

Optimalizace

Konvexní funkce

Tomáš Kroupa Tomáš Werner

2021 LS

Fakulta elektrotechnická
ČVUT v Praze

Konvexní funkce

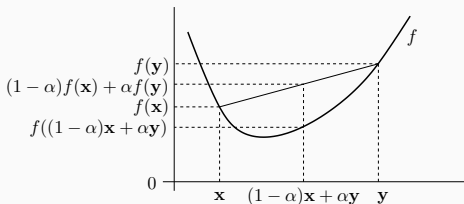
Nechť $X \subseteq \mathbb{R}^n$ je konvexní množina a $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je funkce.

Definice

Funkce f je **konvexní** na X , jestliže pro všechna $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in X$ a každé $\alpha \in [0, 1]$ platí nerovnost

$$f((1 - \alpha)\mathbf{x} + \alpha\mathbf{y}) \leq (1 - \alpha)f(\mathbf{x}) + \alpha f(\mathbf{y}).$$

Funkce f je **konkávní** na X , je-li $-f$ je konvexní na X .

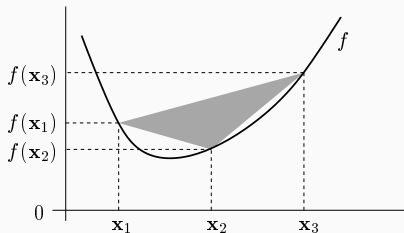


Jensenova nerovnost

Tvrzení

Nechť f je konvexní funkce. Pro všechna $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in X$ a všechna $\alpha_1, \dots, \alpha_k \geq 0$ splňující $\alpha_1 + \dots + \alpha_k = 1$ platí

$$f(\alpha_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \alpha_k \mathbf{x}_k) \leq \alpha_1 f(\mathbf{x}_1) + \dots + \alpha_k f(\mathbf{x}_k)$$

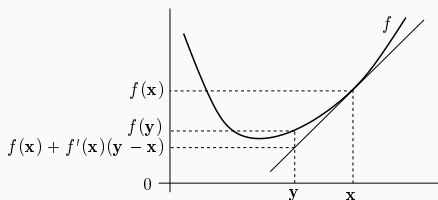


Konvexní diferencovatelné funkce

Podmínka prvního řádu

Nechť f je diferencovatelná. Funkce f je konvexní, právě když pro všechna $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ platí nerovnost

$$f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{x} - \mathbf{y}).$$



Podmínka druhého řádu

Nechť f je dvakrát diferencovatelná. Funkce f je konvexní, právě když je pro každé $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ Hessián $f''(\mathbf{x})$ pozitivně semidefinitní.

Příklady konvexních funkcí

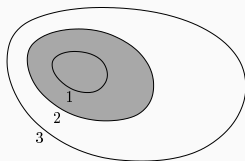
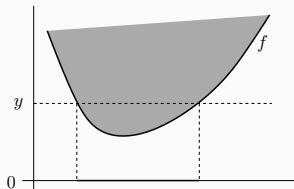
- $f(x) = e^{ax}$ pro $a \in \mathbb{R}$
- $f(x) = |x|^a$ pro $a \geq 1$
- $f(x) = x \log_2 x$, kde $x > 0$ a $f(0) = 0$ pro $x = 0$
- $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ pro \mathbf{A} pozitivně semidefinitní
- $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^T \mathbf{x} + b$
- $f(\mathbf{x}) = \max \{x_1, \dots, x_n\}$
- $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|$, kde $\|\cdot\|$ je libovolná norma

Vztah konvexní funkce a konvexní množiny

- **Epigraf** funkce f je množina $\{(\mathbf{x}, y) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid f(\mathbf{x}) \leq y\}$.
- **Subkontura** výšky y je množina $\{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid f(\mathbf{x}) \leq y\}$.

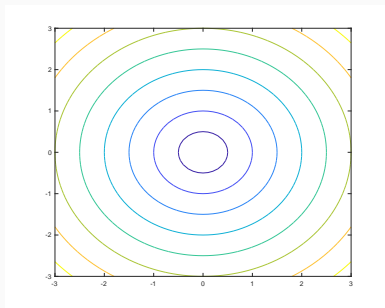
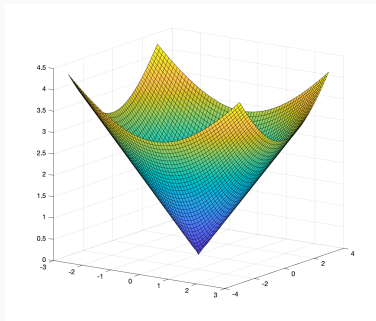
Věta

- f je konvexní, právě když její epigraf je konvexní množina.
- Každá subkontura konvexní funkce je konvexní množina.



Příklad: Epigraf a subkontury pro kužel druhého řádu v \mathbb{R}^2

- Epigraf eukleidovské normy je $K_2^2 := \{(\mathbf{x}, y) \in \mathbb{R}^3 \mid \|\mathbf{x}\|_2 \leq y\}$
- Subkontury jsou kruhy o poloměru y



Operace zachovávající konvexitu (1)

Nezáporné lineární kombinace

Jsou-li $g_1, \dots, g_k: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ konvexní funkce a $\alpha_1, \dots, \alpha_k \geq 0$, pak je funkce $f = \alpha_1 g_1 + \dots + \alpha_k g_k$ konvexní.

Příklad (Shannonova entropie)

Funkce $H(\mathbf{p}) = -\sum_{i=1}^n p_i \log_2 p_i$ je konkávní na množině diskrétních pravděpodobnostních distribucí

$$\{\mathbf{p} \in \mathbb{R}^n \mid p_1 + \dots + p_n = 1, p_1, \dots, p_n \geq 0\}.$$

Operace zachovávající konvexitu (2)

Skládání funkcí

Následující funkce jsou konvexní:

- $h = g \circ f$, kde $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ je konvexní a $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ je konvexní a neklesající.
- $h(\mathbf{x}) = g(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$, kde $g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ je konvexní.

Příklad

Funkce $f: \mathbb{R}^{2n} \rightarrow \mathbb{R}$ daná pomocí $f(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$, kde $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ a $\|\cdot\|$ je norma, je konvexní.

Operace zachovávající konvexitu (3)

Věta


Nechť $g_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ jsou konvexní funkce pro všechna $i \in I$. Pak

$$f(\mathbf{x}) := \max_{i \in I} g_i(\mathbf{x})$$

je konvexní funkce, existuje-li pro každé $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ maximum výše.

Příklady

- $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} + b_i)$
- $f(\mathbf{x}) = \max_{\mathbf{y} \in C} \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$ pro nějakou množinu $C \subseteq \mathbb{R}^n$
- $f(\mathbf{c}) = \max \{ \mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \}$

-  T. Werner. *Optimalizace* (kapitola 15). Elektronická skripta. FEL ČVUT, 2020.