

## 4. CVIČENÍ Z APROXIMACÍ

SDP = semidefinitní programování

**PŘÍKLAD PRVNÍ** Dokažte ekvivalence následujících charakterizací pozitivně semidefinitních (PSD) matic, tedy, že pro reálnou symetrickou matici  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  je následující ekvivalentní:

- a)  $\forall x \in \mathbb{R}^n, x^T Ax \geq 0$ .
- b) Všechna vlastní čísla  $A$  jsou nezáporná.
- c) Existuje reálná  $n \times n$  matice  $V$  taková, že  $A = V^T V$ .

**PŘÍKLAD DRUHÝ** Nechť podmatice  $B$  vznikne z PSD matice  $A$  smazáním podmnožiny řádků a stejné podmnožiny sloupců. Ukažte, že  $B$  je PSD a že  $\det B \geq 0$ .

**PŘÍKLAD TŘETÍ** Ukažte, že semidefinitní programy a vektorové programy jsou ekvivalentní: Ke každému semidefinitnímu programu  $\mathcal{S}$  najděte vektorový program  $\mathcal{V}$  takový, že z každého přípustného řešení  $\mathcal{S}$  lze vytvořit přípustné řešení  $\mathcal{V}$  se stejnou hodnotou účelové funkce, a naopak.

**PŘÍKLAD ČTVRTÝ** Ukažte, že SDP nelze vyřešit přesně. Speciálně najděte semidefinitní program, který má hodnotu účelové funkce omezenou konstantou  $c$  a pro každé  $c' < c$  existuje přípustné řešení s hodnotou  $c'$  (předpokládáme maximalizaci), ale neexistuje přípustné řešení s hodnotou  $c$ .

*Hint:* Zkuste matici

$$X = \begin{pmatrix} x & 1 \\ 1 & y \end{pmatrix}.$$

Napadá vás nějaký jiný důvod, proč nelze vyřešit SDP přesně? Anebo SDP, které nelze v polynomiálním čase ani approximovat?

**PŘÍKLAD PÁTÝ** Abychom mohli SDP vyřešit (přibližně) pomocí elipsoidové metody, potřebujeme najít oddělující nadrovinu, pokud nemáme přípustné řešení.

Neckť  $\mathcal{S}$  je SDP a  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  matice. Ukažte, že můžeme v polynomiálním čase zjistit, jestli  $A$  je přípustné řešení  $\mathcal{S}$ , a pokud ne, tak najít oddělující nadrovinu. Nadrovinu (resp. poloprostor)  $\sum_{i,j} c_{ij} x_{ij} \leq b$  odděluje matici  $A$ , pokud každé přípustné řešení  $\mathcal{S}$  splňuje tuto nerovnost, ale matice  $A$  ne.

*Hint:* Pokud  $A$  není přípustné řešení, co může být porušeno?

**PŘÍKLAD ŠESTÝ** Nyní se zaměříme na problém MAX 2-SAT, v němž máme množinu klauzulí s nejvíše dvěma literály a cílem je najít ohodnocení proměnných takové, že je splněno co nejvíce klauzulí.

- a) Nejprve vytvořte kvadratický program. *Hint:* Může se hodit mít proměnnou  $y_0 \in \{-1, 1\}$ , která udává, jestli hodnota true je  $-1$ , nebo  $1$ .
- b) Zrelaxujte kvadratický program na vektorový program, který následně použijte na vytvoření podobného algoritmu jako pro MAX CUT na přednášce.
- c) Ukažte, že algoritmus má stejný approximační poměr jako ten pro MAX CUT, tedy

$$\alpha = \frac{2}{\pi} \min_{0 \leq \theta \leq \pi} \frac{\theta}{1 - \cos \theta} > 0.87856.$$

Kromě nerovnosti vyplývající z definice  $\alpha$  můžete použít následující nerovnost (umíte ji dokázat?):

$$1 - \frac{\theta}{\pi} \geq \frac{\alpha}{2}(1 + \cos \theta).$$

## PŘÍKLAD SEDMÝ

Vytvořte kvadratické programy pro následující problémy:

**MAXIMÁLNÍ  $k$ -ŘEZ:** Na vstupu máme neorientovaný graf  $G$  s váhami na hranách  $w: E(G) \rightarrow \mathbb{R}^+$ . Cílem je rozdělit všechny vrcholy grafu do  $k$  hromádek  $V_1, V_2, \dots, V_k$  tak, aby součet vah všech mezihromádkových hran byl co největší možný.