

Optimalizace

6. Nelineární funkce a zobrazení

Tom Kroupa, Tom Werner

FEL ČVUT

Funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

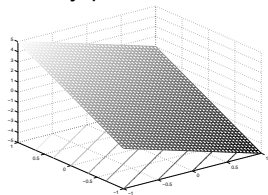
Příklady:

- $f(x, y) = x^2 - y^2$
- $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^T \mathbf{x} + b$
- $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c$

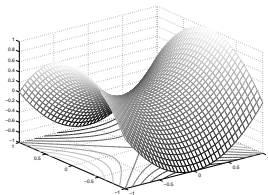
Definice

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

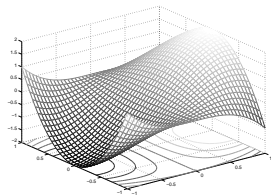
Příklady pro $n = 2$:



$$f(x, y) = -2x + 3y$$



$$f(x, y) = x^2 - y^2$$



$$f(x, y) = 3x - x^3 - 3xy^2$$

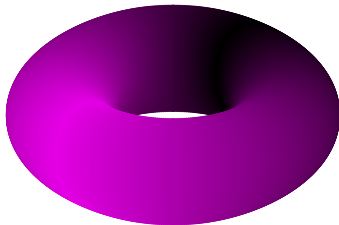
Zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

Příklady pro $n = 1$:

- $f(t) = \mathbf{x} + t\mathbf{v}$
- $f(t) = (\cos t, \sin t)$
- $f(t) = (\cos t, \sin t, t)$

Příklady pro $n > 1$:

- $f(\mathbf{x}) = \mathbf{Ax} + \mathbf{b}$
- vektorové pole $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$
- $f(u, v) = ((R + r \cos v) \cos u, (R + r \cos v) \sin u, r \sin v)$



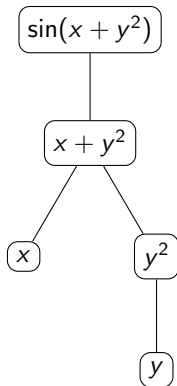
Spojitosť

Definice

Zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ je **spojité** v bodě $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, jestliže

$$\lim_{\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}} f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}).$$

Postačující podmínka: Spojitosť se zachovává skládáním funkcí.



Derivace

Derivace funkce $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

Definice

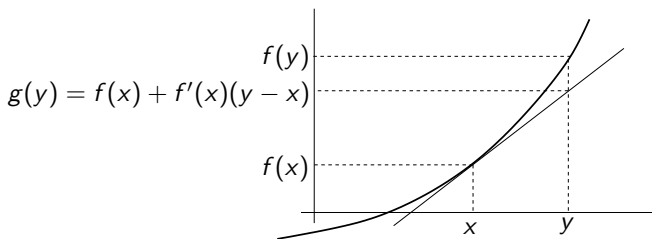
Funkce $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ je **diferencovatelná** v bodě x , jestliže existuje $a \in \mathbb{R}$ tak, že

$$\lim_{y \rightarrow x} \frac{f(y) - f(x) - a(y - x)}{y - x} = 0.$$

Pak se a nazývá **derivace** funkce f v bodě x a píšeme $f'(x) = \frac{df(x)}{dx} = a$.

Intuice: Funkce f musí být v okolí bodu x podobná nějaké afinní funkci

$$g(y) = f(x) + a(y - x)$$



Derivace zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

Definice

Zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ je **diferencovatelné** v bodě \mathbf{x} , jestliže existuje matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ tak, že

$$\lim_{\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}} \frac{\mathbf{f}(\mathbf{y}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{A}(\mathbf{y} - \mathbf{x})}{\|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|} = \mathbf{0}.$$

Pak se \mathbf{A} nazývá **derivace** zobrazení f v bodě \mathbf{x} a píšeme $\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \frac{d\mathbf{f}(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}} = \mathbf{A}$.

Intuice: Zobrazení f musí být v okolí bodu \mathbf{x} podobné afinnímu zobrazení

$$\mathbf{g}(\mathbf{y}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}) + \mathbf{A}(\mathbf{y} - \mathbf{x})$$

Věta (Postačující podmínka pro diferencovatelnost)

Existují-li v bodě \mathbf{x} všechny parciální derivace $\frac{\partial f_i(\mathbf{x})}{\partial x_j}$ a funkce $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$ jsou v bodě \mathbf{x} spojité, pak je \mathbf{f} v bodě \mathbf{x} diferencovatelné.

