

# Lineární programování a kombinatorická optimalizace - příprava na zkoušku

KAREL VELIČKA

10. září 2024

Vyučující: *prof. RNDr. Martin Loebel, CSc.*

## Obsah

1	Standardní tvar LP, vrchol, stěny, bázická řešení	2
2	Simplexová metoda	4
3	Pivotovací pravidla geometricky	5
4	Blandovo pravidlo	5
5	Dualita	6
6	Farkasovo lemma a dualita	8
7	Fourier-Motzkinova eliminace	9
8	Věta o oddělování	9
9	Minkowski-Weylova věta	10
10	Racionální a celočíselné mnohostěny	11
11	TU matice a Hoffman-Kruskalova věta	11
12	Chvátalovy řezy	12
13	Primární dualní algoritmy	13

# 1 Standardní tvar LP, vrchol, stěny, bázická řešení

**Definice 1.1.** (*Úloha LP v kanonickém tvaru*) je následující optimalizační úloha daná maticí  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  a vektory  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$ :

$$\begin{aligned} & \text{maximalizuj } \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \text{pro } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \\ & \text{za podmínek } A\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \end{aligned}$$

**Definice 1.2.** (*Úloha LP v rovnicovém/ standardním tvaru*) je následující optimalizační úloha daná maticí  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  a vektory  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$ :

$$\begin{aligned} & \text{maximalizuj } \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \text{pro } \mathbf{x} \in [0, \infty)^n \\ & \text{za podmínek } A\mathbf{x} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

**Definice 1.3.** (*Úloha celočíselného lineárního programování*) je následující optimalizační úloha daná maticí  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  a vektory  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$ :

$$\begin{aligned} & \text{maximalizuj } \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \text{pro } \mathbf{x} \in \mathbb{Z}^n \\ & \text{za podmínek } A\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \end{aligned}$$

**Definice 1.4.** (*Báze matice*)  $B \subseteq \{1, \dots, n\}$  je báze matice  $A$ , jestliže  $A_B \neq 0$

**Definice 1.5.** (*Množina přípustných řešení*) je množina  $P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ .

**Definice 1.6.** (*Bázické řešení*) je  $\mathbf{x} \in P$ , pokud existuje báze  $B$  matice  $A$  taková, že  $x_i = 0$  pro každé  $i \notin B$ .

**Definice 1.7.** (*Konvexní mnohostěn*) je průnikem konečně mnoha poloprostorů:

$$P = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}\}.$$

**Definice 1.8.** (*Dimenze konvexního mnohostěnu*):  $\dim P = \max d$ , t.ž.  $\exists \mathbf{x}_0, \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_d \subseteq P$  takové, že  $\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0, \mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_0, \dots, \mathbf{x}_d - \mathbf{x}_0$  jsou afinně (tedy i lineárně) nezávislé. (platí  $\dim\{\mathbf{x}_0\} = 0, \dim \emptyset = -1$ .)

**Definice 1.9.** (*Vrchol*): značíme  $\mathbf{v} \in P \subseteq \mathbb{R}^n$ , pokud existuje  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ , že  $\mathbf{c}^T \mathbf{v} > \mathbf{c}^T \mathbf{y}$ , pro každé  $\mathbf{y} \in P \setminus \{\mathbf{v}\}$ .

**Definice 1.10.** (*k-dimenzionální stěna*): je  $F \subseteq P$ , pokud  $F$  je  $k$ -dimenzionální konvexní mnohostěn a pokud  $(\exists \mathbf{c} \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\})(z \in \mathbb{R}) : (\forall \mathbf{y} \in F)(\mathbf{c}^T \mathbf{y} = z)$  a zároveň  $(\forall \mathbf{y} \in P \setminus F)(\mathbf{c}^T \mathbf{y} < z)$ .

**Věta 1.1.** Každou úlohu LP lze převést na standardní tvar.

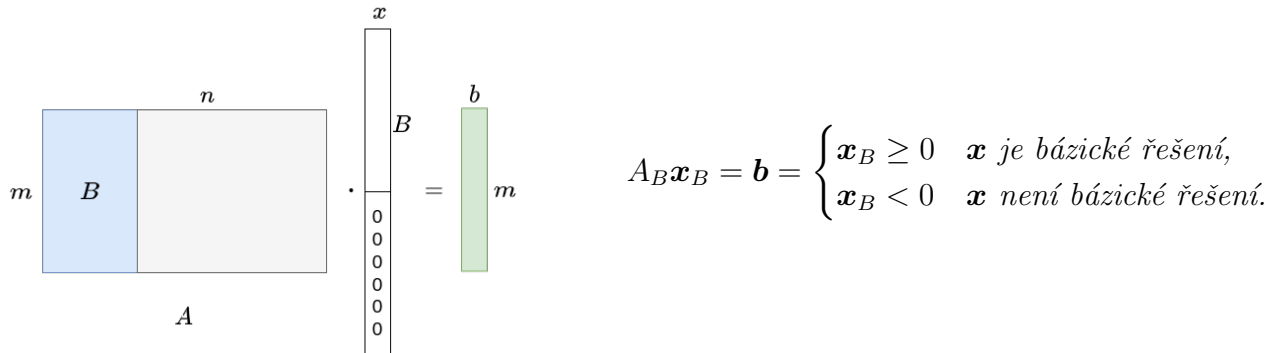
*Důkaz.*

- (i) Rovnice na nerovnice:  $A\mathbf{x} = \mathbf{b} \rightsquigarrow A\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \wedge A\mathbf{x} \geq \mathbf{b}$
- (ii) Nerovnice na rovnice:  $A\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \rightsquigarrow A\mathbf{x} + \mathbf{z} = \mathbf{b}; \mathbf{z} \geq 0$
- (iii) Nezáporné na neomezené proměnné:  $\mathbf{x} \geq 0 \rightsquigarrow$  přidáme podmínky na nezápornost jako nerovnice
- (iv) Neomezené na nezáporné proměnné:  $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R} \rightsquigarrow \mathbf{x}_i^+ - \mathbf{x}_i^-; \mathbf{x}_i^+ \geq 0, \mathbf{x}_i^- \geq 0$

■

**Pozorování 1.1.** Každé bázi přísluší nejvýše jedno bážické řešení.

Důkaz.



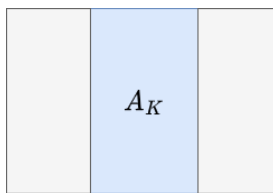
■

**Pozorování 1.2.** Řešení  $x \in P$  je bážické  $\iff$  sloupce matice  $A_K$ , kde  $K = \{i \mid x_i > 0\}$ , jsou lineárně nezávislé.

Důkaz.

$\Rightarrow$   $x$  odpovídá bázi  $B$ ;  $K \subset B \rightsquigarrow$  z definice

$\Leftarrow$



$|K| = m \implies K$  je báze  
 $|K| < m \implies$  rozšíříme  $K$  na bázi  $K'$ .  
 $x$  je pak jediným řešením soustavy  $A_{K'} x = b$ .

