + \dots + y_r a^r = 0. \quad (1.21)$$

Fie $y = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_r \ 0 \ \dots \ 0)^T \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$. Atunci $Ay = 0$ și

$$A(x + \lambda y) = Ax + \lambda Ay = Ax = b, \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}.$$

Conform Lemei 1.1.3 există $\varepsilon > 0$ astfel încât

$$x + \lambda y \geq 0, \quad \forall \lambda \in [-\varepsilon, \varepsilon] \quad (1.22)$$

și există $\lambda' \in \{-\varepsilon, \varepsilon\}$ astfel încât vectorul $x + \lambda' y$ are cel mult $r - 1$ componente nenule. Contradicție cu alegerea lui x . Prin urmare singura situație posibilă este cea de la punctul a), adică x este soluție de bază. ■

Propoziția 1.2.2 *Dacă o problemă de programare liniară admite soluție optimă, atunci admite și soluție optimă de bază.*

Demonstrație. Fie x o soluție optimă pentru $PL - \min$, cu număr minim de componente nenule și r numărul acestora. Dacă $r = 0$ atunci $x = 0$, și, conform Observației 1.2.3, x este soluție de bază.

Considerăm $r > 0$. Presupunem că x nu este soluție admisibilă de bază. Există $y = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_r \ 0 \ \dots \ 0)^T \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$, $y \neq 0$ astfel încât $Ay = 0$. Conform Lemei 1.1.3 există $\varepsilon > 0$ astfel încât

$$x + \lambda y \geq 0, \quad \forall \lambda \in [-\varepsilon, \varepsilon].$$

Dacă am avea $c^T y \neq 0$ atunci, pentru $\lambda_0 \in [-\varepsilon, \varepsilon]$ ales astfel încât $\lambda_0 c^T y < 0$ am obține

$$c^T x \leq c^T(x + \lambda_0 y) = c^T x + \lambda_0 c^T y < c^T x.$$

Imposibil! Prin urmare $c^T y = 0$. Alegem $\lambda' \in \{-\varepsilon, \varepsilon\}$ astfel încât vectorul $x' = x + \lambda' y$ să aibă cel mult $r - 1$ componente nenule. Avem

$$c^T x' = c^T(x + \lambda' y) = c^T x + \lambda' c^T y = c^T x,$$

deci x' este soluție optimă și are cel mult $r - 1$ componente nenule. Contradicție cu alegerea lui x ! Presupunerea făcută este falsă, deci x este soluție admisibilă de bază. ■

Observația 1.2.4 *Ținând cont de Propozițiile 1.2.1 și 1.2.2 deducem că este suficient să căutăm soluțiile optime printre soluțiile admisibile de bază.*

1.3 Algoritmul SIMPLEX

Algoritmul SIMPLEX a fost propus de G. B. Dantzig (1947). El propune determinarea soluției optime prin explorarea sistematică a soluțiilor admisibile de bază ale problemei de programare în forma standard prin trecerea de la un program de bază la altul astfel încât valoarea funcției obiectiv să fie ”cel puțin la fel de bună”.

Algoritmul identifică și cazurile în care problema de programare liniară nu are soluții admisibile de bază sau are optim infinit.

Pentru a putea aplica Algoritmul SIMPLEX Primal este necesară identificarea unei soluții primal admisibile. Determinarea acesteia se poate face folosind tot Algoritmul SIMPLEX Primal, dar pentru o altă problemă (problema asociată) formulată pornind de la problema inițială.

1.3.1 Algoritmul SIMPLEX Primal

Considerăm problema de programare în forma standard

$$PL - \min : \begin{cases} \min \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, \quad i = \overline{1, m} \\ x_j \geq 0, \quad j = \overline{1, n} \end{cases} \quad (1.23)$$

unde $A = (a_{ij})_{\substack{i=1, m \\ j=1, n}} \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$, cu rang $A = m$.

$$c = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}), \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R}), \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R}).$$

Fie $x^0 \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$ o soluție admisibilă de bază și $\mathcal{B}_0 = \{i_1^0, i_2^0, \dots, i_m^0\}$ ($i_k \in \overline{1, n}, k \in \overline{1, m}$) mulțimea indicilor corespunzători vectorilor coloană din matricea A care formează baza asociată soluției x^0 , $\{\mathbf{a}_{i_1^0}, \mathbf{a}_{i_2^0}, \dots, \mathbf{a}_{i_m^0}\}$, unde \mathbf{a}_j , $j \in \overline{1, n}$, este vectorul din spațiul vectorial $\mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R})/\mathbb{R} \simeq \mathbb{R}^m/\mathbb{R}$ care are reprezentarea a^j în baza canonică.

Notăm $\mathcal{S}_0 = \{1, 2, \dots, n\} \setminus \mathcal{B}_0$. Atunci $x_j^0 \geq 0, \forall j \in \mathcal{B}_0$ și $x_j^0 = 0, \forall j \in \mathcal{S}_0$.

Algoritmul SIMPLEX Primal se derulează iterativ pe baza tabelului următor:

	z_{00}^p	Δ_1^p	Δ_2^p	\dots	Δ_j^p	\dots	Δ_n^p
i_1^p	x_1^p	z_{11}^p	z_{12}^p	\dots	z_{1j}^p	\dots	z_{1n}^p
i_2^p	x_2^p	z_{21}^p	z_{22}^p	\dots	z_{2j}^p	\dots	z_{2n}^p
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
i_i^p	x_i^p	z_{i1}^p	z_{i2}^p	\dots	z_{ij}^p	\dots	z_{in}^p
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
i_m^p	x_m^p	z_{m1}^p	z_{m2}^p	\dots	z_{mj}^p	\dots	z_{mn}^p

unde $p \in \mathbb{N}$ este pasul curent, $i_k^p \in \overline{1, n}$, ($k \in \overline{1, m}$), este indicele coloanei corespunzătoare vectorului de pe poziția k din baza curentă $\{\mathbf{a}_{i_1^p}, \mathbf{a}_{i_2^p}, \dots, \mathbf{a}_{i_i^p}, \dots, \mathbf{a}_{i_m^p}\}$.

$$z_{00}^p = \sum_{j=1}^n c_j x_j^p = \sum_{k=1}^m c_{i_k^p} x_k^p = \sum_{j \in \mathcal{B}_p} c_j x_j^p$$

este valoarea funcției obiectiv pentru soluția curentă (la primul pas pentru soluția admisibilă de bază x^0),

$$z_{ij}^p, \quad i \in \overline{1, m},$$

sunt coordonatele vectorului \mathbf{a}_j în baza curentă, $j \in \overline{1, n}$ (la primul pas

$$z_{ij}^0 = a_{ij}, \quad i = \overline{1, m}, j = \overline{1, n}$$

este matricea sistemului restricțiilor problemei de programare liniară),

$$\Delta_j^p = \sum_{k=1}^m c_{i_k^p} z_{kj}^p - c_j, \quad j = \overline{1, n}.$$

Observația 1.3.1 Dacă $j = i_k^p \in \mathcal{B}_p$, atunci $z_{ij}^p = \delta_{ik}$, $i = \overline{1, m}$.

Dacă $j \in \mathcal{B}_p$, atunci $\Delta_j^p = 0$.

Calculul pentru elementele din tabel se face numai la primul pas. Pentru pașii următori elementele se calculează folosind regula din lema substituției.

1.3.2 Analiza tabelului SIMPLEX Primal

După întocmirea unui tabel SIMPLEX, pentru trecerea la următorul tabel sau pentru finalizare se face o analiză. În urma analizei se identifică una din următoarele trei situații:

1. **S-a obținut soluție optimă.** Dacă $\Delta_j^p \leq 0, \forall j \in \overline{1, n}$.
2. **Problema are optim infinit.** Dacă există $j \in \overline{1, n}$ astfel încât $\Delta_j^p > 0$ și $z_{ij}^p \leq 0, \forall i \in \overline{1, m}$.
3. **Algoritmul continuă.** Dacă există $j \in \overline{1, n}$ astfel încât $\Delta_j^p > 0$ și pentru orice $j \in \overline{1, n}$ pentru care $\Delta_j^p > 0$ există cel puțin un element $z_{ij}^p > 0, i \in \overline{1, m}$.

În situația de la punctul 3 se continuă cu identificarea vectorului care va "intra" în noua bază și a vectorului care va "ieși" din baza curentă.

În funcție de situație sau de posibilitățile de calcul se stabilesc criteriile de "intrare" și de "ieșire" din bază.

Observația 1.3.2 Algoritmul are ca scop identificarea bazei pentru care se obține soluția optimă. De fapt se construiesc, succesiv, baze și soluții admisibile de bază în așa fel încât la fiecare pas să se îmbunătățească valoarea funcției obiectiv. Ținând cont că numărul bazelor este finit, deducem că algoritmul se oprește după un număr finit de pași.

Cel mai simplu criteriu de "intrare" în bază este:

"Intră în noua bază vectorul coloană pentru care Δ_j este cel mai mare".

Fie $j' \in \overline{1, n}$ astfel încât $\Delta_{j'}^p = \max_{1 \leq j \leq n} \Delta_j^p$. Evident, dacă ne încadrăm în situația 3, avem $\Delta_{j'}^p > 0$ și există $i \in \overline{1, m}$ astfel încât $z_{ij'} > 0$.

Fie $i' \in \overline{1, m}$ astfel încât

$$\frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} = \min \left\{ \frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} \mid z_{ij'}^p > 0, i \in \overline{1, m} \right\}.$$

Cu aceste notații poziția pivotului este (i', j') , $\mathcal{B}_{p+1} = \mathcal{B}_p \setminus \{i_{i'}^p\} \cup \{j'\}$ (altfel spus, $i_{i'}^{p+1} = j'$) și $\mathcal{S}_{p+1} = \mathcal{S}_p \setminus \{j'\} \cup \{i_{i'}\}$.

Prin urmare, "iese" din bază vectorul $\mathbf{a}_{i_{i'}}$ și "intră" în noua bază vectorul $\mathbf{a}_{j'}$.

Propoziția 1.3.1 a) Fie $\mathcal{B}_p = \{i_1^p, i_2^p, \dots, i_m^p\}$ mulțimea indicilor corespunzători vectorilor coloană din matricea A care formează baza asociată soluției x^p (de la pasul p al algoritmului SIMPLEX Primal) și $\mathcal{S}_p = \{1, 2, \dots, n\} \setminus \mathcal{B}_p$. Dacă există $j \in \mathcal{S}_p$ astfel încât $\Delta_j^p > 0$ și pentru orice $j \in \mathcal{S}_p$ pentru care $\Delta_j^p > 0$ există cel puțin un indice $i_j \in \overline{1, m}$ astfel încât $z_{i_j j}^p > 0$, atunci pentru $j' \in \mathcal{S}_p$ și $i' \in \overline{1, m}$ aleși astfel încât

$$\Delta_{j'}^p = \max_{1 \leq j \leq n} \Delta_j^p$$

și

$$\frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} = \min \left\{ \frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} \mid z_{ij'}^p > 0, i \in \overline{1, m} \right\}$$

soluția asociată bazei corespunzătoare mulțimii de indicii $\mathcal{B}_{p+1} = \mathcal{B}_p \setminus \{i'\} \cup \{j'\}$ este tot soluție admisibilă de bază și $z_{00}^{p+1} \leq z_{00}^p$.

b) Pentru prelucrarea interiorului tabelului SIMPLEX Primal se poate folosi algoritmul din lema substituției:

- linia pivotului (linia i') se împarte la pivot
- coloana pivotului se completează cu 0
- celelalte elemente din interiorul tabelului (inclusiv prima linie și prima coloană) se calculează cu "regula dreptunghiului".

Pentru pasul $p+1$ elementele din tabelul SIMPLEX Primal se obțin folosind relațiile:

$$\Delta_{j'}^{p+1} = 0, \quad z_{ij'}^{p+1} = 0, \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, m\} \setminus \{i'\}, \quad z_{i'j'}^{p+1} = 1$$

$$x_{i'}^{p+1} = \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p}, \quad z_{i'j}^{p+1} = \frac{z_{i'j}^p}{z_{i'j'}^p}, \quad \forall j \in \overline{1, n}$$

$$x_i^{p+1} = x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p, \quad \forall i \in \overline{1, m}, i \neq i', \quad z_{00}^{p+1} = z_{00}^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} \Delta_{j'}^p$$

$$z_{ij}^{p+1} = z_{ij}^p - \frac{z_{i'j}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p, \quad \forall i \in \overline{1, m}, i \neq i', \quad \forall j \in \overline{1, n}, j \neq j'$$

$$\Delta_j^{p+1} = \Delta_j^p - \frac{z_{i'j}^p}{z_{i'j'}^p} \Delta_{j'}^p, \quad \forall j \in \overline{1, n}, j \neq j'.$$

Demonstrație. Mai întâi să verificăm că, prin trecerea de la baza corespunzătoare mulțimii de indici \mathcal{B}_p la baza definită de mulțimea de indici \mathcal{B}_{p+1} , cu pivotul ales în poziția (i', j') , soluția obținută este tot soluție admisibilă de bază.

Conform lemei substituției avem:

$$x_{i'}^{p+1} = \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p}, \quad x_i^{p+1} = x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p, \quad \forall i \in \overline{1, m}, i \neq i'.$$

Ținând cont de faptul că $x^p \geq 0$ este soluție admisibilă de bază, în particular $x_{i'}^p \geq 0$, și $z_{i'j'}^p > 0$ deducem că $x_{i'}^{p+1} \geq 0$.