Tvrzení

Je-li \mathbf{f} v bodě \mathbf{x} diferencovatelné, pak existují všechny parciální derivace $\frac{\partial f_i(\mathbf{x})}{\partial x_j}$ a

$$\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\mathbf{x})}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1(\mathbf{x})}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m(\mathbf{x})}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_m(\mathbf{x})}{\partial x_n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}.$$

Speciální případy:

- Pro $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ je $f'(x)$ skalár

- Pro $\mathbf{f}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$ je $\mathbf{f}'(x) = \begin{bmatrix} f'_1(x) \\ \vdots \\ f'_m(x) \end{bmatrix}$ sloupcový vektor

- Pro $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je $f'(\mathbf{x}) = \left[\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} \quad \cdots \quad \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_n} \right]$ řádkový vektor

Derivace složeného zobrazení

Věta (Řetízkové pravidlo)

Pro diferencovatelná zobrazení

$$\mathbb{R}^n \xrightarrow{\mathbf{f}} \mathbb{R}^m \xrightarrow{\mathbf{g}} \mathbb{R}^l$$

platí

$$(\mathbf{g} \circ \mathbf{f})'(\mathbf{x}) = \frac{d\mathbf{g}(\mathbf{f}(\mathbf{x}))}{d\mathbf{x}} = (\mathbf{g}' \circ \mathbf{f})(\mathbf{x}) \mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{g}'(\mathbf{f}(\mathbf{x})) \mathbf{f}'(\mathbf{x}).$$

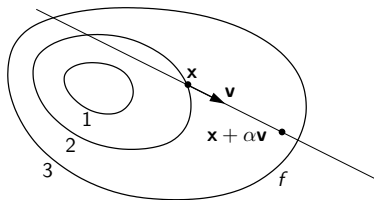
V Leibnizově značení: Je-li $\mathbf{y} = \mathbf{g}(\mathbf{u})$ a $\mathbf{u} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$, pak

$$\frac{d\mathbf{y}}{d\mathbf{x}} = \frac{d\mathbf{y}}{d\mathbf{u}} \frac{d\mathbf{u}}{d\mathbf{x}}$$

Přirozeně se zobecní pro složení více zobrazení.

Derivace maticových výrazů

zobrazení	derivace
$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{x}$	$\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{I}$
$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{Ax} + \mathbf{b}$	$\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{A}$
$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{x} = \ \mathbf{x}\ ^2$	$f'(\mathbf{x}) = 2\mathbf{x}^T$
$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{Ax}$	$f'(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)$
$f(\mathbf{x}) = \ \mathbf{x}\ $	$f'(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T / \ \mathbf{x}\ $
$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{Ag}(\mathbf{x})$	$\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{Ag}'(\mathbf{x})$
$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$	$\mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{g}'(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})\mathbf{A}$
$f(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{x})^T \mathbf{g}(\mathbf{x})$	$f'(\mathbf{x}) = 2\mathbf{g}(\mathbf{x})^T \mathbf{g}'(\mathbf{x})$
$f(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{x})^T \mathbf{h}(\mathbf{x})$	$f'(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{x})^T \mathbf{h}'(\mathbf{x}) + \mathbf{h}(\mathbf{x})^T \mathbf{g}'(\mathbf{x})$



Řez zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ v bodě $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ve směru $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ je zobrazení

$$\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad \varphi(\alpha) = \mathbf{f}(\mathbf{x} + \alpha\mathbf{v})$$

Směrová derivace zobrazení $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ v bodě \mathbf{x} ve směru \mathbf{v} je vektor

$$\varphi'(0) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{\varphi(\alpha) - \varphi(0)}{\alpha} = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x} + \alpha\mathbf{v}) - \mathbf{f}(\mathbf{x})}{\alpha}$$

Věta

Je-li zobrazení \mathbf{f} v bodě \mathbf{x} diferencovatelné, pak jeho směrová derivace v bodě \mathbf{x} ve směru \mathbf{v} je rovna $\mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{v}$.

Myšlenka důkazu: Zobrazení $\varphi(\alpha) = \mathbf{f}(\mathbf{x} + \alpha\mathbf{v})$ je složením zobrazení \mathbf{f} a zobrazení $g(\alpha) = \mathbf{x} + \alpha\mathbf{v}$. Věta pak plyne z řetízkového pravidla.