■

**Věta 1.2.** Je-li účelová funkce ( $\max c^T x, Ax = b, x \geq 0$ ) s alespoň jedním přípustným řešením shora omezená na množině  $P$  přípustných řešení, potom pro každé  $x_0 \in P$  existuje bážické řešení  $\bar{x}$  splňující  $c^T x_0 \leq c^T \bar{x}$ .

Důkaz.

Nechť  $\bar{x} \in P$  splňuje  $c^T x_0 \leq c^T \bar{x}$  a zároveň má  $\bar{x}$  minimální počet nenulových komponent. Ukážeme, že je  $\bar{x}$  bážické.

Nechť  $K = \{\bar{x}_j > 0 \mid j \in \{1, \dots, n\}\}$ .

(a) Sloupce matice  $A_K$  jsou lineárně nezávislé  $\implies \bar{x}$  je bážické řešení (viz. Pozorování 1.2).

(b) Sloupce  $A_K$  jsou lineárně závislé. To povedeme ke sporu.

Jelikož jsou závislé, tak  $\exists \tilde{w} \neq 0$  takové, že  $A_K \tilde{w} = 0$ . To doplníme nulami na  $w \in \mathbb{R}^n$ , kde  $w \neq 0$  a  $Aw = 0$ .

(i) Nechť platí  $c^T w \geq 0$  a  $\exists j \in K : w_j < 0$ . Dále definujme  $x(t) = \bar{x} + t \cdot w$ .

Ukážeme nyní, že  $\exists t_1 > 0 : x(t_1)$  je přípustné řešení. Kdyby  $c^T x(t_1) > c^T x_0$ , pak  $x(t_1)$  má méně nenulových komponent a to nám dává spor.

Vezměme si  $t \geq 0$  a definujme:

$$Ax(t) = A\bar{x} + t \cdot Aw = b + 0,$$

$$c^T x(t) = c^T \bar{x} + \underbrace{t \cdot c^T w}_{\geq 0} \geq c^T \bar{x} \geq c^T x_0.$$

A jelikož víme, že  $w_j < 0$ , ta zvětšujeme  $t$  z nuly, zachováváme  $x(t) \geq 0$  a skončíme v okamžiku, kdy jedna kladná složka  $x_i = 0$ .

(ii) Necht'  $\mathbf{c}^T \mathbf{w} < 0$ . Kdyby to platilo, tak buď  $-\mathbf{c}^T \mathbf{w} = 0$ , nebo  $\mathbf{c}^T \mathbf{w} > 0$ , což obojí implikuje k tomu, že  $\mathbf{w}$  nebo  $-\mathbf{w}$  splňuje (i).

Nebo může nastat  $\mathbf{w} \geq 0 \implies$  všechna  $\mathbf{x}(t)$  jsou přípustná řešení  $\implies$  jsou neomezené a to nám dává spor. ■

**Věta 1.3.** Necht'  $P = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$  a  $\mathbf{v} \in P$ , potom je ekvivalentní:

(1)  $\mathbf{v}$  je vrchol,

(2)  $\mathbf{v}$  je přípustné bázické řešení.

*Důkaz.*

$\implies$  Plyne z Věty 1.2 a z definice vrcholu.

$\Leftarrow$  Stačí vhodně dodefinovat  $\mathbf{c}$ .

Necht' tedy  $\mathbf{c}_i = \begin{cases} 0 & i \in B, \\ -1 & i \notin B \end{cases}$  a necht'  $\mathbf{v}$  odpovídá bázi  $B$ .

Platí tedy  $\mathbf{v} \in P \implies \mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq 0$ . Takže buď  $\mathbf{c}^T \mathbf{v} = 0$ , pak je optimum, nebo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} < 0$  a pak  $\mathbf{x}$  má alespoň 1 složku mimo  $B$ . A jelikož každé bázi odpovídá nejvýše jedno bázické řešení (viz. Pozorování 1.1), tak  $\mathbf{v}$  je vrchol. ■

## 2 Simplexová metoda

**Definice 2.1. (Simplexová tabulka):** Definujme proměnné  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n, \mathbf{z}$ , dále všechny bázické proměnné  $N = \{1, \dots, n\} \setminus B$ ,  $p \in \mathbb{R}^m$ ,  $Q \in \mathbb{R}^{m \times (n-m)}$ ,  $r \in \mathbb{R}^{n-m}$  a  $z_0 \in \mathbb{R}$ .

Potom pro bázi  $B$  je simplexová tabulka  $T_B$ :

$$\begin{aligned} \mathbf{x}_B &= p + Q\mathbf{x}_N \\ \mathbf{z} &= z_0 + r^T \mathbf{x}_N \end{aligned}$$

a řešením tak je  $(\mathbf{x}, \mathbf{z})$ , pro  $\mathbf{x}_N = 0 \rightsquigarrow \mathbf{x}_B = p, \mathbf{z} = z_0$ .

**Pozorování 2.1. (O simplexové tabulce)**

(1)  $T_B$  vznikne elementárními řádkovými úpravami z  $(A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{z} = \mathbf{c}^T \mathbf{x})$ .

(2) Množina řešení  $(A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{z} = \mathbf{c}^T \mathbf{x})$  a  $T_B$  je stejná.

(3) Řádkové úpravy jsou násobeny maticí zleva.

(4) Řešení  $\mathbf{x}T_B$  je přípustné  $\iff p \geq 0$ .

(5) Řešení  $\mathbf{x}T_B$  je optimální  $\iff p \geq 0, r \leq 0$ .

**Definice 2.2. (Pivotovací krok) Formálně popsaný převod k další tabulce:**

Máme  $B$  bázi, kterou upravíme na  $B \cup \{v\} \setminus \{u\}$ .

(a) *Vstupující proměnná:*  $\mathbf{x}_v$ , že  $r_u > 0$ .

(b) *Vystupující proměnná:*  $\mathbf{x}_u$ , že  $Q_{uv} < 0$  a  $-\frac{p_u}{Q_{uv}} = \min\{-\frac{p_i}{Q_{iv}} \mid i \in B, Q_{iv} < 0\}$ .

(c) *Úprava tabulky:* Převodeme  $\mathbf{x}_v$  na levou stranu a dosadíme.

(d) Pokud neexistuje vstupující proměnná  $v \implies B$  je optimální.

Pokud neexistuje vystupující proměnná  $u \implies$  úloha je neomezená (viz. Pozorování).

(e) Pokud  $(u, v)$  existují, tak  $B'$  je bází matice  $A$ , protože elementárními řádkovými úpravami dostaneme  $T_{B'}$  z  $T_B$ . Platí tedy, že  $(A_{B'})^{-1}$  existuje a  $\det A_{B'} \neq 0$ .

**Pozorování 2.2.** Pokud je sloupec  $Q^v$  matice  $Q$  indexovaný  $v \in \mathbb{N}$  nezáporný, pak je úloha ST neomezená.