Pentru $i \neq i', i \in \overline{1, m}$ distingem trei cazuri:

— $z_{ij'}^p > 0$. Ținând cont de criteriul de alegere a pivotului, putem scrie

$$x_i^{p+1} = x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p \geq x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p = 0.$$

— $z_{ij'}^p = 0$. Urmează

$$x_i^{p+1} = x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p = x_i^p \geq 0.$$

— $z_{ij'}^p < 0$. Atunci

$$x_i^{p+1} = x_i^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} z_{ij'}^p > x_i^p \geq 0.$$

Pentru valoarea funcției obiectiv corespunzătoare soluției de la pasul $p+1$ avem

$$z_{00}^{p+1} = z_{00}^p - \frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} \Delta_{j'}^p \leq z_{00}^p$$

deoarece $\frac{x_{i'}^p}{z_{i'j'}^p} \geq 0$, iar $\Delta_{j'}^p > 0$. ■

1.4 Problema asociată

Considerăm problema de programare liniară în forma standard din relația (1.23). Putem presupune, fără a restrânge generalitatea, că termenii liberi sunt nenegativi, adică $b \geq 0$. (Dacă există $i \in \overline{1, m}$ astfel încât $b_i < 0$, atunci ecuația i se înmulțește cu -1 .)

Pentru determinarea unei soluții admisibile de bază se recurge la o problemă de programare liniară asociată care se obține din problema inițială (1.23) prin înlocuirea funcției obiectiv și adăugarea unor necunoscute asociate. Astfel, la restricția i , se adună, în membrul stâng, necunoscuta asociată x_i^a .

Funcția obiectiv va fi suma necunoscutelor asociate.

Se obține astfel problema de programare liniară asociată:

$$PL^a - \min : \begin{cases} \min \sum_{j=1}^m x_j^a \\ \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j + x_i^a = b_i, \quad i = \overline{1, m} \\ x_j \geq 0, \quad j = \overline{1, n}, \quad x_k^a \geq 0, \quad k = \overline{1, m} \end{cases} \quad (1.24)$$

Propoziția 1.4.1 *Problema de programare liniară (1.23) are soluție admisibilă de bază dacă și numai dacă problema de programare liniară asociată (1.24) are soluție optimă și valoarea funcției obiectiv este egală cu zero.*

Chapter 2

Degenerare și ciclare

Considerăm problema de programare liniară în forma standard

$$PL - \min : \begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b \\ x \geq 0 \end{cases}$$

cu rang $A = m < n$.

Dacă la fiecare iterație a algoritmului SIMPLEX valoarea funcției obiectiv scade (strict), atunci, după un număr finit de pași se ajunge la un program optim (deoarece numărul bazelor este finit).

Dacă valoarea funcției obiectiv nu se modifică pentru câteva iterații consecutive există posibilitatea ca să se genereze o bază deja folosită. Dacă se continuă algoritmul, se va genera aceeași secvență de baze, fără a se modifica valoarea funcției obiectiv, deci fără a putea rezolva problema. Spunem că algoritmul **ciclează**.

Variația valorii funcției obiectiv este

$$\frac{\Delta_{j'}^p x_{i'}^p}{z_{i'}^p}$$

unde j' este indicele vectorului coloană care intră în bază, iar i' este indicele vectorului coloană care iese din bază.

Această valoare se poate anula dacă $x_{i'}^p = 0$, adică dacă baza corespunde unui program degenerat.

Definiția 2.0.1 *O problemă de programare liniară care are cel puțin un program de bază degenerat se numește **degenerată**.*

*Dacă nu admite programe de bază degenerate se numește **nedegenerată**.*

Observația 2.0.1 *Degenerarea nu implică neapărat ciclarea.*

Pentru evitarea ciclării se poate folosi "perturbarea" problemei inițiale cu scopul eliminării degenerării programelor de bază. Astfel, vectorul b este înlocuit cu

$$b(\varepsilon) = b + \sum_{j=1}^n \varepsilon^j a^j,$$

unde $\varepsilon > 0$.

Obținem *problema perturbată*:

$$PL_\varepsilon - \min : \begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b(\varepsilon) \\ x \geq 0 \end{cases}$$

Propoziția 2.0.2 Dacă baza corespunzătoare mulțimii de indici $\mathcal{B}_0 = \{i_1^0, i_2^0, \dots, i_m^0\}$ este o bază primal admisibilă pentru problema inițială, atunci există $\varepsilon_0 > 0$ astfel încât programul de bază

$$x^0(\varepsilon) = B_0^{-1}b(\varepsilon)$$

al problemei perturbate corespunzător bazei definite de mulțimea de indici \mathcal{B}_0 este nedegenerat pentru orice $\varepsilon \in (0, \varepsilon_0)$. Cu B_0 s-a notat matricea formată din coloanele $a^{i_1^0}, a^{i_2^0}, \dots, a^{i_m^0}$ ale matricii A .

Demonstrație. Notăm $x^0 = B_0^{-1}b$ programul de bază corespunzător mulțimii de indici \mathcal{B}_0 . Avem

$$x_i^0(\varepsilon) = x_i^0 + \varepsilon^i + \sum_{j=m+1}^n z_{ij}^0 \varepsilon^j, \quad \forall i = \overline{1, m}$$

cu $x_i^0 \geq 0$, $\varepsilon^i > 0$ și

$$\sum_{j=m+1}^n z_{ij}^0 \varepsilon^j = \varepsilon^{m+1} \sum_{j=m+1}^n z_{ij}^0 \varepsilon^{j-m-1}.$$

Deci $\exists \varepsilon_i > 0$ astfel încât $x_i^0(\varepsilon) > 0$, $\forall \varepsilon \in (0, \varepsilon_i)$.

Pentru $\varepsilon_0 = \min\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m\}$ obținem rezultatul căutat. ■

Propoziția 2.0.3 Fie \mathcal{B}_p și \mathcal{S}_p mulțimile de indici corespunzătoare pasului p și $j' \in \mathcal{S}_p$ astfel încât

$$\mathfrak{B}^+ = \{i \in \overline{1, m} \mid z_{ij'}^p > 0\} \neq \emptyset.$$

Dacă $\exists \varepsilon_{[p]} > 0$ astfel încât $x^p(\varepsilon)$ este program nedegenerat al problemei perturbate $\forall \varepsilon \in (0, \varepsilon_{[p]})$, atunci $\exists \varepsilon' > 0$ astfel încât, pentru orice $\varepsilon \in (0, \varepsilon')$, indicele $i' \in \mathfrak{B}^+$ al vectorului coloană determinat conform criteriului de ieșire din bază

$$\frac{x_{i'}^p(\varepsilon)}{z_{i'j'}^p} = \min_{i \in \mathfrak{B}^+} \left\{ \frac{x_i^p(\varepsilon)}{z_{ij'}^p} \right\}.$$

este unic.

Demonstrație. Indicele $i' \in \mathfrak{B}^+$ poate fi determinat în mod unic dacă și numai dacă

$$\frac{x_i^p(\varepsilon)}{z_{ij'}^p} \neq \frac{x_k^p(\varepsilon)}{z_{kj'}^p}, \quad \forall i, k \in \mathfrak{B}^+, \quad i \neq k.$$

Relația precedentă devine

$$\frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} - \frac{x_k^p}{z_{kj'}^p} + \sum_{j=1}^n \varepsilon^j \left(\frac{z_{ij}^p}{z_{ij'}^p} - \frac{z_{kj}^p}{z_{kj'}^p} \right) \neq 0. \quad (2.1)$$

Dacă

$$\frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} \neq \frac{x_k^p}{z_{kj'}^p},$$

atunci $\exists \varepsilon \in (0, \varepsilon_{[p]})$ astfel încât relația (2.1) să fie verificată.

Dacă

$$\frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} = \frac{x_k^p}{z_{kj'}^p}$$

și $\exists j'' \in \overline{1, n}$ astfel încât

$$\frac{z_{ij}^p}{z_{ij'}^p} = \frac{z_{kj}^p}{z_{kj'}^p}, \quad j \in \overline{1, j'' - 1}$$

și

$$\frac{z_{ij''}^p}{z_{ij'}^p} \neq \frac{z_{kj''}^p}{z_{kj'}^p},$$

atunci relația (2.1) se scrie

$$\sum_{j=j''}^n \varepsilon^{j-j''} \left(\frac{z_{ij}^p}{z_{ij'}^p} - \frac{z_{kj}^p}{z_{kj'}^p} \right) \neq 0. \quad (2.2)$$

Ținând cont de alegerea lui j'' deducem că $\exists \varepsilon \in (0, \varepsilon_{[p]})$ astfel încât să fie verificată relația (2.2).

Observăm că existența lui j'' este asigurată. Mai mult, $j'' \in \overline{1, m}$. Dacă am avea

$$\frac{z_{ij}^p}{z_{ij'}^p} = \frac{z_{kj}^p}{z_{kj'}^p}, \quad \forall j \in \overline{1, m},$$

atunci matricea $B_p^{-1}B_0$ ar avea liniile i și k proporționale, unde B_p este matricea formată din coloanele corespunzătoare vectorilor din bază: $\{\mathbf{a}_{i_1^p}, \mathbf{a}_{i_2^p}, \dots, \mathbf{a}_{i_i^p}, \dots, \mathbf{a}_{i_m^p}\}$. Contradicție cu alegerea $m = \text{rang } A$.

Prin urmare, pentru orice $i, k \in \mathfrak{B}^+$ există $\varepsilon_{ik} \in (0, \varepsilon_{[p]})$ astfel încât relația (2.1) să fie verificată $\forall \varepsilon \in (0, \varepsilon_{ik})$.

Este suficient să alegem $\varepsilon' = \min\{\varepsilon_{ik} \mid i, k \in \mathfrak{B}^+\}$ pentru a încheia demonstrația. ■

Pentru determinarea indicelui $i' \in \mathfrak{B}^+$, unic, se consideră mulțimea

$$\mathfrak{B}_0 = \left\{ i \in \mathfrak{B}^+ \mid \min_{k \in \mathfrak{B}^+} \left\{ \frac{x_k^p}{z_{kj'}^p} \right\} = \frac{x_i^p}{z_{ij'}^p} \right\}.$$

Dacă mulțimea \mathfrak{B}_0 este formată dintr-un singur element, atunci acela este indicele i' căutat.

Dacă mulțimea \mathfrak{B}_0 are cel puțin două elemente, se construiesc succesiv mulțimile

$$\mathfrak{B}_q = \left\{ i \in \mathfrak{B}_{q-1} \mid \min_{k \in \mathfrak{B}_{q-1}} \left\{ \frac{z_{ki_q}^p}{z_{kj'}^p} \right\} = \frac{z_{ii_q}^p}{z_{ij'}^p} \right\}$$

până se obține o mulțime cu un singur element, indicele i' căutat.

Dacă $x^p(\varepsilon)$, $\varepsilon \in (0, \varepsilon_{[p]})$, este soluție optimă a problemei perturbate, atunci soluția problemei inițiale corespunzătoare aceleiași baze este optimă.

Dacă, la pasul p , există $j \in \mathcal{S}_p$ astfel încât $\Delta_j > 0$ și $z_{ij} \leq 0, \forall i \in \overline{1, m}$, atunci problema perturbată are optim infinit pentru orice $\varepsilon \in (0, \varepsilon_{[p]})$, deci și problema inițială are optim infinit.

Algoritmul de calcul folosit pentru evitarea ciclării presupune înlocuirea criteriului de determinare a vectorului coloană care iese din bază: *se construiesc mulțimile de indici*

$$\mathfrak{B}_0, \mathfrak{B}_1, \mathfrak{B}_2, \dots,$$

până se obține una formată dintr-un singur element, care este indicele coloanei care iese din bază.

Chapter 3

Algoritmul SIMPLEX Dual

3.1 Problema duală

Considerăm problema de programare liniară de minim în forma generală

$$\begin{cases} \min ((c^1)^T x^1 + (c^2)^T x^2 + (c^3)^T x^3) \\ A_{11}x^1 + A_{12}x^2 + A_{13}x^3 \geq b^1 \\ A_{21}x^1 + A_{22}x^2 + A_{23}x^3 = b^2 \\ A_{31}x^1 + A_{32}x^2 + A_{33}x^3 \leq b^3 \\ x^1 \geq 0, x^2 \text{ arbitrar}, x^3 \leq 0 \end{cases} \quad (3.1)$$

Definiția 3.1.1 Numim **problemă duală** asociată problemei (3.1), numită **problemă primală**, următoarea problemă de programare liniară

$$\begin{cases} \max ((b^1)^T u^1 + (b^2)^T u^2 + (b^3)^T u^3) \\ A_{11}^T u^1 + A_{21}^T u^2 + A_{31}^T u^3 \leq c^1 \\ A_{12}^T u^1 + A_{22}^T u^2 + A_{32}^T u^3 = c^2 \\ A_{13}^T u^1 + A_{23}^T u^2 + A_{33}^T u^3 \geq c^3 \\ u^1 \geq 0, u^2 \text{ arbitrar}, u^3 \leq 0 \end{cases} \quad (3.2)$$

Observația 3.1.1 Duala problemei duale este problema primală.

Definiția 3.1.2 Perechea de probleme de programare liniară (3.1) și (3.2) se numește **cuplu de probleme duale**.

Definiția 3.1.3 O restricție a unei probleme de programare se numește **concordantă** dacă este o inecuație de tipul " \geq " într-o problemă de programare liniară $PL - \min$ sau de tipul " \leq " într-o problemă de programare liniară $PL - \max$.

O restricție a unei probleme de programare se numește **neconcordantă** dacă este o inecuație de tipul " \leq " într-o problemă de programare liniară $PL - \min$ sau de tipul " \geq " într-o problemă de programare liniară $PL - \max$.

