

Příklady ze Základů nelineární optimalizace

(Milan Hladík, 13. listopadu 2024)

Na zápočet potřeba aspoň 30% bodů z každé série.

(A) Série: Zobecněné konvexní funkce 44

1. Klasifikujte následující funkce (konvexní, kvazikonvexní, pseudokonvexní, kvazilineární, konkávní, ...):

(a) xy na \mathbb{R}_+^2 , 4

(b) $\frac{1}{xy}$ na \mathbb{R}_+^2 , 4

(c) $\frac{x}{y}$ na \mathbb{R}_+^2 , 4

(d) $\sqrt{x}e^{-x}$ na \mathbb{R}_+ . 4

Chceme co nejpřesnější určení, to znamená například ukázat, že daná funkce je kvazikonvexní, ale už není explicitně kvazikonvexní.

2. Najděte pěkný příklad kvazikonvexní funkce. 4

3. Ukažte takovouto jednodimenzionální charakterizaci kvazikonvexní funkce $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$: Existuje $a \in \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$ takové, že $f(x)$ je

- nerostoucí na $(-\infty, a)$ a neklesající na $[a, \infty)$,
- nebo nerostoucí na $(-\infty, a]$ a neklesající na (a, ∞) . 6

4. Buď $M \subseteq \mathbb{R}^n$ konvexní množina, buďte $f, g: M \rightarrow \mathbb{R}$ a uvažujme jejich součin $f(x) \cdot g(x)$.

(a) Jakou funkci dostaneme, pokud f, g jsou obě konkávní a nezáporné? 4

(b) Jakou funkci dostaneme, pokud f, g jsou obě konvexní a nezáporné? 4

5. Rozhodněte, jaký je vztah mezi explicitní kvazikonvexitou a pseudokonvexitou pro hladké funkce. 6

6. Rozhodněte o platnosti tvrzení: Je-li $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ pseudolineární a má inverzi, pak $f^{-1}(x)$ je též pseudolineární. 4

(B) Série: Podmínky optimality**38**

1. Zobecněte Karush-Kuhn-Tuckerovy podmínky na optimalizační úlohu včetně rovnicových omezení

$$\min f(s); g(x)_i \leq 0, h_j(x) = 0, \quad i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, k.$$

Rozdělme si to do několika kroků:

- (a) Zobecněte Gordanovu větu na tvar:

$$Ax < 0, Bx = 0 \text{ neřešitelné} \Leftrightarrow B^T y + A^T z = 0, z \geq 0, z \neq 0 \text{ řešitelné.} \quad 4$$

- (b) Zobecněte lemma:

Bud' x^0 lokální minimum a gradienty $\nabla h_j(x^0)$, $j = 1, \dots, k$, lineárně nezávislé. Pak neexistuje $d \in \mathbb{R}^n$ takové, že $\nabla f(x^0)^T d < 0$, $\nabla g_i(x^0)^T d < 0$, $\forall i \in I(x^0)$, $\nabla h_j(x^0)^T d = 0$, $\forall j = 1, \dots, k$. 4

- (c) Zobecněte podmínky Fritze Johna:

Je-li x^0 je lokálním minimem, pak existuje $\mu \in \mathbb{R}$, $\lambda \in \mathbb{R}^n$ a $\nu \in \mathbb{R}^k$ tak, že

$$\begin{aligned} (\mu, \lambda) &\geq 0, (\mu, \lambda) \neq 0, \\ \lambda^T g(x^0) &= 0, \\ \nabla f(x^0)\mu + \nabla g(x^0)\lambda + \nabla h(x^0)\nu &= 0. \end{aligned} \quad 4$$

- (d) Zobecněte Karush-Kuhn-Tuckerovy podmínky:

Nechť x^0 je lokálním minimem a vektory $\nabla g_i(x^0)$, $i \in I(x^0)$, $\nabla h_j(x^0)$, $j = 1, \dots, k$, jsou lineárně nezávislé. Pak existuje $\lambda \in \mathbb{R}^n$ a $\nu \in \mathbb{R}^k$ tak, že

$$\begin{aligned} \lambda &\geq 0, \\ \lambda^T g(x^0) &= 0, \\ \nabla f(x^0) + \nabla g(x^0)\lambda + \nabla h(x^0)\nu &= 0. \end{aligned} \quad 4$$

2. Dokažte pozorování z přednášky: $T \subseteq G$. 6

3. Dokažte pozorování z přednášky: $\text{int } G \subseteq \text{int } T$. 6

4. Pomocí KKT podmínek vyřešte úlohy:

(a) $\max c^T x; x^T A x \leq 1, x \in \mathbb{R}^n$, kde $c \neq 0$ a matice A je pozitivně definitní. 4

(b) $\max xy; x + y^2 \leq 2, x, y \geq 0$. (*Hint.* Rozborem případů z KKT podmínek.) 6

(C) Série: Lagrangeova dualita

26

1. Uvažujme úlohu

$$\min x^T Q x + q^T x; \quad x^T A_i x + a_i^T x + b_i \leq 0, \quad i = 1, \dots, m,$$

kde $Q, A_1, \dots, A_m \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $q, a_1, \dots, a_m \in \mathbb{R}^n$, $b_1, \dots, b_m \in \mathbb{R}$ a navíc Q je pozitivně definitní a A_i jsou pozitivně semidefinitní. Najděte Lagrangeovu duální úlohu a kategorizujte ji.

6

2. Rozhodněte, zda platí:

(a) Duální úloha k duální úloze je vždy ta primární.

2

(b) Pro konvexní případ, duální úloha k duální úloze je vždy ta primární.

4

3. Buď $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{R}^m$. Uvažujme úlohu

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \max_{i=1, \dots, m} (A_{i*} x + b_i).$$

(a) Zapište úlohu jako lineární program a najděte jeho klasický duál.

2

(b) Najděte Lagrangeův duál pro přepis

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \max_{i=1, \dots, m} y_i; \quad y = Ax + b.$$

4

(c) Porovnejte optimální hodnotu s aproximací

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \ln(\sum_{i=1}^m \exp(A_{i*} x + b_i)).$$

4

(d) Porovnejte optimální hodnotu s aproximací ($\gamma > 0$ je parametr)

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \frac{1}{\gamma} \ln(\sum_{i=1}^m \exp(\gamma(A_{i*} x + b_i))).$$

4