*Důkaz.* Nechť  $(\mathbf{x}, \mathbf{z})$  je přípustné řešení báze  $B$  úlohy ST. Pro  $t \geq 0$  nechť:

$$\mathbf{x}(t)_B = \mathbf{x}_B + Q^v \cdot t, \quad \mathbf{x}(t)_v = 0, \quad \mathbf{x}(t)_w = 0 \text{ pro } w \in \mathbb{N} \setminus \{v\}.$$

Potom hodnota účelové funkce pro  $\mathbf{x}(t)$  je  $\mathbf{z}_0 + t \cdot \mathbf{z}_v$ .

Navíc tato hodnota pro  $t \rightarrow \infty$  jde také do  $\infty$  a každé  $\mathbf{x}(t)$  je přípustné. ■

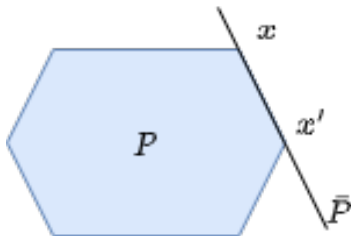
### 3 Pivotační pravidla geometricky

**Definice 3.1. (Dantzigovo pravidlo):** Pro vstupující proměnnou  $\mathbf{x}_\beta$  a vystupující  $\mathbf{x}_\alpha$  vybereme  $\beta \in N$  s maximální  $r_\beta$  a zvolíme  $\mathbf{x}_\alpha$  libovolně z množiny proměnných.

**Věta 3.1.** Nechť  $\mathbf{x}$  je bázičné řešení báze  $B$ ,  $\mathbf{x}'$  bázičné řešení báze  $B' := B \setminus \{\alpha\} \cup \{\beta\}$ .

Nechť  $\bar{B} = B \cup \{\beta\}$  a nechť  $\bar{P} := \{\mathbf{z} \mid A_{\bar{B}}\mathbf{z}_{\bar{B}} = \mathbf{b}; \mathbf{z}_i = 0, i \notin \bar{B}\}$  je přímka (afinní prostor dimenze 1) a  $\mathbf{x} \in \bar{P} \ni \mathbf{x}'$ . Pak  $\bar{P}$  definuje stěnu  $P = \{\mathbf{z} \mid A\mathbf{z} = \mathbf{b}, \mathbf{z} \geq 0\}$ .

*Důkaz.* Definujme  $\mathbf{c} = (c_1, \dots, c_n)$  předpisem  $c_i = 0$  pro  $i \in \bar{B}$  a  $c_i = -1$  pro  $i \notin \bar{B}$ . Všimneme si následujících pozorování:



- Pokud  $\mathbf{y} \in P \implies \mathbf{c}^T \mathbf{y} = 0$ .
- Pokud  $\mathbf{z} \in \bar{P} \implies \mathbf{c}^T \mathbf{z} = \mathbf{c}_{\bar{B}}^T \mathbf{z}_{\bar{B}} = 0$ .
- Pokud  $\mathbf{z} \in \bar{P} \cap P \implies \mathbf{z}$  je optimální přípustné řešení (je to stěna).

Pokud  $\mathbf{z} \in P \setminus \bar{P}$ , pak  $A\mathbf{z} = \mathbf{b}$  pro  $\mathbf{z} \geq 0$  a  $\exists i \notin \bar{B} : \mathbf{z}_i > 0$ . Takže  $\mathbf{c}^T \mathbf{z} \leq \mathbf{c}_i \mathbf{z}_i = -\mathbf{z}_i < 0$ . ■

### 4 Blandovo pravidlo

**Definice 4.1. (Blandovo pravidlo):** Pro vstupující proměnnou  $\mathbf{x}_t$  a vystupující  $\mathbf{x}_s$  vybereme nejmenší možné  $t \in \mathbb{N}$  a pro něj vybereme nejmenší možný index  $s \in B$ . Tento postup necyklí, ale je pomalý.

**Věta 4.1.** Simplexová metoda s Blandovým pravidlem se nezacyklí.

*Důkaz.* Sporem. Nechť  $F \subset \{1, \dots, n\}$  je množina indexů vstupujících do a vystupujících z cyklu. Všimneme si, že všechny báze cyklu mají stejné bázičné řešení  $\mathbf{x}$  a navíc  $i \in F \implies \mathbf{x}_i = 0$ .

Nyní definujme  $v$  jako největší index v  $F$ ,  $B$  jako bázi kroku, kde  $v$  vstoupí do báze a  $B'$  jako bázi kroku, kde  $v$  vystoupí z báze. Označme  $p, Q, r, z_0$  pro  $T_B$  a  $p', r', Q', z'_0$  pro  $T_{B'}$ .

**Pozorování 4.1.**  $r_v > 0$ ,  $r_i \leq 0$  a to  $\forall i \in F - B \setminus \{v\}$ .

**Pozorování 4.2.** Nechť  $\beta$  je vstupní index pro  $B'$ , pak  $p'_{v\beta} < 0$ ,  $p'_{i\beta} \geq 0$  a to  $\forall i \in B' \cap (F \setminus \{v\})$ .

Vytvoříme pomocný lineární program ( $\star$ ) a ukážeme, že má přípustné řešení a že je neomezené.

$$\begin{aligned} \max c^T \mathbf{x}, \quad A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \quad \mathbf{x}_{F \setminus \{v\}} \geq 0 \\ \mathbf{x}_v \leq 0, \quad \mathbf{x}_{N \setminus F} = 0 \\ \mathbf{x}_{B \setminus F} \text{ neomezené.} \end{aligned}$$

1. úloha:  $\mathbf{x}$  je optimální přípustné řešení ( $\star$ ).

(a)  $\mathbf{x}_N = 0$ ,  $\mathbf{x}_F = 0$ ,  $\mathbf{x}$  je přípustné řešení ( $\star$ )  $c^T \mathbf{x} = z_0$ .

(b)  $\mathbf{z}$  splňuje  $A\mathbf{z} = \mathbf{b} \implies$  hodnota cílové funkce je  $c^T \mathbf{z} = z_0 + \underbrace{r^T \mathbf{x}_N}_{\leq 0 \text{ Poz. 4.2.}} \overset{\text{Poz. 4.1.}}{\leq} z_0$  a to pokud  $\mathbf{z}$  je přípustné řešení ( $\star$ ).