Pentru obținerea problemei duale pentru o problemă de programare liniară se fac următoarele transformări:

1. dacă problema primală este $PL - \min$, atunci problema duală este $PL - \max$ și invers;
2. termenii liberi ai restricțiilor din problema primală devin coeficienții funcției obiectiv a problemei duale;
3. coeficienții funcției obiectiv a problemei primale devin termenii liberi ai restricțiilor problemei duale;
4. matricea coeficienților restricțiilor problemei duale este transpusa matricii coeficienților problemei primale;

5. variabilele duale asociate unor restricții primale concordante sunt supuse condiției de nenegativitate;
6. variabilele duale asociate unor restricții primale neconcordante sunt supuse condiției de nepozitivitate;
7. variabilele duale asociate unor restricții primale care sunt ecuații nu sunt supuse nici unei condiții privind semnul;
8. restricțiile duale asociate variabilelor primale supuse condiției de nenegativitate sunt restricții concordante;
9. restricțiile duale asociate variabilelor primale supuse condiției de nepozitivitate sunt restricții neconcordante;
10. restricțiile duale supuse variabilelor primale arbitrare sunt ecuații.

Observația 3.1.2 *Duala problemei de programare în forma standard*

$$\begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (3.3)$$

este

$$\begin{cases} \max b^T u \\ A^T u \leq c \\ u \text{ arbitrar} \end{cases} \quad (3.4)$$

Observația 3.1.3 *Duala problemei de programare în forma canonică*

$$\begin{cases} \min c^T x \\ Ax \geq b \\ x \geq 0 \end{cases} \quad (3.5)$$

este tot în formă canonică

$$\begin{cases} \max b^T u \\ A^T u \leq c \\ u \geq 0 \end{cases} \quad (3.6)$$

Considerăm în continuare cuplul de probleme duale (3.5)–(3.6). Fie

$$P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \geq b, \ x \geq 0\}$$

mulțimea programelor problemei primale (3.5) și

$$D = \{u \in \mathbb{R}^m \mid A^T u \leq c, \ u \geq 0\}$$

mulțimea programelor problemei duale (3.6).

Lema 3.1.1 *Dacă $x \in P$ și $u \in D$, atunci*

$$c^T x \geq b^T u.$$

Demonstrație. Avem

$$x \in P \Rightarrow Ax \geq b \quad \text{și} \quad u \in D \Rightarrow u \geq 0.$$

Deducem

$$u^T Ax \geq u^T b.$$

Analog, din $A^T u \leq c$ și $x \geq 0$, deducem $x^T A^T u \leq x^T c$.

Urmează

$$c^T x = (x^T c)^T \geq (x^T A^T u)^T = u^T Ax \geq u^T b = (u^T b)^T = b^T u. \blacksquare$$

Lema 3.1.2 Dacă $x^* \in P$ și $u^* \in D$ verifică relația $c^T x^* = b^T u^*$, atunci x^* este soluție optimă a problemei primale, iar u^* este soluție optimă a problemei duale.

Demonstrație. Presupunem prin absurd că x^* nu este soluție optimă a problemei primale. Atunci există $\bar{x} \in P$ astfel încât $c^T \bar{x} < c^T x^* = b^T u^*$, ceea ce contrazice afirmația Lemei 3.1.1. Rezultă că x^* este soluție optimă a problemei primale.

Analog se demonstrează că u^* este soluție optimă a problemei duale. ■

Teorema 3.1.1 (Teorema fundamentală a dualității) Pentru cuplul de probleme duale (3.5)–(3.6) una și numai una din următoarele afirmații este adevărată:

1. Ambele probleme au programe. În acest caz, ambele probleme au programe optime și valorile optime ale funcțiilor obiectiv sunt egale.
2. Una dintre probleme are programe, iar cealaltă nu are. În acest caz, problema care are programe are optim infinit.
3. Nici una dintre probleme nu are programe.

Demonstrație. Considerăm matricea

$$D = \begin{pmatrix} 0 & -A^T & c \\ A & 0 & -b \\ -c^T & b^T & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{m+n+1}(\mathbb{R}),$$

care verifică relația $D^T = -D$, adică este antisimetrică. Conform Teoremei 1.1.2, rezultă că sistemul de inecuații

$$\begin{cases} Dz \geq 0 \\ z \geq 0 \end{cases}$$

are cel puțin o soluție $\bar{z} \in \mathbb{R}^{m+n+1}$ pentru care

$$D\bar{z} + \bar{z} > 0.$$

Prin urmare, există $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, $\bar{u} \in \mathbb{R}^m$ și $\bar{y} \in \mathbb{R}$ astfel încât

$$\begin{cases} -A^T \bar{u} + c\bar{y} \geq 0 \\ A\bar{x} - b\bar{y} \geq 0 \\ -c^T \bar{x} + b^T \bar{u} \geq 0 \\ \bar{x} \geq 0 \\ \bar{u} \geq 0 \\ \bar{y} \geq 0 \end{cases} \quad (3.7)$$

și

$$\begin{cases} \bar{x} - A^T \bar{u} + c\bar{y} > 0 \\ A\bar{x} + \bar{u} - b\bar{y} > 0 \\ -c^T \bar{x} + b^T \bar{u} + \bar{y} > 0. \end{cases} \quad (3.8)$$

Inegalitatea $\bar{y} \geq 0$ implică două situații: $\bar{y} > 0$ și $\bar{y} = 0$.

Cazul $\bar{y} > 0$. Deoarece $y \neq 0$, putem construi

$$x^* = \frac{1}{\bar{y}} \bar{x} \geq 0, \quad u^* = \frac{1}{\bar{y}} \bar{u} \geq 0. \quad (3.9)$$

Ținând cont de a doua inegalitate din relația (3.7), deducem

$$Ax^* = \frac{1}{\bar{y}} A\bar{x} \geq \frac{1}{\bar{y}} b\bar{y} = b.$$

Deci $x^* \in P$.

Analog, folosind prima inegalitate din relația (3.7), obținem

$$A^T u^* = \frac{1}{\bar{y}} A^T \bar{u} \leq \frac{1}{\bar{y}} c \bar{y} = c,$$

adică $u^* \in D$.

Prin urmare $P \neq \emptyset$ și $D \neq \emptyset$, adică ne încadrăm în prima situație din teoremă. Să verificăm că x^* și u^* sunt soluții optime pentru problema primală, respectiv duală.

Din a treia inegalitate din relația (3.7) obținem

$$c^T x^* = \frac{1}{\bar{y}} c^T \bar{x} \leq \frac{1}{\bar{y}} b^T \bar{u} = b^T u^* \Rightarrow c^T x^* \leq b^T u^*.$$

Din Lema 3.1.1 deducem și inegalitatea inversă $c^T x^* \geq b^T u^*$. Prin urmare $c^T x^* = b^T u^*$ și, conform Lemei 3.1.2, x^* este soluție optimă pentru problema primală, iar u^* este soluție optimă pentru problema duală.

Cazul $\bar{y} = 0$. Să verificăm mai întâi că mulțimile P și D nu pot fi simultan nevide. Pentru aceasta presupunem prin absurd că $P \neq \emptyset$ și $D \neq \emptyset$. Fie $x' \in P$ și $u' \in D$. Atunci, ținând cont de prima inegalitate din relația (3.7) și de condițiile de nenegativitate, putem scrie

$$b^T \bar{u} \leq (Ax')^T \bar{u} = (x')^T (A^T \bar{u}) \leq (x')^T (c \bar{y}) = 0. \quad (3.10)$$

Analog, ținând cont de a doua inegalitate din (3.7) și de condițiile de nenegativitate, obținem

$$c^T \bar{x} \geq (A^T u')^T \bar{x} = (u')^T (A \bar{x}) \geq (u')^T (b \bar{y}) = 0. \quad (3.11)$$

Din relațiile (3.10) și (3.11) deducem

$$b^T \bar{u} \leq c^T \bar{x},$$

relație care contrazice ultima inegalitate din (3.8). Prin urmare mulțimile P și D nu pot fi simultan nevide.

Distingem trei posibilități:

- i) $P = \emptyset$ și $D = \emptyset$. Avem situația a treia din teoremă care nu necesită argumentare.
- ii) $P \neq \emptyset$ și $D = \emptyset$. Avem a doua situație din teoremă și trebuie să verificăm că problema primală are optim infinit.

Fie $x' \in P$. Evident, relația (3.10) este adevărată și în acest caz. Ținând cont și de ultima inegalitate din (3.8) putem scrie

$$c^T \bar{x} < b^T \bar{u} \leq 0 \Rightarrow c^T \bar{x} < 0.$$

Considerăm $\alpha \geq 0$ și definim vectorul $x(\alpha) = x' + \alpha \bar{x} \in \mathbb{R}^n$. Avem $x(\alpha) \geq 0$ și

$$Ax(\alpha) = Ax' + \alpha A \bar{x} \geq b + \alpha A \bar{x} \geq b$$

(am folosit și a doua inegalitate din (3.7)). Deci $x(\alpha) \in P, \forall \alpha \geq 0$. Urmează

$$\lim_{\alpha \rightarrow +\infty} c^T x(\alpha) = \lim_{\alpha \rightarrow +\infty} (c^T x' + \alpha c^T \bar{x}) = -\infty,$$

adică problema primală are optim infinit.

iii) $P = \emptyset$ și $D \neq \emptyset$. Avem a doua situație din teoremă. Analog cu ii). ■

Corolarul 3.1.1 (Teorema de dualitate) *Dacă într-un cuplu de probleme duale una dintre probleme are un program optim, atunci și cealaltă problemă are un program optim, iar valorile optime ale funcțiilor obiectiv sunt egale.*

Teorema 3.1.2 (Teorema tare a ecarturilor complementare) *Dacă problemele duale (3.5)–(3.6) au programe, atunci există un program optim x^* al problemei primale și un program optim u^* al problemei duale astfel încât*

$$(Ax^* - b) + u^* > 0 \quad (3.12)$$

și

$$(c - A^T u^*) + x^* > 0. \quad (3.13)$$

Demonstrație. Conform ipotezei avem $P \neq \emptyset$ și $D \neq \emptyset$, deci prima situație din Teorema fundamentală a dualității. Considerăm programele optime x^* și u^* construite ca în relația (3.9). Folosind primele două inegalități din relația (3.8) putem scrie

$$(Ax^* - b) + u^* = \frac{1}{y}A\bar{x} - b + \frac{1}{y}\bar{u} > \frac{1}{y}(b\bar{y} - \bar{u}) - b + \frac{1}{y}\bar{u} = b - \frac{1}{y}\bar{u} - b + \frac{1}{y}\bar{u} = 0$$

și

$$(c - A^T u^*) + x^* = c - \frac{1}{y}A^T \bar{u} + \frac{1}{y}\bar{x} = \frac{1}{y}(\bar{x} - A^T \bar{u}) + c > \frac{1}{y}(-c\bar{y}) + c = 0,$$

adică relațiile (3.12) și (3.13) din Teoremă. ■

Teorema 3.1.3 (Teorema slabă a ecarturilor complementare) *Condiția necesară și suficientă ca $x^* \in P$ și $u^* \in D$ să fie soluții optime pentru cele două probleme duale (3.5), respectiv (3.6) este ca*

$$(u^*)^T (Ax^* - b) = 0 \quad (3.14)$$

și

$$(x^*)^T (c - A^T u^*) = 0. \quad (3.15)$$

Demonstrație. *Necesitatea.* Fie $x^* \in P$ și $u^* \in D$ programe optime pentru problemele primală respectiv duală. Conform Teoremei fundamentale a dualității avem

$$c^T x^* = b^T u^*.$$

Atunci

$$(u^*)^T (Ax^* - b) + (x^*)^T (c - A^T u^*) = (u^*)^T Ax^* - (u^*)^T b + (x^*)^T c - (x^*)^T A^T u^* = 0. \quad (3.16)$$

Avem

$$x^* \in P \Rightarrow x^* \geq 0 \text{ și } Ax^* \geq b \Leftrightarrow Ax^* - b \geq 0$$

și

$$u^* \in D \Rightarrow u^* \geq 0 \text{ și } A^T u^* \leq c \Leftrightarrow c - A^T u^* \geq 0.$$

Prin urmare

$$(u^*)^T (Ax^* - b) \geq 0 \text{ și } (x^*)^T (c - A^T u^*) \geq 0.$$

Ținând cont și de relația (3.16) deducem egalitățile (3.14) și (3.15).

Suficiența. Adunând egalitățile (3.14) și (3.15) obținem, după efectuarea calculelor, $c^T x^* = b^T u^*$. Aplicând Lema 3.1.2 deducem că x^* este soluție optimă a problemei primale, iar u^* este soluție optimă a problemei duale. ■

3.2 Algoritmul SIMPLEX Dual

Considerăm problema de programare liniară în forma standard

$$PL - \min \begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b \\ x \geq 0, \end{cases} \quad (3.17)$$

cu $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$, $x, c \in \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$, $b \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R})$ și $\text{rang } A = m < n$.

Duala acestei probleme este

$$PL - \max \begin{cases} \max b^T u \\ A^T u \leq c \\ u \text{ arbitrar,} \end{cases} \quad (3.18)$$

cu $u \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R})$.

Definiția 3.2.1 O bază formată cu m coloane liniar independente ale matricii A se numește **primal admisibilă** dacă soluția de bază corespunzătoare $x^0 = B_0^{-1}b$ este program al problemei de programare liniară PL – min, adică dacă $x^0 \geq 0$.

O bază formată cu m coloane liniar independente ale matricii A se numește **dual admisibilă** dacă

$$\Delta_j \leq 0, \forall j \in \overline{1, n}. \quad (3.19)$$

Fie

$$P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b, x \geq 0\} \quad (3.20)$$

mulțimea programelor problemei primale (soluțiilor primal admisibile) și

$$D = \{u \in \mathbb{R}^m \mid A^T u \leq c\} \quad (3.21)$$

mulțimea programelor problemei duale (soluțiilor dual admisibile).

