

# Matematická analýza 2

## Diferenciál

Martin Bohata

Katedra matematiky  
FEL ČVUT v Praze  
martin.bohata@fel.cvut.cz

## Příklad

Je dána funkce

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^2 y}{x^4 + y^2}, & (x, y) \neq (0, 0) \\ 0, & (x, y) = (0, 0). \end{cases}$$

Již dříve jsme ukázali, že funkce  $f$  má směrovou derivaci v bodě  $(0, 0)$  podle jakéhokoli vektoru  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^2$  a v bodě  $(0, 0)$  nemá limitu (tedy není spojitá v bodě  $(0, 0)$ ).

## Tvrzení

At'  $f : D \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $a$  je vnitřní bod množiny  $D$  a  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Pak je ekvivalentní:

① v bodě  $a$  existuje derivace  $f'(a)$  funkce  $f$  a  $f'(a) = \alpha$ ;

②

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a+h) - f(a) - \alpha h}{|h|} = 0.$$

Důkaz: Viz přednáška. ■

# Diferenciál

## Definice (diferenciál vektorové funkce)

Ať  $\mathbf{a}$  je vnitřní bod množiny  $D \subseteq \mathbb{R}^n$  a  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ . Lineární zobrazení  $\mathbf{L} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  se nazývá **diferenciál vektorové funkce  $\mathbf{f}$  v bodě  $\mathbf{a}$** , jestliže

$$\lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{\mathbf{f}(\mathbf{a} + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{a}) - \mathbf{L}(\mathbf{h})}{\|\mathbf{h}\|} = \mathbf{0}.$$

Diferenciál funkce  $\mathbf{f}$  v bodě  $\mathbf{a}$  budeme označovat symbolem  $d\mathbf{f}(\mathbf{a})$  a jeho hodnotu v bodě  $\mathbf{h}$  budeme označovat symbolem  $d\mathbf{f}(\mathbf{a})(\mathbf{h})$ . Má-li funkce  $\mathbf{f}$  diferenciál v bodě  $\mathbf{a}$ , potom říkáme, že  $\mathbf{f}$  je **diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$** .

- Platí

$$d\mathbf{f}(\mathbf{a})(\mathbf{h}) = (df_1(\mathbf{a})(\mathbf{h}), \dots, df_m(\mathbf{a})(\mathbf{h})),$$

má-li jedna ze stran rovnosti smysl.

At'  $f : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ . Položme

$$\omega(\mathbf{h}) = \begin{cases} \frac{f(\mathbf{a}+\mathbf{h})-f(\mathbf{a})-df(\mathbf{a})(\mathbf{h})}{\|\mathbf{h}\|}, & \text{je-li } \mathbf{a} + \mathbf{h} \in D \setminus \{\mathbf{a}\}; \\ \mathbf{0}, & \text{je-li } \mathbf{h} = \mathbf{0}. \end{cases}$$

- Existuje okolí  $U(\mathbf{0})$  ležící v definičním oboru funkce  $\omega$ .
- $\lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \omega(\mathbf{h}) = \mathbf{0} = \omega(\mathbf{0})$ .
- Pro každé  $\mathbf{h} \in \mathbb{R}^n$  splňující  $\mathbf{a} + \mathbf{h} \in D$  je

$$f(\mathbf{a} + \mathbf{h}) = f(\mathbf{a}) + df(\mathbf{a})(\mathbf{h}) + \|\mathbf{h}\| \omega(\mathbf{h}).$$

- Pokud  $\mathbf{h}$  je blízko  $\mathbf{0}$ , pak

$$f(\mathbf{a} + \mathbf{h}) \approx f(\mathbf{a}) + df(\mathbf{a})(\mathbf{h}).$$

## Příklad

Nechť  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^m$  a vektorová funkce  $\mathbf{f} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je dána předpisem  $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{c}$ . Potom pro každé  $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$  je

$$d\mathbf{f}(\mathbf{a}) = \mathbf{0},$$

kde  $\mathbf{0} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je identicky nulové zobrazení.