2. úloha:  $\mathbf{x}$  je neomezený. Necht'  $\mathbf{x}$  je bázické řešení pro  $B'$ . Všimněme si, že  $\mathbf{z}$  splňuje  $A\mathbf{z} = \mathbf{b}$ . Potom  $\mathbf{z}_{B'} = \mathbf{p}' + Q'_{z_N}$ ,  $\mathbf{z}_{N'} = 0$ . Pro  $\forall t \geq 0$  tedy definujme  $\mathbf{x}(t)$ :

$$(1) (\mathbf{x}(t))_i = 0; \quad i \in N' \setminus \{B\},$$

$$(2) (\mathbf{x}(t))_\beta = t,$$

$$(3) (\mathbf{x}(t))_{B'} \text{ upravíme tak, aby } A\mathbf{x}(t) = \mathbf{b}.$$

Dostaneme tak, že  $c^T \mathbf{x}(t) = z'_0 + r'_\beta t \rightarrow \infty$  a že  $\mathbf{x}(t)$  je přípustné řešení ( $\star$ ), což nám dává spor s úlohou 1.

$$(\mathbf{x}(t))_i = \mathbf{x}_i + t \cdot q'_{i\beta} \begin{cases} > 0 & i \in (F \setminus \{v\}) \cap B', \\ = 0 & i \in N \setminus F, \quad \checkmark \\ < 0 & i = v. \end{cases}$$

■

## 5 Dualita

**Definice 5.1. (Dualita):** Pro lineární program (P) je *duální úloha* (D). Necht'  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ :

$$(P) \max c^T \mathbf{x}, \quad A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}, \quad \mathbf{x} \geq 0,$$

$$(D) \max \mathbf{b}^T \mathbf{y}, \quad A^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}, \quad \mathbf{y} \geq 0.$$

**Věta 5.1. (Slabá věta o dualitě):** Necht'  $\mathbf{x}$  a  $\mathbf{y}$  jsou přípustná řešení (P) a (D), pak  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq \mathbf{b}^T \mathbf{y}$ .

*Důkaz.* Vezmeme nerovnost  $A^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}$  a převedeme ji na  $\mathbf{y}^T A \geq \mathbf{c}^T$ .

Obě strany vynásobíme  $\mathbf{x}$ , čímž dostaneme  $\mathbf{y}^T A\mathbf{x} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$  a využijeme vztah z (P), že  $\mathbf{b} \geq A\mathbf{x}$ :

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq \mathbf{y}^T A\mathbf{x} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$

■

**Věta 5.2. (Silná věta o dualitě):** Pro (P) a (D) platí právě jedno z následujících:

1. (P) ani (D) nemají přípustné řešení,
2. (P) je neomezená, (D) nemá přípustné řešení,
3. (D) je neomezená, (P) nemá přípustné řešení,
4. (P) i (D) mají přípustné, tedy i optimální řešení  $\mathbf{x}^*$  pro (P) a  $\mathbf{y}^*$  pro (D) a platí  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{b}^T \mathbf{y}^*$ .

*Důkaz.* Předpokládejme, že (P) a (D) mají přípustné řešení  $\implies$  (D) je omezené  $\implies$  (D) má optimální řešení. Použijeme Blendovo pravidlo. Bude to sice pomalejší, ale máme jistotu, že se program nezacyklí a že tak dostaneme optimální řešení.

Převеdeme tedy úlohu:

$$\max \mathbf{c}^T \mathbf{x}, \quad A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}, \quad \mathbf{x} \geq 0$$

na ST a dostaneme:

$$\max \bar{\mathbf{c}}^T \bar{\mathbf{x}}, \quad \bar{A}\bar{\mathbf{x}} = \mathbf{b}, \quad \mathbf{x} \geq 0,$$

kde  $\bar{A} = (A \mid I_m)$  a  $\bar{\mathbf{c}} = (c \mid O_m^T)$ . Označme  $\bar{\mathbf{x}}^*$  optimální řešení (P) v rovnicovém tvaru. Poslední řádek v ST bude mít vektor  $r \leq 0$ .

**Lemma 5.1.** *Nechť  $\mathbf{y}^* = (\bar{\mathbf{c}}_B^T, A_B^{-1})$ , kde  $B \subseteq \{1, \dots, n+m\}$  je výsledná báze. Potom  $\mathbf{y}^*$  je přípustné pro (D) a  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{b}^T \mathbf{y}^*$ , kde  $\bar{\mathbf{x}}^* = (\mathbf{x}^*, \bar{\mathbf{x}}_{n+1}^*, \dots, \bar{\mathbf{x}}_{n+m}^*)$ . (Lemma implikuje Větu o dualitě pomocí Slabé věty o dualitě.)*

*Důkaz:*

$$\begin{aligned} \bar{\mathbf{x}}^* = \bar{A}_B^{-1} \mathbf{b}, \quad \bar{\mathbf{x}}_N = 0 &\implies \mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \bar{\mathbf{c}}^T \bar{\mathbf{x}}^* = \bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{\mathbf{x}}_B = \bar{\mathbf{c}}_B^T (\bar{A}_B^{-1} \mathbf{b}) = \\ &= \underbrace{(\bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1})}_{\mathbf{y}^*} \mathbf{b} = (\mathbf{y}^*)^T \mathbf{b} \end{aligned}$$

□

Zbývá ukázat, že  $\mathbf{y}^*$  je přípustné řešení (D), tedy že  $A\mathbf{y}^* \geq \mathbf{c}$ ,  $\mathbf{y}^* \geq 0$ .

Ukážeme tedy, že  $A\mathbf{y}^* \geq \mathbf{c}$ ,  $\mathbf{y}^* \geq 0 \iff \bar{A}^T \mathbf{y}^* \geq \bar{\mathbf{c}}$ ,  $\mathbf{y}^* \geq 0$ .

Přepíšeme  $A^{-1} \mathbf{y}^* \geq \mathbf{c}$  jako  $\underbrace{\bar{A}^T (\bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1})^T}_w \geq \mathbf{c}$  a definujeme  $w := (\bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1} \bar{A}^T)^T$ .

Dokazujeme tedy, že  $w \geq \bar{\mathbf{c}}$ :

(a)  $w_B \geq \bar{\mathbf{c}}_B$ : máme  $w_B = (\bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1} \bar{A}_B^T)^T = \bar{\mathbf{c}}_B$ .

(b)  $w_N \geq \bar{\mathbf{c}}_N$ : máme  $w_N = (\bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1} \bar{A}_N^T)^T = \bar{\mathbf{c}}_N - r \geq \bar{\mathbf{c}}_N$ , protože  $r = \bar{\mathbf{c}}_N^T - \bar{\mathbf{c}}_B^T \bar{A}_B^{-1} \bar{A}_N^T \leq 0$  ze simplexové metody a podle kritéria optimality. Platí tedy  $w_N \geq \bar{\mathbf{c}}_N$ .

Máme tedy  $\mathbf{x}^*$ , k němu odpovídající přípustné řešení  $\mathbf{y}^*$  takové, že  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{b}^T \mathbf{y}^*$ . A jelikož  $\mathbf{y}^*$  je přípustné  $\implies$  z Věty 5.1. je  $\mathbf{y}^*$  optimální. ■

**Důsledek 5.1.** *Úloha LP je algoritmicky ekvivalentní úloze najít  $\mathbf{x} \geq 0$ , že  $\tilde{A}\mathbf{x} = \tilde{\mathbf{b}}$ .*

*Důkaz.* Mějme LP  $\max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ ,  $A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}$ ,  $\mathbf{x} \geq 0$ .