Presupunem în continuare că există baze dual admisibile pentru problema primală (3.17), deci $D \neq \emptyset$.

Algoritmul SIMPLEX Primal explorează bazele primal admisibile, pentru care $x \geq 0$, până la găsierea unei baze care să fie și dual admisibilă, pentru care $\Delta_j \leq 0, \forall j \in \overline{1, n}$, sau până la verificarea condițiilor pentru optim infinit.

Algoritmul SIMPLEX Dual explorează bazele dual admisibile, pentru care $\Delta_j \leq 0, \forall j \in \overline{1, n}$, până când se identifică o bază care să fie și primal admisibilă, pentru care $x \geq 0$, sau până la punerea în evidență a faptului că problema primală nu are programe.

Fie $\mathcal{B}_0 = \{i_1^0, i_2^0, \dots, i_m^0\}$ mulțimea indicilor vectorilor coloană din matricea A care formează o bază dual admisibilă pentru problema (3.17) și

$$\mathfrak{B}^- = \{i \in \mathcal{B}_0 \mid x_i^0 < 0\}.$$

Dacă $\mathfrak{B}^- = \emptyset$, adică $x^0 \geq 0$, atunci baza definită de \mathcal{B}_0 este și primal admisibilă, deci x^0 este soluție optimă a problemei primale (3.17).

Teorema 3.2.1 Fie $\{\mathbf{a}_{i_1^q}, \mathbf{a}_{i_2^q}, \dots, \mathbf{a}_{i_i^q}, \dots, \mathbf{a}_{i_m^q}\}$ o bază dual admisibilă (de la pasul q) pentru problema primală (3.17) și $\mathfrak{B}^- \neq \emptyset$. Dacă există $i \in \mathfrak{B}^-$ astfel încât $z_{ij}^q \geq 0, \forall j \in \mathcal{S}_q = \{1, 2, \dots, n\} \setminus \mathcal{B}_q$, atunci problema primală (3.17) nu are soluții primal admisibile ($P = \emptyset$).

Demonstrație. Fie $(u^q)^T = c^T B_q^{-1}$ programul dual corespunzător pasului q . Notăm cu \mathbf{b}_i^q linia i din matricea B_q^{-1} și, pentru $\alpha \in \mathbb{R}_+$, construim vectorul

$$u(\alpha) = u^q - \alpha \mathbf{b}_i^q \in \mathbb{R}^m. \quad (3.22)$$

Avem

$$(u(\alpha))^T a^j = (u^q)^T a^j - \alpha \mathbf{b}_i^{qT} a^j = \Delta_j^q + c_j - \alpha z_{ij}^q \leq c_j, \quad \forall j \in \overline{1, n},$$

adică $u(\alpha) \in D, \forall \alpha \geq 0$.

În final, din

$$\lim_{\alpha \rightarrow +\infty} (u(\alpha))^T b = \lim_{\alpha \rightarrow +\infty} [(u^q)^T b - \alpha \mathbf{b}_i^{qT} b] = \lim_{\alpha \rightarrow +\infty} [z_{i0}^q - \alpha x_i^q] = +\infty$$

deducem că problema duală (3.18) are optim infinit și, conform Teoremei fundamentale a dualității, problema primală (3.17) nu are soluții primal admisibile. ■

Teorema 3.2.2 Fie $\mathbf{B}_q = \{\mathbf{a}_{i_1^q}, \mathbf{a}_{i_2^q}, \dots, \mathbf{a}_{i_i^q}, \dots, \mathbf{a}_{i_m^q}\}$ o bază dual admisibilă (de la pasul q) pentru problema primală (3.17) și $\mathfrak{B}^- \neq \emptyset$. Dacă pentru orice $i \in \mathfrak{B}^-$ există $j \in \mathcal{S}_q = \{1, 2, \dots, n\} \setminus \mathcal{B}_q$ astfel încât $z_{ij}^q < 0$, atunci, pentru $i' \in \mathfrak{B}^-$, arbitrar, și $j' \in \mathcal{S}_q$ ales astfel încât

$$\frac{\Delta_{j'}^q}{z_{i'j'}^q} = \min \left\{ \frac{\Delta_j^q}{z_{i'j}^q} \mid z_{i'j}^q < 0, j \in \mathcal{S}_q \right\}, \quad (3.23)$$

baza corespunzătoare mulțimii de indici $\mathcal{B}_{q+1} = \mathcal{B}_q \setminus \{i'\} \cup \{j'\}$ este dual admisibilă și

$$(u^{q+1})^T b \geq (u^q)^T b.$$

Demonstrație. Cum $z_{i'j'}^q \neq 0$, rezultă, conform lemei substituției, că \mathcal{B}_{q+1} este bază. Să verificăm că este dual admisibilă. Pentru aceasta calculăm, cu regula dreptunghiului, elementele Δ_j^{q+1} :

$$\Delta_j^{q+1} = \Delta_j^q - \Delta_{j'}^q \frac{z_{i'j}^q}{z_{i'j'}^q}, \quad \forall j \in \overline{1, n} \quad (3.24)$$

Din faptul că \mathcal{B}_q este bază dual admisibilă deducem că $\Delta_j^q \leq 0, \forall j \in \mathcal{S}_q$ și $\Delta_j^q = 0, \forall j \in \mathcal{B}_q$. Fie $j \in \mathcal{S}_q$.

- dacă $z_{i'j}^q \geq 0$, atunci, din (3.24) deducem $\Delta_j^{q+1} \leq 0$.
- dacă $z_{i'j}^q < 0$, utilizând și relația (3.23), avem

$$\Delta_j^{q+1} \leq \Delta_j^q - \frac{\Delta_j^q}{z_{i'j}^q} z_{i'j}^q = 0.$$

Pentru $j = i'$ avem

$$\Delta_{i'}^{q+1} = 0 - \Delta_{j'}^q \frac{1}{z_{i'j'}^q} < 0.$$

Prin urmare $\Delta_j^{q+1} \leq 0, \forall j \in \mathcal{S}_{q+1}$, adică \mathcal{B}_{q+1} este dual admisibilă.

Pentru verificarea ultimei inegalități este suficient să determinăm valoarea funcției obiectiv

$$z_{00}^{q+1} = z_{00}^q - \Delta_{j'}^q \frac{x_{i'}^q}{z_{i'j'}^q} \geq z_{00}^q$$

și să observăm că $z_{00}^q = (u^q)^T b$, iar $z_{00}^{q+1} = (u^{q+1})^T b$. ■

Alegerea indicelui $i' \in \mathfrak{B}^-$ a fost arbitrară. Pentru a obține o valoare cât mai mare pentru z_{00}^{q+1} indicele i' ar trebui ales astfel încât

$$\Delta_{j'}^q \frac{x_{i'}^q}{z_{i'j'}^q} = \min \left\{ \Delta_{j'}^q \frac{x_i^q}{z_{ij'}^q} \mid i \in \mathfrak{B}^- \right\}. \quad (3.25)$$

Întrucât alegerea indicelui j' depinde de alegerea lui i' , acest criteriu este dificil de aplicat în practică. Pentru simplificarea algoritmului este înlocuit cu altul mai simplu: se alege $i' \in \mathfrak{B}^-$ astfel încât

$$x_{i'}^q = \min_{i \in \mathfrak{B}^-} \{x_i^q\}. \quad (3.26)$$

Algoritmul SIMPLEX Dual presupune următorii pași:

Pasul 1. Se determină o bază dual admisibilă \mathcal{B}_0 și se completează tabloul SIMPLEX corespunzător.

Pasul 2. Se determină mulțimea \mathfrak{B}^- și se face analiza tabloului:

– dacă $\mathfrak{B}^- = \emptyset$, atunci baza este și primal admisibilă, deci s-a determinat un program optim. STOP.

– dacă există $i \in \mathfrak{B}^-$ pentru care $z_{ij}^q \geq 0, \forall j \in \overline{1, n}$, atunci problema inițială nu are programe. STOP.

– dacă pentru orice $i \in \mathfrak{B}^-$ există $j \in \overline{1, n}$ astfel încât $z_{ij}^q < 0$, atunci se trece la pasul următor.

Pasul 3. Se determină $i' \in \mathfrak{B}^-$ folosind *criteriul de ieșire din bază* (3.26) și apoi $j' \in \mathcal{S}_q$ folosind *criteriul de intrare în bază* (3.23). Se construiește noua bază \mathcal{B}_{q+1} pornind de la mulțimea de indici $\mathcal{B}_{q+1} = \mathcal{B}_q \setminus \{i'\} \cup \{j'\}$ și se prelucrează tabloul cu lema substituției cu pivotul în poziția $(i'j')$. Se continuă cu pasul 2.

3.3 Determinarea unei baze dual admisibile

Fie \mathbf{B}_0 o bază formată din m coloane liniar independente ale matricii A a problemei (3.17). Dacă $\Delta_j^0 \leq 0, \forall j \in \overline{1, n}$ atunci \mathbf{B}_0 este dual admisibilă. Dacă nu, se consideră următoarea problemă de programare liniară obținută din problema (3.17) la care s-a adăugat o restricție suplimentară

$$\sum_{j \in \mathcal{S}_0} x_j \leq M, \quad (M \in \mathbb{R}) \quad (3.27)$$

și o variabilă ecart x_{n+1} :

$$\begin{cases} \min c^T x \\ Ax = b \\ \sum_{j \in \mathcal{S}_0} x_j + x_{n+1} = M \\ x \geq 0, x_{n+1} \geq 0 \end{cases} \quad (3.28)$$

Notăm

$$A' = (a'_{ij})_{\substack{i=1, m+1 \\ j=1, n+1}}, \quad b' = \begin{pmatrix} b \\ M \end{pmatrix}, \quad c' = \begin{pmatrix} c \\ 0 \end{pmatrix}, \quad x' = \begin{pmatrix} x \\ x_{n+1} \end{pmatrix}, \quad (3.29)$$

unde $a'_{ij} = a_{ij}$ pentru $i \in \overline{1, m}, j \in \overline{1, n}$, $a'_{m+1, j} = 0$ pentru $j \in \mathcal{B}_0$, $a'_{m+1, j} = 1$ pentru $j \in \mathcal{S}_0$, $a'_{i, n+1} = 0, \forall i \in \overline{1, m}$ și $a'_{m+1, n+1} = 1$.

Cu aceste notații problema (3.28) se mai scrie

$$\begin{cases} \min (c')^T x' \\ A' x' = b' \\ x' \geq 0. \end{cases} \quad (3.30)$$

Fie \mathbf{B}'_0 baza definită de mulțimea de indici $\mathcal{B}'_0 = \mathcal{B}_0 \cup \{n+1\}$ și $j' \in \mathcal{S}_0$ astfel încât

$$\Delta_{j'}^0 = \max_{j \in \mathcal{S}_0} \Delta_j^0 \quad (3.31)$$

Baza \mathbf{B}'_1 definită de mulțimea de indici $\mathcal{B}'_1 = \mathcal{B}'_0 \setminus \{n+1\} \cup \{j'\}$ este dual admisibilă deoarece

$$\Delta_j^1 = \Delta_j^0 - \Delta_{j'}^0 \leq 0, \quad \forall j \in \overline{1, n}$$

și

$$\Delta_{n+1}^1 = -\Delta_{j'}^0 < 0.$$

Aplicând algoritmul SIMPLEX Dual ajungem (abstracție făcând de cazurile în care apare ciclarea) la una din următoarele situații:

– problema (3.30) nu are programe. Atunci nici problema inițială (3.17) nu are programe. (Dacă x ar fi un program al problemei (3.17), atunci, pentru M suficient de mare și $x_{n+1} = M - \sum_{j \in \mathcal{S}_0} x_j$, x' ar fi program pentru problema (3.30).)

– problema (3.30) are un program optim corespunzător unei baze \mathbf{B}'_q . Distingem două cazuri:

i) $n+1 \in \mathcal{B}_q$. Atunci, pentru M suficient de mare avem $x_{n+1} = M - \sum_{j \in \mathcal{S}_0} x_j > 0$, și deci se poate renunța la restricția (3.27). Obținem x^q soluție optimă a problemei inițiale (3.17).

ii) $n+1 \notin \mathcal{B}_q$. Atunci variabilele $x_i^q, i \in \mathcal{B}_q$ sunt funcții de M . Dacă valoarea funcției obiectiv a problemei (3.30) corespunzătoare bazei \mathbf{B}'_q este funcție de M , pentru M suficient de mare, atunci problema (3.30) are optim infinit. Ținând cont că funcțiile obiectiv ale celor două probleme, (3.30) și (3.17), coincid și că orice program al problemei (3.17) este program și pentru (3.30) deducem că și problema inițială are optim infinit.

Dacă valoarea funcției obiectiv este independentă de M , pentru M suficient de mare, atunci programul optim se determină alegând M astfel încât una dintre variabilele nenegative care sunt funcții de M se anulează.

Chapter 4

Elemente de teoria așteptării

Obiectul teoriei așteptării este studiul și interpretarea, în vederea unei organizări optime, a fenomenelor de așteptare, adică a acelor fenomene de natură tehnică sau socială în care existența unui mecanism ce execută un serviciu de masă implică așteptarea sau aglomerația solicitanților.

Modelul matematic al unui astfel de fenomen de așteptare se numește **model (sistem) de așteptare (servire)**.