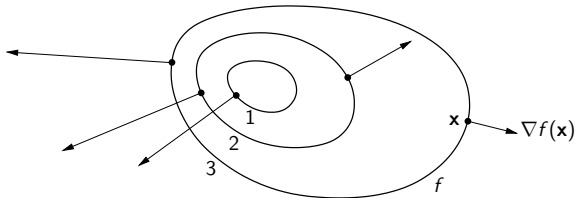
Gradient

Gradient funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je sloupcový vektor

$$\nabla f(\mathbf{x}) = f'(\mathbf{x})^T = \begin{bmatrix} \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

Směrová derivace $f'(\mathbf{x})\mathbf{v} = \nabla f(\mathbf{x})^T \mathbf{v}$ je

- maximální ve směru $\frac{\nabla f(\mathbf{x})}{\|\nabla f(\mathbf{x})\|}$
- nulová ve směru ortogonálním na $\nabla f(\mathbf{x})$



Parciální derivace druhého řádu

Věta

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ a $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$. Jestliže druhé parciální derivace

$$\frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_i \partial x_j}, \quad \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_j \partial x_i}$$

v bodě \mathbf{x} existují a jsou v bodě \mathbf{x} spojité, potom jsou si rovny.

Hessova matice je

$$f''(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_1 \partial x_1} & \cdots & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_n \partial x_1} & \cdots & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_n \partial x_n} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}.$$

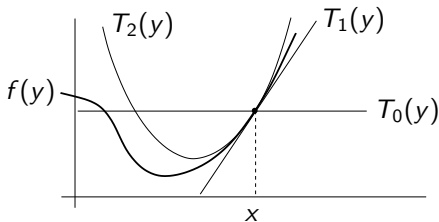
Taylorův polynom funkce

Definice

Taylorův polynom funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ stupně k v bodě \mathbf{x} je polynom

$$T_k: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

stupně k , který má v bodě \mathbf{x} parciální derivace řádu $0, 1, \dots, k$ stejné jako f .



Taylorovy polynomy funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ v bodě \mathbf{x} do stupně dva:

$$T_0(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x})$$

$$T_1(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$$

$$T_2(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}) + \frac{1}{2}(\mathbf{y} - \mathbf{x})^T f''(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$$

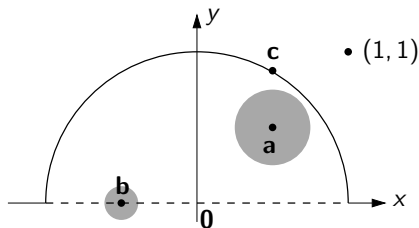
Lokální extrémý

Vnitřek a hranice množiny

Nechť $X \subseteq \mathbb{R}^n$. Bod $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ je její

- **vnitřní bod**, pokud $B_\epsilon(\mathbf{x}) \subseteq X$ pro nějaké $\epsilon > 0$,
- **hraniční bod**, pokud $B_\epsilon(\mathbf{x}) \cap X \neq \emptyset$ a $B_\epsilon(\mathbf{x}) \cap (\mathbb{R}^n \setminus X) \neq \emptyset$ pro všechna $\epsilon > 0$.

Příklad: $X = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x^2 + y^2 \leq 1, y > 0\} \cup \{(1, 1)\}$



Extrémy funkce na množině

Definice

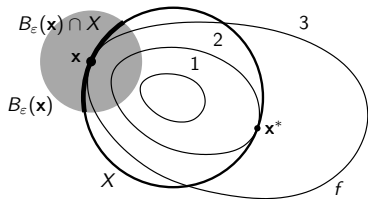
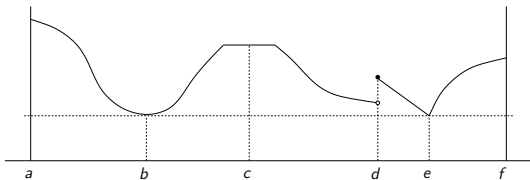
Funkce $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ nabývá na množině $X \subseteq \mathbb{R}^n$ v bodě $\mathbf{x} \in X$

- **(globálního) minima**, jestliže $f(\mathbf{x}) \leq f(\mathbf{x}')$ pro všechna $\mathbf{x}' \in X$
- **lokálního minima**, jestliže f v bodě \mathbf{x} nabývá (globálního) minima na množině $X \cap B_\epsilon(\mathbf{x})$ pro nějaké $\epsilon > 0$

(Globální, lokální) minimum v bodě \mathbf{x} je

- **volné**, pokud \mathbf{x} je vnitřním bodem množiny X
- **vázané**, pokud \mathbf{x} je hraničním bodem množiny X

Příklady:



Shlukování: Pro dané $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m \in \mathbb{R}^n$ minimalizuj funkci

$$f(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k) = \sum_{i=1}^m \min_{j=1}^k \|\mathbf{a}_i - \mathbf{x}_j\|^2$$

přes $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbb{R}^n$.