$\implies \checkmark$

$\Leftarrow$  Nejprve zjistíme, zda (P) a (D) mají přípustná řešení. Pokud ne, tak (z Věty 5.2.) známe řešení LP. Nechť tedy obě mají přípustná řešení a uvažme:

$$A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}, \quad A^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}, \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^T \mathbf{y}, \quad \mathbf{x} \geq 0, \quad \mathbf{y} \geq 0.$$

Za pomoci Věty 5.2. převedeme na rovnicový tvar. Pokud existuje řešení  $(\mathbf{x}^*, \mathbf{y}^*)$ , pak  $\mathbf{x}^*$  je optimum (P) a  $\mathbf{y}^*$  je optimum (D). ■

**Důsledek 5.2. (Podmínky komplementarity):** Necht  $\mathbf{x}$  je přípustné řešení (P) a  $\mathbf{y}$  je přípustné řešení (D). Potom  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  jsou optimální  $\iff$

(i)  $\mathbf{x}_i = 0$ , nebo  $A_i^T \mathbf{y} = \mathbf{c}_i$ , kde  $i = 1, \dots, n$

(ii)  $\mathbf{y}_j = 0$ , nebo  $A_j \mathbf{x} = \mathbf{b}_j$ , kde  $j = 1, \dots, m$

Důkaz.

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T \mathbf{x} &= \sum_{i=1}^n \mathbf{c}_i \mathbf{x}_i \stackrel{(i)}{\leq} \sum_{i=1}^n (\mathbf{y}^T A)_i \mathbf{x}_i = (\mathbf{y}^T A) \mathbf{x} = \mathbf{y}^T (A \mathbf{x}) = \\ &= \sum_{j=1}^m \mathbf{y}_j (A_j \mathbf{x}) \stackrel{(ii)}{\leq} \sum_{j=1}^m \mathbf{y}_j \mathbf{b}_j = \mathbf{b}^T \mathbf{y}. \end{aligned}$$

Pokud jsou přípustné, platí  $\mathbf{x} = \mathbf{y}$  a jsou tedy optimální. ■

## 6 Farkasovo lemma a dualita

**Definice 6.1. (Varianty Farkasova lemmatu):**

- $(\exists \mathbf{x} \geq 0)(A \mathbf{x} \leq \mathbf{b}) \iff (\forall \mathbf{y} \geq 0)(\mathbf{y}^T A \geq 0 \implies \mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq 0)$
- $(\exists \mathbf{x})(A \mathbf{x} \leq \mathbf{b}) \iff (\forall \mathbf{y} \geq 0)(\mathbf{y}^T A = 0 \implies \mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq 0)$

**Definice 6.2. (Konvexní kužel):** generovaný  $a_1, \dots, a_n$  se definuje

$$\text{cone}(a_1, \dots, a_n) = \{t_1 a_1 + \dots + t_n a_n; t_1, \dots, t_n \geq 0\}.$$

**Tvrzení 6.1. (Farkasovo lemma (geometricky) a souvislost s větou o oddělování):** Nastane právě jedna za následujících:

(i) Bod  $\mathbf{b} \in \text{cone}(a_1, \dots, a_n)$

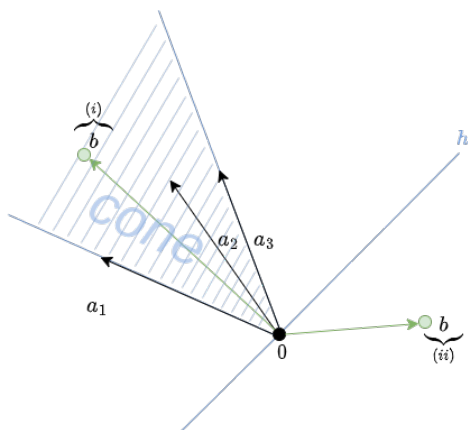
(ii) Existuje nadrovina  $h$  obsahující  $0 \in \mathbb{R}^m$ , t.j.  $h = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m; \mathbf{y}^T \mathbf{x} = 0\}$  pro nějaké  $0 \in \mathbb{R}^m$  tak, že  $\text{cone}(a_1, \dots, a_n) \subseteq \{\mathbf{x}; \mathbf{y}^T \mathbf{x} \geq 0\}$  a zároveň  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < 0$ .

**Tvrzení 6.2. (Farkasovo lemma):** Nastane právě jedna z následujících:

(i)  $\exists \mathbf{x} \geq 0, A \mathbf{x} = \mathbf{b}$

(ii)  $\exists \mathbf{y}, \mathbf{y}^T A \geq 0, \mathbf{y}^T \mathbf{b} < 0$ .

Důkaz. ■



Farkasovo lemma plyne z Věty o oddělování. Vyjádříme geometricky, vezmeme kužel a  $\mathbf{b} \in \text{cone}(a^1, \dots, a^n)$ , kde  $a^i$  značí  $i$ -tý sloupec  $A$ .

**Tvrzení 6.3. Farkasovo lemma plyne ze silné věty o dualitě.**

Důkaz. Mějme (P)  $\max\{0^T \mathbf{x}; A \mathbf{y} \leq \mathbf{b}\}$ , (D)  $\min\{\mathbf{b}^T \mathbf{y}; A^T \mathbf{y} = 0; \mathbf{y} \geq 0\}$ .

Platí, že  $A \mathbf{x} \leq \mathbf{b}$  má řešení  $\iff$  (P) má přípustné řešení a je omezená  $\iff$  (D) má přípustné řešení a  $0 = \max\{0^T \mathbf{x}; A \mathbf{y} \leq \mathbf{b}\} = \min\{\mathbf{b}^T \mathbf{y}; A^T \mathbf{y} = 0; \mathbf{y} \geq 0\}$ . ■



## 7 Fourier-Motzkinova eliminace

Metoda, kde ze soustavy nerovnic s  $n$  proměnnými uděláme soustavu  $n - 1$  proměnnými tak, že zachová řešitelnost. V podstatě Gaussova eliminace pro nerovnice.

**Věta 7.1. (Fourier-Motzkinova eliminace):** *Nechť  $A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}$  je systém s  $n$  proměnnými a  $m$  nerovnicemi. Pak existuje systém  $A'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$  s  $(n-1)$  proměnnými a nejvýše  $\max(m, \frac{m^2}{4})$  nerovnicemi splňující:*

(1)  $A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}$  má řešení  $\iff A'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$  má řešení,

(2) Každá nerovnice v  $A'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$  je nezáporná lineární kombinace nerovnic systému  $A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}$ .

*Důkaz.* Vynásobíme řádky kladnými čísly  $\implies A$  splňuje  $a_{i1} \in \{0, 1, -1\}$ .

Dále definujeme  $C = \{i, a_{i1} = 1\}$ ,  $F = \{i, a_{i1} = -1\}$  a  $L = \{i, a_{i1} = 0\}$ .