Componentele principale ale unui model de așteptare sunt:

1. **Fluxul de intrare**
2. **Firul de așteptare**
3. **Sistemul de servire**
4. **Fluxul de ieșire**

Fluxul de intrare reprezintă ansamblul de indicatori care descriu evoluția în timp a cererii serviciului de către masa solicitanților. El se caracterizează prin numărul de unități care intră în sistem într-o unitate de timp. În general se presupune că intrările în sistem sunt aleatoare și independente, ceea ce înseamnă că probabilitatea ca o unitate să intre în sistem este independentă atât de momentul în care se produce intrarea cât și de numărul de unități existente deja în sistem sau de numărul de unități ce vor sosi. Numărul de unități care alcătuiesc fluxul de intrare poate fi finit sau infinit.

Firul de așteptare, în înțeles pur fizic, este camera de așteptare, adică spațiul în care unitățile sosite așteaptă momentul începerii servirii, dacă acesta nu coincide cu momentul sosirii lor. În acest spațiu, care poate avea capacitate limitată sau nelimitată, unitățile se dispun în *șiruri de așteptare*. Disciplina șirului de așteptare este regula care precizează ordinea în care sunt satisfăcute cererile unităților.

Există două discipline naturale:

- FIFO — *primul venit, primul servit*
- LIFO — *ultimul venit, primul servit*

Alegerea unităților pentru servire se poate face în mod întâmplător sau prin acordarea unor priorități unor unități față de altele.

Într-un sistem de așteptare cu mai multe stații de servire poate exista un singur șir de așteptare sau se pot forma mai multe șiruri de așteptare, inclusiv cu posibilitatea ca fiecare șir de așteptare să aibă propria disciplină. Unitățile se așează în șirul corespunzător stației pe care și-au ales-o pentru a le servi.

Sistemul de servire este ansamblul fizic care asigură serviciul solicitat de unități. El este alcătuit din una sau mai multe *stații* de servire care execută integral sau parțial servirea unităților.

Numărul stațiilor poate fi finit sau infinit. Dacă numărul stațiilor este infinit, atunci toate unitățile vor fi servite imediat ce intră în sistem, fără a se forma fir de așteptare.

În legătură cu modul de servire a unităților distingem:

- *serviciul individual*, în care o singură unitate este servită și apoi aceasta părăsește definitiv sistemul; stația, după ce a servit ultima unitate din sistem, rămâne inactivă până la sosirea unei noi unități;

– *serviciul în grup*, în care sunt servite toate unitățile care așteaptă, până la un număr maxim dat. Când stația termină de servit un grup, îl servește pe al doilea etc. Când nu mai sunt unități în firul de așteptare, stația rămâne inactivă până la formarea unui nou grup;

– *serviciul în masă*, pentru care se presupune că numărul de unități care intră în stație nu poate depăși un număr dat. Stația funcționează fără întreruperi un interval de timp determinat, în care sunt servite toate unitățile care se află în șirul de așteptare sau care au sosit în sistem până la sfârșitul intervalului de funcționare stabilit.

Dacă stațiile oferă independent una de alta servicii identice pentru toate unitățile din sistem, iar unitățile servite de o stație părăsesc sistemul, se spune că stațiile sunt în paralel. Stațiile pot fi dispuse și în serie (cascadă). În acest caz, o unitate, pentru a fi servită complet, trece succesiv dintr-o stație de servire în alta.

Fluxul de servire prezintă importanță în sistemele de așteptare cu stații de servire așezate în serie, când fluxul de ieșire dintr-o stație devine flux de intrare pentru stația următoare.

4.1 Clasificarea modelelor de așteptare

Având în vedere complexitatea unui model de așteptare se pot stabili mai multe criterii pentru clasificare. Ne limităm acum la două:

– după numărul șirurilor de așteptare și al stațiilor de servire:

1. un șir, o stație
2. un șir, mai multe stații
3. mai multe șiruri, o stație
4. mai multe șiruri, mai multe stații

– după natura sosirilor și serviciilor:

- i) sosiri constante, servicii constante
- ii) sosiri aleatoare, servicii constante
- iii) sosiri constante, servicii aleatoare
- iv) sosiri aleatoare, servicii aleatoare

4.2 Distribuția Poisson

Definiția 4.2.1 Spunem că un sistem de așteptare are **repartiție poissoniană** dacă sunt îndeplinite condițiile:

i) probabilitatea ca, la un moment dat, să sosească o nouă unitate este constantă și nu depinde de evoluția anterioară;

ii) probabilitatea ca într-un interval de timp foarte mic, $(t, t + \Delta t)$, să sosească o unitate este proporțională cu lungimea intervalului, Δt , oricare ar fi t , adică este egală cu $\lambda \Delta t + O(\Delta t)$, $\forall t$, unde

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} O(\Delta t) = 0, \quad \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{O(\Delta t)}{\Delta t} = 0;$$

iii) probabilitatea ca în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ să sosească cel puțin două unități este egală cu zero.

Considerăm în continuare că sistemul de așteptare are repartiție poissoniană și ne propunem să determinăm probabilitatea ca, la momentul t , în sistem să fie n unități. Notăm această probabilitate cu $P_n(t)$ și presupunem că funcțiile $P_n(t)$ au proprietăți de continuitate și derivabilitate suficiente și că

$$\sum_{n=0}^{\infty} P_n(t) = 1. \quad (4.1)$$

Se presupune că la momentul $t = 0$, în sistem nu există nici o unitate, deci se mai adaugă condițiile inițiale:

$$P_n(0) = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}. \quad (4.2)$$

Considerăm mai întâi $n = 0$ și determinăm $P_0(t + \Delta t)$, adică probabilitatea ca în intervalul $(0, t + \Delta t)$ să nu sosească nici o unitate. Această situație este posibilă numai dacă nu sosesc unități nici în intervalul $(0, t)$ și nici în intervalul $(t, t + \Delta t)$.

Probabilitatea ca în intervalul de timp $(0, t)$ să nu sosească nici o unitate este $P_0(t)$.

Probabilitatea ca în intervalul $(t, t + \Delta t)$ să sosească cel puțin o unitate este, conform presupunerii, $\lambda \Delta t$. Prin urmare probabilitatea ca în intervalul $(t, t + \Delta t)$ să nu sosească nici o unitate este $1 - \lambda \Delta t$.

Conform presupunerii făcute, că sistemul de așteptare are repartiție poissoniană, cele două evenimente: "în intervalul $(0, t)$ nu sosește nici o unitate" și "în intervalul $(t, t + \Delta t)$ nu sosește nici o unitate" sunt independente, deci

$$P_0(t + \Delta t) = P_0(t) \cdot (1 - \lambda \Delta t). \quad (4.3)$$

Putem scrie ($\Delta t \neq 0$):

$$\frac{P_0(t + \Delta t) - P_0(t)}{\Delta t} = -\lambda P_0(t)$$

Trecând la limită pentru $\Delta t \rightarrow 0$ obținem

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{P_0(t + \Delta t) - P_0(t)}{\Delta t} = -\lambda P_0(t),$$

deci

$$P_0'(t) = -\lambda P_0(t). \quad (4.4)$$

Integrăm ecuația diferențială (4.4)

$$\frac{dP_0(t)}{dt} = -\lambda P_0(t) \Rightarrow \frac{dP_0(t)}{P_0(t)} = -\lambda dt \Rightarrow \ln P_0(t) = -\lambda t + \ln C \Rightarrow \ln \frac{P_0(t)}{C} = -\lambda t$$

și obținem

$$P_0(t) = C e^{-\lambda t}. \quad (4.5)$$

Pentru determinarea constantei C ținem cont de condițiile inițiale, adică de relația $P_0(0) = 1$. Înlocuind $t = 0$ în relația (4.5) obținem $P_0(0) = C$. Prin urmare $C = 1$.

Deci probabilitatea ca în intervalul $(0, t)$ să nu sosească nici o unitate este

$$P_0(t) = e^{-\lambda t}. \quad (4.6)$$

Pentru determinarea probabilității $P_n(t)$ pornim cu stabilirea legăturii dintre $P_n(t + \Delta t)$ și $P_n(t)$. Pentru ca în intervalul $(0, t + \Delta t)$ să sosească n unități trebuie să se întâmple una din situațiile:

- să sosească n unități în intervalul $(0, t)$ și să nu sosească nici o unitate în intervalul $(t, t + \Delta t)$;
- să sosească $n - 1$ unități în intervalul $(0, t)$ și o unitate în intervalul $(t, t + \Delta t)$.

Deoarece cele două evenimente sunt incompatibile, avem

$$P_n(t + \Delta t) = P_n(t)(1 - \lambda\Delta t) + P_{n-1}(t)\lambda\Delta t + O(\Delta t). \quad (4.7)$$

Relația precedentă se poate scrie sub forma

$$\frac{P_n(t + \Delta t) - P_n(t)}{\Delta t} = -\lambda P_n(t) + \lambda P_{n-1}(t) + \frac{O(\Delta t)}{\Delta t},$$

care, prin trecere la limită pentru $\Delta t \rightarrow 0$, devine

$$P'_n(t) = -\lambda P_n(t) + \lambda P_{n-1}(t). \quad (4.8)$$

Pentru $n = 1$ avem

$$P'_1(t) = -\lambda P_1(t) + \lambda P_0(t) \Leftrightarrow P'_1(t) + \lambda P_1(t) - \lambda e^{-\lambda t} = 0. \quad (4.9)$$

Ecuția diferențială liniară de ordinul întâi din relația (4.9) are soluția

$$P_1(t) = e^{-\int \lambda dt} \left[C + \int \lambda e^{-\lambda t} e^{\int \lambda dt} dt \right] = e^{-\lambda t} [C + \lambda t]. \quad (4.10)$$

Pentru determinarea constantei C considerăm evenimentul "la momentul $t = 0$ este sosită o unitate", adică relația $P_1(0) = 0$, și obținem, pentru $t = 0$, $C = 0$. Deci

$$P_1(t) = \lambda t e^{-\lambda t}. \quad (4.11)$$

Procedând analog, pentru $n = 2$, din (4.8), obținem

$$P'_2(t) + \lambda P_2(t) - \lambda P_1(t) = 0 \Leftrightarrow P'_2(t) + \lambda P_2(t) - \lambda^2 t e^{-\lambda t} = 0, \quad (4.12)$$

care are soluția generală

$$P_2(t) = e^{-\lambda t} \left[C + \frac{\lambda^2 t^2}{2} \right]. \quad (4.13)$$

Ținând cont de (4.2), obținem $C = 0$. Urmează

$$P_2(t) = \frac{\lambda^2 t^2}{2} e^{-\lambda t}. \quad (4.14)$$

În continuare vom demonstra, folosind metoda inducției matematice complete, că probabilitatea ca în intervalul $(0, t)$ să sosească n unități este

$$P_n(t) = \frac{\lambda^n t^n}{n!} e^{-\lambda t} \quad (4.15)$$

Din (4.11) deducem că, pentru $n = 1$, afirmația este adevărată. Presupunem afirmația adevărată pentru $n = k$

$$P_k(t) = \frac{\lambda^k t^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

și demonstrăm că rămâne adevărată și pentru $n = k + 1$, adică

$$P_{k+1}(t) = \frac{\lambda^{k+1} t^{k+1}}{(k+1)!} e^{-\lambda t}.$$

Din (4.8), pentru $n = k + 1$, obținem ecuația diferențială

$$P'_{k+1}(t) + \lambda P_{k+1}(t) - \lambda P_k(t) = 0 \Leftrightarrow P'_{k+1}(t) + \lambda P_{k+1}(t) - \frac{\lambda^{k+1} t^k}{k!} e^{-\lambda t} = 0,$$

care are soluția generală

$$P_{k+1}(t) = e^{-\lambda t} \left[C + \frac{\lambda^{k+1} t^{k+1}}{(k+1)!} \right].$$

Din relația (4.2) deducem $C = 0$ și

$$P_{k+1}(t) = \frac{\lambda^{k+1} t^{k+1}}{(k+1)!} e^{-\lambda t}. \quad (4.16)$$

Pentru modelul considerat, numărul sosirilor într-un interval de timp $(0, t)$ are repartiție Poisson de parametru λ de forma

$$P_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}.$$

Dacă notăm cu N_t variabila aleatoare discretă ce reprezintă numărul de sosiri în intervalul de timp $(0, t)$, atunci valoarea medie a lui N_t este λt . Prin urmare coeficientul de proporționalitate λ , introdus inițial, reprezintă numărul mediu de unități sosite în unitatea de timp.

4.3 Repartiția exponențială

Un element important care intervine în studiul modelelor de așteptare este repartiția timpului dintre două sosiri consecutive. Notăm cu T o variabilă aleatoare care reprezintă timpul dintre două sosiri consecutive și considerăm ca moment inițial momentul în care a sosit prima dintre cele două unități.

Probabilitatea ca timpul T să fie mai mare decât un timp curent oarecare $t > 0$ este egală cu probabilitatea ca în intervalul de timp $(0, t)$ să nu sosească nici o unitate:

$$P(T > t) = P_0(t) = e^{-\lambda t}.$$

Probabilitatea evenimentului contrar

$$P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

reprezintă funcția de repartiție a variabilei aleatoare T :

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t}.$$

Densitatea de repartiție este

$$f(t) = F'(t) = \lambda e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0,$$

deci repartiția timpului dintre două sosiri consecutive este o repartiție exponențială.

Media acestei repartiții este

$$M = \int_0^{\infty} t f(t) dt = \frac{1}{\lambda},$$

deci intervalul mediu dintre două sosiri consecutive este inversul numărului mediu de sosiri în unitatea de timp.

4.4 Model general cu sosiri poissoniene și timp de servire exponențial

4.4.1 Ecuații de stare

Pentru ca un model să se încadreze în această categorie trebuie să îndeplinească următoarele cerințe:

1. probabilitatea ca să sosească o unitate într-un interval de timp foarte scurt $(t, t + \Delta t)$ este proporțională cu lungimea intervalului, Δt , indiferent de valoarea lui t , adică este $\lambda_n \Delta t + O(\Delta t)$, $\forall t > 0$, unde

$$\lim_{\Delta t \rightarrow \infty} O(\Delta t) = 0, \quad \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \frac{O(\Delta t)}{\Delta t} = 0,$$

iar n este numărul unităților din sistem. Probabilitatea ca în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ să nu sosească nici o unitate este

$$1 - [\lambda_n \Delta t + O(\Delta t)];$$

2. probabilitatea ca în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ o unitate să părăsească sistemul este

$$\mu_n \Delta t + O(\Delta t), \quad \forall t,$$

iar probabilitatea ca în același interval de timp nici o unitate să nu părăsească sistemul

$$1 - \mu_n \Delta t - O(\Delta t), \quad \forall t;$$

3. probabilitatea ca în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ să sosească cel puțin două unități este egală cu zero.

Cazul $n = 0$

La momentul de timp $t + \Delta t$ nu există nici o unitate în sistemul de așteptare dacă se întâmplă una din situațiile posibile:

a) la momentul de timp t nu există nici o unitate în sistem și nu sosește nici o unitate în intervalul $(t, t + \Delta t)$;

b) la momentul de timp t există, în sistem, o unitate care părăsește sistemul în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ și, în același interval de timp, nu sosește nici o unitate.

Cele două situații corespund la evenimente incompatibile, formate din evenimente independente, deci probabilitatea ca la momentul de timp $t + \Delta t$ să nu fie nici o unitate în sistemul de așteptare este

$$P_0(t + \Delta t) = P_0(t)(1 - \lambda_0 \Delta t - O(\Delta t)) + P_1(t)(\mu_1 \Delta t + O(\Delta t))(1 - \lambda_1 \Delta t - O(\Delta t)).$$

După un calcul simplu obținem

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{P_0(t + \Delta t) - P_0(t)}{\Delta t} = -\lambda_0 P_0(t) + \mu_1 P_1(t),$$

adică

$$P_0'(t) = -\lambda_0 P_0(t) + \mu_1 P_1(t). \quad (4.17)$$

Cazul $n \neq 0$

Pentru determinarea probabilității ca în sistem să existe n unități la momentul de timp $t + \Delta t$, notată $P_n(t + \Delta t)$, identificăm mai întâi situațiile posibile:

a) la momentul t , în sistem sunt $n - 1$ unități, în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ sosește o unitate și, în același interval de timp, nici o unitate nu părăsește sistemul;

b) la momentul t , în sistem sunt n unități și în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ nu sosește și nu părăsește sistemul nici o unitate;

c) la momentul t , în sistem sunt n unități și, în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$, o unitate sosește în sistem și una îl părăsește;

d) la momentul t , în sistem sunt $n + 1$ unități, iar în intervalul de timp $(t, t + \Delta t)$ o unitate părăsește sistemul fără ca vreo unitate nouă să sosească.

Prin urmare evenimentul "la momentul de timp $t + \Delta t$ în sistem există n unități" este reuniunea a patru evenimente incompatibile, fiecare dintre acestea fiind intersecție de evenimente independente. Urmează

$$\begin{aligned} P_n(t + \Delta t) &= P_{n-1}(t)(\lambda_{n-1} \Delta t + O(\Delta t))(1 - \mu_{n-1} \Delta t - O(\Delta t)) + \\ &P_n(t)(1 - \lambda_n \Delta t - O(\Delta t))(1 - \mu_n \Delta t - O(\Delta t)) + \\ &P_n(t)(\lambda_n \Delta t + O(\Delta t))(\mu_n \Delta t + O(\Delta t)) + \\ &P_{n+1}(t)(1 - \lambda_{n+1} \Delta t - O(\Delta t))(\mu_{n+1} \Delta t + O(\Delta t)) \end{aligned}$$

și

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{P_n(t + \Delta t) - P_n(t)}{\Delta t} = \lambda_{n-1}P_{n-1}(t) - (\lambda_n + \mu_n)P_n(t) + \mu_{n+1}P_{n+1}(t),$$

care conduce la ecuația diferențială

$$P'_n(t) = \lambda_{n-1}P_{n-1}(t) - (\lambda_n + \mu_n)P_n(t) + \mu_{n+1}P_{n+1}(t). \quad (4.18)$$

Sistemul ecuațiilor de stare este un sistem liniar cu număr infinit de ecuații generate de ecuațiile (4.17) și (4.18). Pentru rezolvarea lui se ține cont de condițiile inițiale (4.1) și (4.2). Rezolvarea o facem pentru cazul particular (staționar) în care $P_n(t) = p_n, \forall t \geq 0, n = 0, 1, 2, \dots$. Obținem sistemul ecuațiilor de stare

$$\begin{cases} \lambda_0 p_0 - \mu_1 p_1 = 0 \\ \lambda_{n-1} p_{n-1} - (\lambda_n + \mu_n) p_n + \mu_{n+1} p_{n+1} = 0, \quad n \geq 1 \end{cases} \quad (4.19)$$

cu condiția inițială

$$\sum_{n=0}^{\infty} p_n = 1. \quad (4.20)$$

Din prima ecuație se obține

$$p_1 = \frac{\lambda_0}{\mu_1} p_0,$$

care, înlocuit în a doua ecuație, conduce la

$$p_2 = \frac{\lambda_0 \lambda_1}{\mu_1 \mu_2} p_0.$$

Procedând analog obținem

$$p_3 = \frac{\lambda_0 \lambda_1 \lambda_2}{\mu_1 \mu_2 \mu_3} p_0.$$

Se verifică prin inducție completă că

$$p_n = p_0 \prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k}, \quad \forall n \geq 1. \quad (4.21)$$

Pentru $n = 1$, din (4.21) obținem

$$p_1 = \frac{\lambda_0}{\mu_1} p_0,$$

relație care a fost deja verificată.

Presupunem afirmația adevărată pentru $n \leq m$ și demonstrăm că rămâne adevărată și pentru $n = m + 1$.

Înlocuind valorile pentru p_m și p_{m-1} obținute din (4.21) în ecuația obținută din (4.19) pentru $n = m$, rezultă

$$\lambda_{m-1} \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{m-2}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_{m-1}} p_0 - (\lambda_m + \mu_m) \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{m-1}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_m} p_0 + \mu_{m+1} p_{m+1} = 0,$$

relație din care se deduce

$$p_{m+1} = \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_m}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_{m+1}} p_0,$$

care încheie inducția.

Valoarea p_0 se poate determina din relația (4.20), care, ținând cont de (4.21), devine

$$p_0 + \sum_{n=1}^{\infty} \left(\prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} \right) p_0 = 1$$

și din care se obține

$$p_0 = \left(1 + \sum_{n=1}^{\infty} \prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} \right)^{-1}. \quad (4.22)$$

Prin urmare, pentru cazul staționar, valorile probabilităților p_n sunt:

$$p_n = \left(\prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} \right) \cdot \left(1 + \sum_{n=1}^{\infty} \prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} \right)^{-1}, \forall n \geq 1. \quad (4.23)$$

În continuare considerăm un sistem de așteptare cu sosiri poissoniene având s stații de servire cu timp de servire exponențial și precizăm câteva notații:

1. n = variabila aleatoare care reprezintă **numărul de unități din sistem**. Este o variabilă discretă și se poate scrie astfel:

$$n : \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & k & \dots \\ p_0 & p_1 & \dots & p_k & \dots \end{pmatrix}.$$

Valoarea medie a acestei variabile este

$$\bar{n} = \sum_{k=1}^{\infty} k p_k.$$

2. n_f = variabila aleatoare care reprezintă **numărul de unități din firul de așteptare**. Este o variabilă discretă și se poate scrie astfel:

$$n_f : \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & k & \dots \\ p_0 + p_1 + \dots + p_s & p_{s+1} & \dots & p_{s+k} & \dots \end{pmatrix}.$$

Valoarea medie a acestei variabile este

$$\bar{n}_f = 0 \cdot \sum_{i=0}^s p_i + \sum_{k=1}^{\infty} k p_{s+k} \Leftrightarrow \bar{n}_f = \sum_{n=s}^{\infty} (n-s) p_n.$$

3. n_s = variabila aleatoare care reprezintă **numărul de unități în curs de servire**. Este o variabilă discretă și se poate scrie astfel:

$$n_s : \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & s-1 & s \\ p_0 & p_1 & \dots & p_{s-1} & \sum_{n=s}^{\infty} p_n \end{pmatrix}.$$

Valoarea medie a acestei variabile este

$$\bar{n}_s = \sum_{k=0}^{s-1} k p_k + s \sum_{k=s}^{\infty} p_k.$$

Observația 4.4.1 *Între aceste trei variabile aleatoare există relația*

$$n = n_f + n_s,$$

iar între valorile medii ale lor

$$\bar{n} = \bar{n}_f + \bar{n}_s.$$

4. t = variabila aleatoare care reprezintă **timpul de așteptare al unei unități în sistem** și are valoarea medie dată de relația:

$$\bar{t} = \frac{\bar{n}}{\lambda_{\bar{n}}}.$$

5. t_f = variabila aleatoare care reprezintă **timpul de așteptare al unei unități în fir** și are valoarea medie dată de relația:

$$\bar{t}_f = \frac{\bar{n}_f}{\lambda_{\bar{n}}}.$$

6. t_s = variabila aleatoare care reprezintă **timpul de servire a unei unități în sistem** și are valoarea medie dată de relația:

$$\bar{t}_s = \frac{\bar{n}_s}{\lambda_{\bar{n}}}.$$

Observația 4.4.2 Pentru studiul performanței sistemului de așteptare se determină valorile medii ale variabilelor definite mai sus.

Alte măsuri ale performanței mai sunt:

– intensitatea de trafic (sau factorul de serviciu) definită prin

$$\rho = \frac{\lambda}{\mu},$$

– factorul de utilizare a stațiilor de servire

$$\rho^* = \frac{\lambda}{s\mu},$$

care este identic cu ρ pentru $s = 1$.

4.5 Model de sistem cu un șir de așteptare, o stație de servire, populație infinită

Sistemul de așteptare considerat are o singură stație și un singur șir de așteptare care este nelimitat.

Unitățile sosesc aleator, repartiția lor fiind de tip Poisson, de parametru λ , indiferent de starea sistemului, deci $\lambda_n = \lambda, \forall n \in \mathbb{N}$.

Pentru o unitate care sosește în sistemul de așteptare se disting două situații:

– stația de servire este liberă și unitatea este servită imediat, deci timpul petrecut în sistem este egal cu timpul de servire;

– stația de servire este ocupată, deci unitatea se așează în șirul de așteptare până se eliberează stația de servire. Timpul petrecut în sistemul de așteptare este egal cu suma dintre timpul petrecut în șirul de așteptare și timpul de servire.

Servirea nu depinde de starea sistemului, deci $\mu_n = \mu, \forall n \in \mathbb{N}$.

Din relația (4.22) obținem

$$p_0 = \left(1 + \sum_{n=1}^{\infty} \rho^n \right)^{-1} = \left(\sum_{n=0}^{\infty} \rho^n \right)^{-1}.$$

Seria precedentă are rația $\rho > 0$ și este convergentă dacă și numai dacă $\rho < 1$. Obținem

$$p_0 = \left(\frac{1}{1 - \rho} \right)^{-1} = 1 - \rho. \quad (4.24)$$

Din (4.23) deducem

$$p_n = \rho^n p_0 = \rho^n (1 - \rho), \quad \forall n \in \mathbb{N}. \quad (4.25)$$

Numărul mediu de unități din sistem este

$$\bar{n} = \sum_{n=1}^{\infty} n p_n = \sum_{n=1}^{\infty} n \rho^n (1 - \rho) = \rho (1 - \rho) \sum_{n=1}^{\infty} n \rho^{n-1} =$$

$$\rho(1-\rho)\frac{d}{d\rho}\left(\sum_{n=0}^{\infty}\rho^n\right) = \rho(1-\rho)\frac{d}{d\rho}\left(\frac{1}{1-\rho}\right) = \rho(1-\rho)\frac{1}{(1-\rho)^2} = \frac{\rho}{1-\rho}. \quad (4.26)$$

În continuare calculăm parametrii prezentați în paragraful precedent:

$$n_s = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ p_0 & 1-p_0 \end{pmatrix},$$

deoarece numărul unităților în curs de servire este cel mult egal cu 1.

Rezultă

$$\bar{n}_s = 1 - p_0 = 1 - (1 - \rho) = \rho. \quad (4.27)$$

Urmează

$$\bar{n}_f = \bar{n} - \bar{n}_s = \frac{\rho}{1-\rho} - \rho = \frac{\rho^2}{1-\rho} = \frac{\lambda^2}{\mu(\mu-\lambda)} \quad (4.28)$$

$$\bar{t}_f = \frac{\bar{n}_f}{\lambda} = \frac{\rho^2}{\lambda(1-\rho)} = \frac{\lambda}{\mu(\mu-\lambda)} \quad (4.29)$$

$$\bar{t} = \frac{\bar{n}}{\lambda} = \frac{\rho}{\lambda(1-\rho)} = \frac{1}{\mu-\lambda} \quad (4.30)$$

$$\bar{t}_s = \frac{\bar{n}_s}{\lambda} = \frac{\rho}{\lambda} = \frac{1}{\mu}. \quad (4.31)$$

Probabilitatea ca, la un moment dat, în sistem să fie cel puțin $k+1$ unități este:

$$\begin{aligned} P(n > k) &= p_{k+1} + p_{k+2} + \dots = \sum_{i=1}^{\infty} p_{k+i} = \sum_{i=1}^{\infty} \rho^{k+i}(1-\rho) = \\ &= \rho^{k+1}(1-\rho) \sum_{i=1}^{\infty} \rho^{i-1} = \rho^{k+1}(1-\rho) \frac{1}{1-\rho} = \rho^{k+1}. \end{aligned} \quad (4.32)$$

Probabilitatea ca timpul de așteptare în fir al unei unități să fie mai mare decât τ este

$$P(t_f > \tau) = \rho e^{-(\mu-\lambda)\tau}.$$

4.6 Model de sistem cu un șir de așteptare, o stație de servire, populație finită

Sistemul de așteptare considerat are o singură stație de servire și un singur șir de așteptare finit, cu m elemente.