Systém  $A'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$  splňuje:

(i)  $a_j'^T \mathbf{x}' + a_k'^T \mathbf{x}' \leq \mathbf{b}_j + \mathbf{b}_k$  pro  $\forall j \in C, k \in F$ ,

(ii)  $a_l'^T \mathbf{x}' \leq \mathbf{b}_l$  pro  $l \in L$ .

Máme tedy (2) splněno. Stačí dokázat ekvivalenci v (1).

$\implies$  Splněno.

$\Leftarrow$  Nechť  $\tilde{\mathbf{x}}' = (\tilde{\mathbf{x}}_2, \dots, \tilde{\mathbf{x}}_n)$  je řešení  $A'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}$ . Chceme najít  $\tilde{\mathbf{x}}_1'$ , aby  $A\tilde{\mathbf{x}} \leq \mathbf{b}$ .

Z (i) vyplývá vztah  $a_k'^T \mathbf{x}' - \mathbf{b}_k \leq \mathbf{b}_j - a_j'^T \mathbf{x}'$ , pro  $\forall j \in C, k \in F$ . Z toho vyplývá, že:

$$\max_{k \in F} (a_k'^T \tilde{\mathbf{x}}' - \mathbf{b}_k) \leq \min_{j \in C} (\mathbf{b}_j - a_j'^T \tilde{\mathbf{x}}').$$

Zvolíme tedy  $\tilde{\mathbf{x}}_1$  mezi těmito omezeními.

Takže  $j \in C \implies \tilde{\mathbf{x}}_1 + a^T \tilde{\mathbf{x}}' \leq \mathbf{b}'_j$ , analogicky pro  $k \in F \implies \tilde{\mathbf{x}}_1 + a'^T \tilde{\mathbf{x}}' \leq \mathbf{b}'_k$ .

■

## 8 Věta o oddělování

**Definice 8.1. (Konvexní množina):** Množina  $X$  je *konvexní*, pokud je mezi každými dvěma body  $x, y \in X$  mezi nimi úsečka, tj.  $t \in [0, 1] : tx + (1-t)y \in X$ .

**Věta 8.1. (O oddělování):** *Nechť  $C, D \subseteq \mathbb{R}^n$  jsou neprázdné, uzavřené, konvexní a disjunktní a  $C$  je omezená. Pak existuje nadrovina  $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{a}^T \mathbf{x} = b\}$ , která silně odděluje  $C$  a  $D$ , tj. taková, že  $C \subseteq \{\mathbf{x} \mid \mathbf{a}^T \mathbf{x} < b\}$  a  $D \subseteq \{\mathbf{x} \mid \mathbf{a}^T \mathbf{x} > b\}$ .*

*Důkaz.* (Náznak důkazu). Vezmeme dva nejbližší body. Pokud je jedna z množin nekonečná, vezmeme vhodné okolí. Pak vezmeme nadrovinu, která je kolmá na vektor bodů (rozdíl) a leží na půli cesty mezi body. Oba body leží na různých stranách, jiné body neleží blíž. ■

## 9 Minkowski-Weylova věta

**Definice 9.1. (Diskrétní optimalizace):** Necht'  $X$  je konečná,  $\varphi \subseteq 2^X$  a  $w : X \rightarrow \mathbb{Q}$ . Najděte  $\max_{A \in \varphi} w(A)$ , kde  $w(A) = \sum_{a \in A} w(a)$ .

**Definice 9.2. (Konvexní obal):** množiny  $X \subseteq \mathbb{R}^n$  značíme  $\text{conv}(X)$  a definujeme jako průnik všech konvexních množin obsahujících  $X$ , tedy:

$$\text{conv}(X) = \{C \mid C \text{ je konvexní a } X \subseteq C\}$$

**Definice 9.3. (Afinní obal):** množiny  $X \subseteq \mathbb{R}^n$  je průnik všech afinních prostorů  $L$  takových, že  $X \subseteq L$ .

**Definice 9.4. (Afinní kombinace):** bodů z  $X$  je libovolný bod daný výrazem  $\alpha_0 a_0 + \dots + \alpha_k a_k$ , pro nějaké  $k \in \mathbb{N}$ ,  $a_i \in X$ ,  $\alpha_i \in \mathbb{R}$ ,  $\sum_{i=0}^k \alpha_i = 1$ .

**Věta 9.1. (Minkowski-Weyl):** Necht'  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ , pak  $X$  je omezený konvexní mnohostěn  $\iff$  existuje  $V \subseteq \mathbb{R}^n$  tak, že  $V$  je konečná a  $X = \text{conv}(V)$ .

*Důkaz.*

$\Rightarrow$  Indukcí podle  $\dim Q$ .  $L$  je afinní obal  $Q \rightsquigarrow \dim L = \dim Q$ .

(i)  $\dim Q \leq 0 \implies |Q| \leq 1 \implies V = Q$ .

(ii)  $\dim Q \geq 1 \implies L$  obsahuje přímku  $\implies \dim L = d \geq 1$ . Pro  $i = \{1, \dots, m\}$ , necht':

$$\begin{aligned} Q &= \{\mathbf{x} \mid a_i^T \mathbf{x} \leq b\} & P_i &= \{\mathbf{x} \mid a_i^T \mathbf{x} \leq b_i\} \\ R_i &= \{\mathbf{x} \mid a_i^T \mathbf{x} = b\} & M &= \{i \mid Q \cap R_i \neq \emptyset\}, \end{aligned}$$

Jelikož  $i \in M \implies \dim(Q \cap R_i) \leq d - 1$ , protože  $Q \subseteq L \cap R_i \subsetneq L \implies$  dle indukčního předpokladu, že  $i \in M \implies Q \cap R_i = \text{conv}(V_i)$ , kde  $V = \bigcup_{i \in M} V_i$ .

Ukážeme, že  $Q = \text{conv}(V)$ .

o  $V_i \subseteq Q \implies V \subseteq Q \implies \text{conv}(V) \subseteq Q$ .

o  $\mathbf{x} \in Q$ ,  $p$  je přímkou,  $p \subseteq L$ ,  $\mathbf{x} \in p$ . Víme, že  $p$  existuje, protože  $\dim L \geq 1$ .

Takže  $\mathbf{x} \in p \cap Q = p \cap (\bigcap_{i \in M} P_i) = \bigcap_{i \in M} (p \cap P_i) \neq \emptyset$ , takže  $p \cap Q$  je úsečka s

koncovými body  $\mathbf{y}, \mathbf{z} : \mathbf{y} \in R_i, \mathbf{z} \in R_j$ , pro  $i, j \in M$ .

A tedy  $\mathbf{y}, \mathbf{z} \in \text{conv}(V)$ ,  $\mathbf{x}$  leží na úsečkách  $\mathbf{y}, \mathbf{z} \implies \mathbf{x} \in \text{conv}(V) \implies Q \subseteq \text{conv}(V)$ .

$\Leftarrow$  Necht'  $V \subseteq \mathbb{R}^n$  je konečná a  $X = \text{conv}(V)$ .

Dále necht'  $H = \{ \binom{a}{b} \in \mathbb{R}^{n+1} \mid a \in [-1, 1]^n, b \in [-1, 1], (\forall \mathbf{v} \in V)(a^T \mathbf{v} \leq b) \}$  je omezený mnohostěn. Podle "  $\Rightarrow$  " je  $H = \text{conv}(W)$  pro nějaké konečné  $W$ .

Platí  $Y := \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid (\forall \binom{a}{b} \in W)(a^T \mathbf{x} \leq b) \}$  a ukážeme, že  $\text{conv}(V) = Y$ .

o Dle definice  $V \subseteq Y \implies \text{conv}(V) \subseteq Y$ .

o Pro důkaz  $Y \subseteq \text{conv}(V)$  necht'  $\mathbf{x} \notin \text{conv}(V) \implies$  Věta o oddělování (8.1.)  $\implies \exists a, b : a^T \mathbf{x} > b, (\forall \mathbf{v} \in V)(a^T \mathbf{v} < b) \implies \binom{a}{b} \in H \implies \mathbf{x}$  nespĺňuje nerovnost z  $H \implies \mathbf{x}$  nespĺňuje nerovnost z  $W \implies \mathbf{x} \notin Y$ .

■

**Důsledek 9.1.** Každá úloha diskrétní optimalizace je úloha lineárního programování.

*Důkaz.*  $P_\varphi = \text{conv}(\mathbf{x}_A \mid A \in \varphi) \subseteq \mathbb{R}^n$ , kde  $\mathbf{x}_A$  je charakteristický vektor.

Z Minkowski-Weylovy věty (9.1.) víme, že  $P_\varphi$  je mnohostěn  $\implies$  jde řešit pomocí lineárního programu. ■

## 10 Racionální a celočíselné mnohostěny

**Definice 10.1. (Celočíselný mnohostěn):**  $P$  je celočíselný  $\iff$  má všechny vrcholy celočíselné.

**Definice 10.2. (Racionální mnohostěn):**  $P$  je racionální  $\iff P = \{\mathbf{x}; A\mathbf{x} \leq b\} \subseteq \mathbb{R}^n$  a všechny složky  $A$  i  $b$  jsou racionální.

**Věta 10.1.** *Nechť  $P$  je racionální, potom všechny vrcholy  $P$  jsou racionální a jsou dosvědčeny racionální cílovou funkcí.*

*Důkaz.* Pro rovnicový tvar  $P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} = b, \mathbf{x} \geq 0\}$ .

Vrcholy  $P$  odpovídají bázickým řešením

$$A\mathbf{x} = b, \mathbf{x} \geq 0 \implies \exists B \in \{1, \dots, n\}, |B| = m,$$

že  $A_B v_B = b, v_N = 0, N = \{1, \dots, n\} \setminus B$ .

Tedy  $v_B$  je jediné řešení, a to  $v_B = b \cdot A_B^{-1} \implies v$  je racionální.

(Pro nestandardně popsaný  $P$  odpovídají vrcholy  $A\mathbf{x} \leq b$ ). ■

**Věta 10.2.** *Mnohostěn  $P$  je celočíselný  $\iff$  pro každý celočíselný  $w$  platí, že  $\max\{w^T \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in P\}$  je celé číslo.*

*Důkaz.*

$$\implies \max w^T \mathbf{x}, \mathbf{x} \in P \text{ se nebývá ve vrcholu } \mathbf{z} \implies \max w^T \mathbf{x}, \mathbf{x} \in P = w^T \mathbf{z} \in \mathbb{Z}.$$

$$\Leftarrow \text{Nechť } \mathbf{z} \text{ je vrchol} \implies \mathbf{z} \text{ je optimum } \max w^T \mathbf{x}, \mathbf{x} \in P, \text{ pro nějaké } w \in \mathbb{Z}.$$

Vynásobíme  $w$  velkým číslem, aby pro každý vrchol  $\mathbf{u} \neq \mathbf{z}$ :  $w^T \mathbf{z} > w^T \mathbf{u} + \mathbf{u}_1 - z_1$ .

A tedy  $\mathbf{z}$  je jediné optimální řešení pro  $w$  i pro  $\bar{w} = (w_1 + 1, w_2, \dots) \implies w^T \mathbf{z}, \bar{w}^T \mathbf{z} \in \mathbb{Z} \implies z_1 \in \mathbb{Z} \implies \mathbf{z}$  je celočíselné. ■

## 11 TU matice a Hoffman-Kruskalova věta

**Definice 11.1. (Unimodulární matice):** Matice  $A$  s lineárně nezávislými řádky je unimodulární, pokud je  $A$  celočíselná a pokud pro každou bázi  $B$ :  $\det(A_B) \in \{-1, 1\}$ .

**Definice 11.2. (Totálně unimodulární matice):** Matice  $A$  je totálně unimodulární, pokud každá čtvercová podmatice má  $\det \in \{-1, 0, 1\}$ .

**Věta 11.1.** *Nechť  $A \in \mathbb{Z}^{m \times n}$  je celočíselná s  $\det A \neq 0$ , pak pro každý celočíselný vektor  $b$  platí, že*

$$A^{-1}b \text{ je celočíselné} \iff \det A \in \{-1, 1\}.$$

*Důkaz.*

$$\Leftarrow \text{Cramerovo pravidlo} \implies A^{-1} \text{ je celočíselný.}$$

$$\begin{aligned} \implies A^{-1}e_i \text{ je celočíselný} &\iff i\text{-tý sloupec } A^{-1} \text{ je celočíselný} \implies \\ &\implies A^{-1} \text{ je celočíselné, ale } \det(A) \cdot \det(A^{-1}) = 1 \implies \det(A) \in \{-1, 1\}. \end{aligned}$$

■

**Věta 11.2.** *Nechť  $A$  je celočíselná a má lineárně nezávislé řádky, potom  $\{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} = b, \mathbf{x} > 0\}$  je celočíselné pro každé  $b \in \mathbb{Z} \iff A$  je unimodulární.*

*Důkaz.*

$\Leftarrow$  Každý vrchol je bázecké řešení pro bázi  $B \implies A_B \mathbf{z}_B = b, \mathbf{z}_{N \setminus B} = 0 \implies \mathbf{z}_B = A_B^{-1} b \implies$  je celočíselné (viz. Věta 11.1.) .

$\Rightarrow$  Stačí dokázat, že  $A_B^{-1} b$  je celočíselné pro každé  $b \in \mathbb{Z}$  a bázi  $B$ .

Nechť  $\mathbf{y} \in \mathbb{Z}$  splňuje  $\mathbf{y} + A_B^{-1} b \geq 0$  a nechť  $\bar{b} = A_B(\mathbf{y} + A_B^{-1} b)$ , kde  $\bar{b}$  je celočíselný.