Unitățile sosesc aleator. Probabilitatea ca într-un interval scurt de timp de lungime Δt să sosească o unitate este cu atât mai mică cu cât numărul unităților din sistem este mai mare. Presupunem că aceasta este proporțională cu numărul unităților care nu sunt încă în sistemul de așteptare:

$$\lambda_n = (m-n)\lambda, \quad n = \overline{0, m-1}.$$

Coeficientul μ_n nu depinde de numărul de unități din sistem deoarece există o singură stație de servire, deci

$$\mu_n = \mu, \quad \forall n = \overline{1, m}.$$

Avem

$$\begin{aligned} p_n &= p_0 \prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} = p_0 \frac{m\lambda(m-1)\lambda \cdots (m-n+1)\lambda}{\mu^n} = \\ &= p_0 m(m-1) \cdots (m-n+1) \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n = A_m^n \rho^n p_0 \end{aligned} \quad (4.33)$$

Pentru determinarea lui p_0 folosim condiția $\sum_{n=0}^m p_n = 1$, deci

$$p_0 = \left(1 + \sum_{n=1}^m A_m^n \rho^n \right)^{-1}. \quad (4.34)$$

Urmează:

$$\begin{aligned} \bar{n} &= \sum_{n=0}^m n p_n = \sum_{n=0}^m [m - (m - n)] p_n = m \sum_{n=0}^m p_n - \sum_{n=0}^m (m - n) p_n = \\ &= m - \sum_{n=0}^{m-1} (m - n) p_n = m - \sum_{n=0}^{m-1} (m - n) A_m^n \rho^n p_0 = \\ &= m - \frac{1}{\rho} \sum_{n=0}^{m-1} A_m^{n+1} \rho^{n+1} p_0 = m - \frac{1}{\rho} (p_1 + p_2 + \dots + p_m) = m - \frac{1}{\rho} (1 - p_0) \end{aligned} \quad (4.35)$$

$$\bar{n}_s = 0 \cdot p_0 + 1 \cdot (1 - p_0) = 1 - p_0 \quad (4.36)$$

$$\bar{n}_f = \bar{n} - \bar{n}_s = m - \frac{1}{\rho} (1 - p_0) - (1 - p_0) = m - \left(1 - \frac{1}{\rho} \right) (1 - p_0) \quad (4.37)$$

$$\bar{t}_f = \frac{\bar{n}_f}{\lambda \bar{n}} = \frac{\bar{n}_f}{\lambda(m - \bar{n})} = \frac{m}{\mu(1 - p_0)} - \frac{1}{\lambda} - \frac{1}{\mu} \quad (4.38)$$

$$\bar{t}_s = \frac{\bar{n}_s}{\lambda \bar{n}} = \frac{1 - p_0}{\lambda \frac{\mu}{\lambda} (1 - p_0)} = \frac{1}{\mu} \quad (4.39)$$

$$\bar{t} = \bar{t}_f + \bar{t}_s = \frac{m}{\mu(1 - p_0)} - \frac{1}{\lambda} \quad (4.40)$$

Observația 4.6.1 Pentru acest model nu se impun restricții asupra lui ρ .

4.7 Model de sistem cu un șir de așteptare, s stații de servire identice, populație infinită

Pentru acest model se presupun următoarele:

- repartiția sosirilor este de tip Poisson;
- dacă există cel puțin o stație de servire liberă în momentul sosirii unei unități, atunci această unitate va fi servită imediat (timpul petrecut în sistemul de așteptare fiind egal cu timpul de servire);
- dacă nu există nici o stație de servire liberă în momentul sosirii unei unități, atunci unitatea se așează în șirul de așteptare (timpul petrecut în sistemul de așteptare fiind egal cu suma dintre timpul de așteptare în fir și timpul de servire);
- disciplina din firul de așteptare este *primul sosit, primul servit*;
- stațiile sunt echivalente, dispuse paralel și cu același parametru de servire (μ);
- $\lambda_n = \lambda, \forall n \geq 1$ (caz staționar).

O primă observație:

$$\mu_n = \begin{cases} n\mu, & 1 \leq n \leq s \\ s\mu, & n > s \end{cases}.$$

Avem:

- pentru $n \leq s$

$$\prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} = \frac{\lambda^n}{1 \cdot \mu \cdot 2 \cdot \mu \cdots n \cdot \mu} = \frac{\rho^n}{n!}$$

– pentru $n > s$

$$\prod_{k=1}^n \frac{\lambda_{k-1}}{\mu_k} = \frac{\lambda^n}{1 \cdot \mu \cdot 2 \cdot \mu \cdots s \cdot \mu \cdot s \cdot \mu \cdots s \cdot \mu} = \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}}.$$

Rezultă

$$p_n = \begin{cases} \frac{\rho^n}{n!} p_0, & 1 \leq n \leq s \\ \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}} p_0, & n > s \end{cases}. \quad (4.41)$$

Urmează

$$p_0 = \left(1 + \sum_{n=1}^s \frac{\rho^n}{n!} + \sum_{n=s+1}^{\infty} \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}} \right)^{-1}.$$

Dar

$$\begin{aligned} \sum_{n=s+1}^{\infty} \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}} &= \frac{s^s}{s!} \sum_{n=s+1}^{\infty} \left(\frac{\rho}{s}\right)^n = \frac{s^s}{s!} \left(\frac{\rho}{s}\right)^{s+1} \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{\rho}{s}\right)^n = \\ &= \frac{\rho^{s+1}}{s!s} \frac{1}{1 - \frac{\rho}{s}} = \frac{\rho^{s+1}}{s!(s-\rho)}. \end{aligned}$$

Deci

$$p_0 = \left(1 + \sum_{n=1}^s \frac{\rho^n}{n!} + \frac{\rho^{s+1}}{s!(s-\rho)} \right)^{-1} = \left(\sum_{n=0}^s \frac{\rho^n}{n!} + \frac{\rho^{s+1}}{s!(s-\rho)} \right)^{-1} \quad (4.42)$$

Urmează

$$\begin{aligned} \bar{n}_f &= 0 \cdot (p_0 + \dots + p_s) + \sum_{k=1}^{\infty} k p_{s+k} = \sum_{k=1}^{\infty} k \frac{\rho^{s+k}}{s!s^k} p_0 = \frac{\rho^s}{s!} p_0 \sum_{k=1}^{\infty} k \left(\frac{\rho}{s}\right)^k = \\ &= \frac{\rho^s}{s!} p_0 \frac{\rho}{s} \sum_{k=1}^{\infty} k \left(\frac{\rho}{s}\right)^{k-1} = \frac{\rho^s}{s!} p_0 \frac{\rho}{s} \frac{d}{d\rho} \left(\sum_{k=1}^{\infty} \left(\frac{\rho}{s}\right)^k \right) = \\ &= \frac{\rho^s}{s!} p_0 \frac{\rho}{s} \frac{d}{d\rho} \left(\frac{1}{1 - \frac{\rho}{s}} \right) = \frac{\rho^s}{s!} p_0 \frac{\rho}{s} \frac{1}{\left(1 - \frac{\rho}{s}\right)^2} = \frac{\rho^{s+1} p_0}{(s-1)!(s-\rho)^2} \end{aligned} \quad (4.43)$$

$$\begin{aligned} \bar{n}_s &= \sum_{n=0}^{s-1} n p_n + s \sum_{n=s+1}^{\infty} p_n = \sum_{n=0}^{s-1} n \frac{\rho^n}{n!} p_0 + s \sum_{n=s+1}^{\infty} \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}} p_0 = \\ &= p_0 \rho \left[\sum_{n=1}^s \frac{\rho^{n-1}}{(n-1)!} + \sum_{n=s+1}^{\infty} \frac{\rho^{n-1}}{s!s^{n-s-1}} \right] = \\ &= p_0 \rho \left[\sum_{n=0}^{s-1} \frac{\rho^n}{n!} + \sum_{n=s}^{\infty} \frac{\rho^n}{s!s^{n-s}} \right] = p_0 \rho \frac{1}{p_0} = \rho \end{aligned} \quad (4.44)$$

$$\bar{n} = \bar{n}_f + \bar{n}_s = \frac{\rho^{s+1} p_0}{(s-1)!(s-\rho)^2} + \rho \quad (4.45)$$

$$\bar{t}_f = \frac{\bar{n}_f}{\lambda} = \frac{\rho^{s+1} p_0}{(s-1)!(s-\rho)^2 \lambda} \quad (4.46)$$

$$\bar{t}_s = \frac{\bar{n}_s}{\lambda} = \frac{\rho}{\lambda} = \frac{1}{\mu} \quad (4.47)$$

$$\bar{t} = \bar{t}_f + \bar{t}_s = \frac{\rho^{s+1} p_0}{(s-1)!(s-\rho)^2 \lambda} + \frac{1}{\mu} \quad (4.48)$$

$$P(t_f > \tau) = p_s \frac{1}{1 - \rho^*} e^{-(s\mu - \lambda)\tau}. \quad (4.49)$$

Chapter 5

Elemente de teoria jocurilor

Teoria jocurilor își propune să studieze comportamentul uman în situații conflictuale în care rațiunea se opune rațiunii, fiecare dintre părțile implicate având putere de analiză și posibilitatea de a lua decizii în vederea atingerii propriului obiectiv.

Teoria jocurilor nu are caracter de teorie a deciziilor optime și nu oferă concluzii adecvate pentru rezolvarea problemei în favoarea unuia sau altuia dintre participanți.

Teoria jocurilor poate fi definită ca teoria matematică a modelelor situațiilor conflictuale. O situație conflictuală este caracterizată de două elemente esențiale:

- caracterul rațional al comportării participanților, care sunt persoane fizice sau colectivități umane, capabile să-și stabilească obiective și să-și aleagă căile pentru atingerea lor;

- antagonismul intereselor, care reprezintă factorul generator al conflictului.

Interesul care stă la baza conflictului diferă în funcție de contextul jocului respectiv. El se poate manifesta prin dorința de a ocupa o poziție cât mai bună sau de a provoca cât mai multe pierderi adversarului. Teoria jocurilor exclude problemele de comportament în care se manifestă o convergență deplină a intereselor.

În funcție de elementele esențiale pe care le definim, jocurile se pot clasifica astfel:

1. În funcție de numărul de persoane care participă (un joc presupune participarea conștientă a mai multor persoane (colectivități umane), *jucătorii*, care au interese diferite:

- jocuri de doi jucători;

- jocuri de $n > 2$ jucători.

2. În funcție de câștigurile realizate:

- jocuri cu sumă constantă, în care suma câștigurilor tuturor jucătorilor este aceeași, indiferent de acțiunile acestora (se pot reduce la jocuri cu sumă nulă printr-o schimbare a reperelor față de care se calculează câștigurile);

- jocuri cu sumă neconstantă.

3. În funcție de numărul de posibilități de acțiune:

- jocuri finite (cu număr finit de variante);

- jocuri infinite.

4. În funcție de comunicarea cu adversarul:

- jocuri cooperative, în care sunt permise diferite forme de comunicare și colaborare;

- jocuri necooperative, în care fiecare jucător acționează fără a cunoaște planurile celorlalți.

5.1 Jocuri în formă extinsă

Definiția 5.1.1 *Un joc finit de n ($n \geq 2$) jucători, în formă extinsă Γ este definit de următoarele componente esențiale:*

1. *Un arbore (Ω, Γ) numit **arborele jocului**; Ω este mulțimea nodurilor, iar Γ este mulțimea arcelor. Mulțimea nodurilor finale, numite **partide**, este notată cu*

$$P = \{p \in \Omega \mid \Gamma(p) = \emptyset\}.$$

Mulțimea nodurilor care nu sunt partide, numite **poziții**, este notată cu

$$W = \Omega \setminus P = \{w \in \Omega \mid \Gamma(w) \neq \emptyset\}.$$

Nodul inițial w_0 , care are proprietatea

$$\nexists w \in \Omega, w_0 \in \Gamma(w),$$

este numit **poziția inițială** a jocului.

Pentru fiecare $w \in W$, mulțimea arcelor care pleacă din w

$$\{(w, w') \mid w' \in \Gamma(w)\}$$

este numită **mulțimea alternativelor la poziția w** .

Dacă $w' \in \Gamma(w)$, atunci w' se numește **succesor imediat** al lui w , iar w se numește **predecesor imediat** al lui w' . Pentru orice $w \in \Omega$ există un unic lanț care îl leagă de w_0 .

2. O partiție $R = \{R_0, R_1, \dots, R_q\}$ a lui Ω , unde $R_0 = \{w_0\}$, $R_q = P$, iar R_k , ($k = \overline{1, q-1}$), este formată din pozițiile legate de w_0 printr-un lanț format din k arce (mulțime de nivel k), adică

$$R_k = \{w \in \Omega \mid \exists w_1, w_2, \dots, w_{k-1} \in \Omega, w_1 = \Gamma(w_0), w_2 = \Gamma(w_1), \dots, w = \Gamma(w_{k-1})\},$$

se numește **partiție a nivelelor**.

Numărul natural q reprezintă numărul de mutări ale jocului și este numit **lungimea jocului**.