Definujme  $\mathbf{z}_B = \mathbf{y} + A_B^{-1} b, \mathbf{z}_{N \setminus B} = 0 \implies \mathbf{z}$  je bázecké řešení ( $A\mathbf{x} = \bar{b}, \mathbf{x} \geq 0$ )  $\implies \mathbf{z}$  je vrchol  $\implies \mathbf{z} \in \mathbb{Z} \implies \mathbf{z}_B = \mathbf{y} + A_B^{-1} b$  je celočíselný  $\implies A_B^{-1} b$  je celočíselný. ■

**Věta 11.3. (Hoffman-Kruskal):** *Nechť  $A \in \mathbb{Z}^{m \times n}, P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} \leq b, \mathbf{x} \geq 0\}$  je celočíselný pro každé  $b \in \mathbb{Z} \iff$  každá čtvercová podmatice  $A$  má  $\det A \in \{-1, 0, 1\}$ .*

*Důkaz.* Dodáme pomocné proměnné a převedeme na standardní tvar. Tedy  $P$  převedeme na ST.

$P$  je celočíselný  $\iff \max(w^T \mathbf{x}, \mathbf{x} \in P)$  je celé číslo  $\forall w \in \mathbb{Z}^n$

$\iff P' = \{\mathbf{z} \mid [A|I]\mathbf{z} = b, \mathbf{z} \geq 0\}$  je celočíselný  $\forall b \in \mathbb{Z}$

$\iff [A|I]$  je unimodulární (viz. věta 11.2.)

$\iff$  každá báze má  $\det = 1$ , nebo  $\det = -1$

$\iff A$  je totálně unimodulární. ■

## 12 Chvátalovy řezy

**Definice 12.1. (Gomory-Chvátalův řez):** Pro  $A\mathbf{x} \leq b, A \in \mathbb{Q}^{m \times n}, \mathbf{y} \geq 0, c = \mathbf{y}^T A, d = \mathbf{y}^T b$ . Pokud  $c$  je celočíselné, potom podmínka  $c^T \mathbf{x} \leq \lfloor d \rfloor$  se nazývá řez.

**Definice 12.2. (Chvátalův uzávěr):**  $P' = \{\mathbf{x} \in P \mid \mathbf{x}$  splňuje každý řez  $\}$ .

**Věta 12.1. (O Chvátalově řezu):** *Nechť  $P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} \leq b\}$  je racionální mnohostěn,  $w^T \mathbf{x} \leq t, w \in \mathbb{Z}^n$  je splněno pro  $\forall \mathbf{x} \in P \cap \mathbb{Z}^n$ . Potom existuje důkaz  $w^T \mathbf{x} \leq t',$  pro  $t' \leq t$ .*

**Věta 12.2. (O Chvátalově řezu):**  $P \cap \mathbb{Z}^n = \emptyset \implies$  existuje odvození " $0^t \mathbf{x} \leq -1$ ".

**Pozorování 12.1.**  $P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} \leq b\}$  je racionální mnohostěn,  $P_I$  je konvexní obal celočíselných bodů  $P$  a  $P' = \{\mathbf{x} \in P \mid \mathbf{x}$  splňuje každý řez  $\}$ .

**Věta 12.3.** *Chvátalův uzávěr je racionální mnohostěn.*

*Důkaz.* Mějme  $P = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} \leq b\}$  a předpokládejme, že  $A, b \in \mathbb{Z}$ .

\*  $\left\{ \begin{array}{l} P' \text{ je definované podmínkami } A\mathbf{x} \leq b \text{ a nerovnicemi } (\mathbf{y}^T A)\mathbf{x} \leq \lfloor \mathbf{y}^T b \rfloor, 0 \leq \mathbf{y} \leq 1. \\ \text{(protože podmínek je konečně mnoho, tak } P' \text{ je racionální mnohostěn)} \end{array} \right.$

Nechť  $w^T \mathbf{x} \leq \lfloor t \rfloor$  je řez odvozený z  $A\mathbf{x} \leq b$  vektorem  $\mathbf{y}$  a nechť

$$\mathbf{y}' = \mathbf{y} - \lfloor \mathbf{y} \rfloor \implies w' = (\mathbf{y}')^T A = w - (\lfloor \mathbf{y} \rfloor)^T A$$

je celočíselné.

Jelikož  $t' = (\mathbf{y}')^T b = t - (\lfloor \mathbf{y} \rfloor)^T b$  se liší o celé číslo od  $t$ , tak řez  $(w')^T \mathbf{x} \leq \lfloor t' \rfloor$  odvozený vektor  $\mathbf{y}'$  je podmínka z \* a společně s platnou nerovností

$$((\lfloor \mathbf{y} \rfloor)^T A)\mathbf{x} \leq (\lfloor \mathbf{y} \rfloor)^T b,$$

se sečte na podmínku  $w^T \mathbf{x} \leq \lfloor t \rfloor \implies * \implies P'$  je racionální mnohostěn. ■

## 13 Primární dualní algoritmy

**Definice 13.1. (*T-join*)**  $G = (V, E)$  je graf,  $T \subseteq V$ ,  $|V|$  je sudá,  $E' \subseteq E$  je *T-join*, jestli pro graf  $H = (V, E')$  platí, že  $\deg_H(v)$  je lichý  $\iff v \in T$ .

**Definice 13.2. (*P-D algoritmus*)** Algoritmus založený na podmínkách komplementarity. Pokud  $\mathbf{x}$  je přípustné řešení (P) a  $\mathbf{y}$  pro (D), pak

$$\mathbf{x}, \mathbf{y} \text{ jsou optimální} \iff (\forall u, v \in E)(\mathbf{x}_{u,v} > 0 \implies \mathbf{y}_u + \mathbf{y}_v = c_{u,v}).$$

**Příklad 13.1. (*Minimální perfektní párování*)**

$$\begin{array}{ll} \text{(P)} & \min \sum c_e \mathbf{x}_e \\ & \forall v \in V : \sum_{v \in e} \mathbf{x}_e = 1 \\ & \mathbf{x}_e \geq 0 \end{array} \qquad \begin{array}{ll} \text{(D)} & \max \sum \mathbf{y}_v \\ & \forall u, v \in E : \mathbf{y}_u + \mathbf{y}_v \leq e_{u,v} \end{array}$$

Postupně upravujeme  $(M, \mathbf{y})$ , kde  $M$  je párování v  $G$  a  $\mathbf{y}$  je přípustné řešení (D).

Začátek:  $M \neq \emptyset$ ,  $\mathbf{y} = 0$

Konec: Pokud  $M$  je perfektní  $\implies (M, \mathbf{y})$  je optimum (P). To vychází z podmínek komplementarity.

*Je to podobné jako kytičkový algoritmus.*

## Zdroje

Čerpal jsem z vlastních poznámek z hodin plus:

- [skripta](#) prof. Jiřího Sgalla
- [zápisky](#) z přednášek od Štěpána Vodsed'álka
- "skripta" (ručně psaná) přednášejícího prof. Martina Loebla