3. O partiție $J = \{J_1, J_2, \dots, J_n\}$ a mulțimii W , unde J_i este mulțimea pozițiilor în care acționează jucătorul i , $i = \overline{1, n}$, se numește **partiție a jucătorilor**.

4. Pentru fiecare $i \in \overline{1, n}$ există o partiție $S_i = \{S_i^1, S_i^2, \dots, S_i^{k_i}\}$ a lui J_i numită **partiția informațională a jucătorului i** .

5. Funcțiile $F_i : P \rightarrow \mathbb{R}$, $i = \overline{1, n}$, unde $F_i(p)$ reprezintă câștigul jucătorului i în cazul în care evoluția jocului este cea descrisă de lanțul care leagă w_0 de p , se numesc **funcții de câștig ale jucătorilor**.

Definiția 5.1.2 Un plan de acțiune propriu al unui jucător, care vizează întreaga desfășurare a conflictului, se numește **strategie personală**. Strategia definește mutările pe care jucătorul este pregătit să le efectueze pentru fiecare poziție personală în parte.

Definiția 5.1.3 O mulțime de poziții în care jucătorul deține aceeași informație asupra desfășurării trecute a jocului, poziții pe care el nu le poate distinge una de alta, se numește **mulțime informațională**.

În cadrul unui joc, jucătorul este confruntat cu problema fixării unui obiectiv propriu și a stabilirii unei căi de realizare a acestuia. Problema poate fi rezolvată dacă jucătorul cunoaște toate modurile în care, atât el cât și adversarii săi, pot acționa pe parcursul întregului joc.

Definiția 5.1.4 O strategie a jocului Γ este un n -uplu $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ de strategii personale ale celor n jucători.

Notăm cu X_i mulțimea tuturor strategiilor personale ale jucătorului i , $i = \overline{1, n}$, și cu X mulțimea strategiilor jocului. Atunci $X = X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n$. Jocul este finit dacă mulțimea strategiilor este finită.

Definiția 5.1.5 O strategie $\bar{x} \in X$ se numește **punct de echilibru** al jocului Γ dacă

$$F_i(\bar{x}) \geq F_i(\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_{i-1}, x_i, \bar{x}_{i+1}, \dots, \bar{x}_n), \forall x_i \in X_i, \forall i \in \overline{1, n}.$$

Obiectivul fiecărui jucător este maximizarea propriului câștig. Ținând cont de faptul că interesele celor n jucători sunt diferite, deducem că este imposibil ca la finalul jocului să se realizeze obiectivele tuturor jucătorilor.

Punctul de echilibru desemnează o situație de la care nici un jucător nu se poate abate fără a pierde. În cazul jocurilor necooperative, punctul de echilibru oferă o modalitate echitabilă de rezolvare a conflictului, care să nu avantajeze sau să dezavantajeze niciunul dintre jucători. În cazul jocurilor cooperative, punctul de echilibru își pierde această semnificație; el are totuși o mare importanță în calculele pe care și le face fiecare jucător în parte pentru analiza avantajelor și dezavantajelor unei eventuale cooperări. Problema punctului de echilibru constituie una din problemele fundamentale ale teoriei jocurilor.

5.2 Jocuri de doi jucători, cu sumă nulă

Definiția 5.2.1 *Un joc de doi jucători, cu sumă nulă, în formă normală, este definit de tripletul (X, Y, F) , unde X și Y sunt două mulțimi nevide, numite **mulțimile strategiilor personale** ale celor doi jucători, iar F este o funcție cu valori reale definită pe produsul cartezian $X \times Y$, numită **funcția de câștig a jocului** (sau funcția de câștig a primului jucător).*

Orice element $x \in X$ reprezintă o strategie personală a primului jucător (notat în continuare cu A , iar $y \in Y$ o strategie a celui de-al doilea jucător, B). $F(x, y)$ este valoarea câștigului primului jucător, corespunzător strategiei (x, y) . Deoarece jocul este cu sumă nulă, câștigul celui de-al doilea jucător este definit de funcția $-F$.

În cazul jocului de doi jucători, cu sumă nulă, $\Gamma = (X, Y, F)$, o strategie a jocului, (\bar{x}, \bar{y}) , este punct de echilibru dacă sunt îndeplinite condițiile

$$\begin{aligned} F(\bar{x}, \bar{y}) &\geq F(x, \bar{y}), \quad \forall x \in X \text{ și} \\ -F(\bar{x}, \bar{y}) &\geq -F(\bar{x}, y), \quad \forall y \in Y, \end{aligned}$$

ceea ce este echivalent cu dubla inegalitate

$$F(x, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y.$$

Deci, un punct de echilibru al jocului Γ este un punct șa al funcției de câștig F .

Semnificația acestui concept ne ajută să răspundem la întrebarea: "ce înseamnă o comportare optimă a ambilor jucători în jocul Γ ?". Mai întâi analizăm jucătorul A . Datorită caracterului antagonist al jocului, alegând o strategie personală $\bar{x} \in X$, A nu poate fi sigur "apriori" decât de un câștig egal cu

$$\min_{y \in Y} F(\bar{x}, y).$$

O comportare optimă a sa se reflectă în alegerea acelei strategii $\bar{x} \in X$ care poate sa-i garanteze maximul dintre câștigurile precedente, putând astfel conta pe

$$v_1 = \min_{y \in Y} F(\bar{x}, y) = \max_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y).$$

Se ajunge astfel la **principiul max-min** care reprezintă, în teoria jocurilor de doi jucători, cu sumă nulă, criteriul rațional de comportare optimă a unui jucător: "*căutând să pună de acord dorința de maximizare a câștigului său cu politica de prudență dictată de teama față de acțiunile posibile ale adversarului, jucătorul alege strategia care îi asigură cel mai mare câștig dintre câștigurile minime oferite de alegerile oponentului său*".

Repetând raționamentul anterior din punctul de vedere al jucătorului B , ajungem la concluzia că principiul max-min îl conduce la adoptarea unei strategii $\bar{y} \in Y$ care să-i garanteze un câștig de cel puțin

$$-v_2 = \min_{x \in X} (-F(x, \bar{y})) = \max_{y \in Y} \min_{x \in X} (-F(x, y)) = - \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y),$$

caz în care câștigul primului jucător va fi cel mult

$$v_2 = \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y).$$

Astfel au fost puse în evidență două mărimi definitorii ale jocului, v_1 și v_2 , numite **valoarea max-min** respectiv **valoarea min-max**.

Propoziția 5.2.1 *Între valorile max-min și min-max există relația $v_1 \leq v_2$, adică*

$$\max_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y) \leq \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y).$$

Demonstrație. Evident, oricare ar fi strategiile $x \in X$ și $y \in Y$, avem

$$\min_{y \in Y} F(x, y) \leq F(x, y) \leq \max_{x \in X} F(x, y).$$

Deoarece x este arbitrar în X , rezultă

$$v_1 = \max_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y) \leq \max_{x \in X} F(x, y), \quad \forall y \in Y$$

și, cum membrul stâng al inegalității nu depinde de y , putem scrie

$$v_1 \leq \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y) = v_2. \quad \blacksquare$$

Propoziția 5.2.2 *Dacă $v_1 = v_2 = v$, atunci există $\bar{x} \in X$ și $\bar{y} \in Y$ astfel încât*

$$F(x, \bar{y}) \leq v \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y$$

și $v = F(\bar{x}, \bar{y})$.

Demonstrație. Fie \bar{x} și \bar{y} două strategii max-min ale celor doi jucători. Atunci

$$\max_{x \in X} F(x, \bar{y}) = v_2 = v = v_1 = \min_{y \in Y} F(\bar{x}, y).$$

Dar, pentru două strategii arbitrare $x \in X$ și $y \in Y$, putem scrie

$$F(x, \bar{y}) \leq \max_{x \in X} F(x, \bar{y}) \tag{5.1}$$

și

$$F(\bar{x}, y) \geq \min_{y \in Y} F(\bar{x}, y). \tag{5.2}$$

Obținem

$$F(x, \bar{y}) \leq v \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y.$$

În particular, pentru $x = \bar{x}$, din (5.1), deducem $F(\bar{x}, \bar{y}) \leq v$. Analog, din (5.2), pentru $y = \bar{y}$, $F(\bar{x}, \bar{y}) \geq v$.

Prin urmare $F(\bar{x}, \bar{y}) = v$. \blacksquare

Observația 5.2.1 *Dacă $v_1 = v_2 = v$, atunci v se numește valoarea jocului.*

Propoziția 5.2.3 *Dacă există strategiile $\bar{x} \in X$ și $\bar{y} \in Y$ și numărul real v astfel încât*

$$F(x, \bar{y}) \leq v \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y,$$

atunci $v_1 = v_2 = v$.

Demonstrație. Din $F(x, \bar{y}) \leq v$ rezultă

$$\max_{x \in X} F(x, \bar{y}) \leq v,$$

deci

$$v_2 = \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y) \leq v.$$

Analog, din $F(\bar{x}, y) \geq v$, deducem

$$\min_{y \in Y} F(\bar{x}, y) \geq v$$

și

$$v_1 = \max_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y) \geq v.$$

Deci $v_2 \leq v \leq v_1$. Din Propoziția 5.2.1 avem $v_1 \leq v_2$, prin urmare $v_1 = v_2 = v$. ■

Corolarul 5.2.1 *O condiție necesară și suficientă ca*

$$\max_{x \in X} \min_{y \in Y} F(x, y) = \min_{y \in Y} \max_{x \in X} F(x, y) \quad (5.3)$$

este ca funcția F să admită punct de echilibru (punct șa).

Dacă (\bar{x}, \bar{y}) este punct de echilibru al lui F , atunci $F(\bar{x}, \bar{y}) = v$, unde v este valoarea comună a celor doi membri ai egalității (5.3).

De aici deducem că punctul de echilibru al unui joc de doi jucători, cu sumă nulă, este format din strategii max-min.

Definiția 5.2.2 *Dacă jocul $\Gamma = (X, Y, F)$ admite puncte de echilibru (adică dacă este verificată relația (5.3)), numim **soluție** a sa mulțimea E a tuturor punctelor de echilibru.*

Propoziția 5.2.4 *Dacă (\bar{x}, \bar{y}) și (\hat{x}, \hat{y}) sunt puncte de echilibru diferite ale jocului Γ , atunci (\bar{x}, \hat{y}) și (\hat{x}, \bar{y}) sunt, de asemenea, puncte de echilibru.*

Demonstrație. Deoarece $(\bar{x}, \bar{y}) \in E$, conform definiției punctului de echilibru, avem

$$F(x, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y. \quad (5.4)$$

Pentru $y = \hat{y}$, a doua inegalitate din (5.4) devine $F(\bar{x}, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, \hat{y})$.

Folosind definiția punctului de echilibru pentru punctul (\hat{x}, \hat{y}) obținem

$$F(x, \hat{y}) \leq F(\hat{x}, \hat{y}) \leq F(\hat{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y. \quad (5.5)$$

Pentru $x = \bar{x}$, prima inegalitate din (5.5) devine $F(\bar{x}, \hat{y}) \leq F(\hat{x}, \hat{y})$.

Dar $F(\bar{x}, \bar{y}) = F(\hat{x}, \hat{y}) = v$ deoarece (\bar{x}, \bar{y}) și (\hat{x}, \hat{y}) sunt puncte de echilibru. Urmează

$$F(\bar{x}, \hat{y}) = v = F(\bar{x}, \bar{y}) = F(\hat{x}, \hat{y}).$$

Înlocuind în prima inegalitate din (5.4) pe $F(\bar{x}, \bar{y})$ cu $F(\bar{x}, \hat{y})$ și în a doua inegalitate din (5.5) pe $F(\hat{x}, \hat{y})$ cu $F(\bar{x}, \hat{y})$, obținem

$$F(x, \hat{y}) \leq F(\bar{x}, \hat{y}) \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y,$$

adică $(\bar{x}, \hat{y}) \in E$. Analog se demonstrează că $(\hat{x}, \bar{y}) \in E$. ■

Definiția 5.2.3 *Dacă jocul Γ admite puncte de echilibru, numim **strategie optimă a primului jucător** o strategie $\bar{x} \in X$ pentru care există o strategie $\bar{y} \in Y$ astfel încât $(\bar{x}, \bar{y}) \in E$.*

Dacă notăm cu O_1 mulțimea strategiilor optime ale primului jucător și cu O_2 mulțimea strategiilor optime ale celui de-al doilea jucător, atunci $E = O_1 \times O_2$.

Propoziția 5.2.5 *Considerăm jocurile $\Gamma = (X, Y, F)$ și $\Gamma' = (X, Y, F')$ pentru care $F'(x, y) = F(x, y) + a$, unde a este o constantă reală.*

Atunci soluțiile celor două jocuri coincid. Dacă v este valoarea jocului Γ , atunci valoarea jocului Γ' va fi $v' = v + a$.

Demonstrație. Presupunem că soluția jocului Γ este E și fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in E$. Atunci

$$F(x, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, \bar{y}) \leq F(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y.$$

Adunând constanta a la cei trei membri ai relației precedente obținem

$$F'(x, \bar{y}) \leq F'(\bar{x}, \bar{y}) \leq F'(\bar{x}, y), \quad \forall x \in X, \forall y \in Y,$$

cu $F'(\bar{x}, \bar{y}) = F(\bar{x}, \bar{y}) + a = v + a$, ceea ce dovedește că (\bar{x}, \bar{y}) este punct de echilibru al jocului Γ' și că $v + a$ este valoarea lui.

Reciproc, dacă (\bar{x}, \bar{y}) este punct de echilibru al jocului Γ' , înlocuind în raționamentele anterioare pe a cu $-a$, ajungem la concluzia că (\bar{x}, \bar{y}) este punct de echilibru și pentru jocul Γ . ■