## Příklad

Nechť  $\mathbf{f} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je lineární zobrazení. Potom pro každé  $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$  je

$$d\mathbf{f}(\mathbf{a}) = \mathbf{f}.$$

# Reprezentace diferenciálu

## Definice (gradient a Jacobiho matice)

- 1 Jestliže  $f : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  má všechny parciální derivace (1. řádu) v bodě  $\mathbf{a}$ , potom vektor

$$\nabla f(\mathbf{a}) = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a}), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \right)$$

se nazývá **gradient funkce  $f$  v bodě  $\mathbf{a}$** . Místo  $\nabla f(\mathbf{a})$  se také často píše  $\text{grad } f(\mathbf{a})$ .

- 2 Jestliže složky  $f_1, \dots, f_m$  vektorové funkce  $\mathbf{f} : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  mají v bodě  $\mathbf{a}$  všechny parciální derivace (1. řádu), potom  $m \times n$  matice

$$\mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{a}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{a}) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(\mathbf{a}) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \nabla f_1(\mathbf{a}) \\ \vdots \\ \nabla f_m(\mathbf{a}) \end{pmatrix}$$

se nazývá **Jacobiho matice funkce  $\mathbf{f}$  v bodě  $\mathbf{a}$** .

# Reprezentace diferenciálu

## Věta (souvislost diferenciálu a směrové derivace)

Jestliže  $f_1, \dots, f_m$  jsou složky vektorové funkce  $\mathbf{f} : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  diferencovatelné v bodě  $\mathbf{a}$ , potom pro každé  $\mathbf{h} \in \mathbb{R}^n$  existuje  $\nabla_{\mathbf{h}} \mathbf{f}(\mathbf{a})$  a

$$d\mathbf{f}(\mathbf{a})(\mathbf{h}) = \nabla_{\mathbf{h}} \mathbf{f}(\mathbf{a}) = (\mathbf{h} \cdot \nabla f_1(\mathbf{a}), \dots, \mathbf{h} \cdot \nabla f_m(\mathbf{a})).$$

V takovém případě můžeme s využitím sloupcového zápisu vektorů psát

$$d\mathbf{f}(\mathbf{a})(\mathbf{h}) = \nabla_{\mathbf{h}} \mathbf{f}(\mathbf{a}) = \mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{a})\mathbf{h}.$$

Důkaz: Viz přednáška. ■

- Pokud diferenciál vektorové funkce existuje, je určen jednoznačně.
- Je-li funkce  $\mathbf{f}$  diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ , pak zobrazení  $\mathbf{v} \mapsto \nabla_{\mathbf{v}} \mathbf{f}(\mathbf{a})$  je nutně lineární.



# Reprezentace diferenciálu

## Tvrzení (spojitost diferencovatelné funkce)

*Jestliže vektorová funkce  $f$  je diferencovatelná v  $a$ , pak je v  $a$  spojitá.*

Důkaz: Viz přednáška. ■

## Věta (postačující podmínka existence diferenciálu)

*Jestliže vektorová funkce  $f$  má na okolí bodu  $a$  spojitě všechny parciální derivace (1. řádu), pak je v bodě  $a$  diferencovatelná.*

Důkaz: Vynecháváme. ■

# Reprezentace diferenciálu

## Příklad

Je dána funkce

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

Tato funkce je diferencovatelná a

$$df(x, y)(h, k) = 2xh - 4yk.$$

## Příklad

Mějme vektorovou funkci

$$\mathbf{f}(x, y) = (x - e^y, x^2 + y).$$

Ta je diferencovatelná v každém bodě a

$$d\mathbf{f}(x, y)(h, k) = \begin{pmatrix} 1 & -e^y \\ 2x & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h \\ k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} h - ke^y \\ 2xh + k \end{pmatrix}.$$

# Poznámka k zápisu diferenciálu ve fyzice a inženýrství

Ve fyzice se diferenciál reálné funkce  $f$  v bodě  $\mathbf{a}$  často píše ve tvaru

$$df(\mathbf{a}) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a})dx_1 + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a})dx_n.$$

Jaký význam mají symboly  $dx_1, \dots, dx_n$ ?

- Připomeňme, že  $i$ -tá souřadnicová projekce je funkce  $\sigma_i(\mathbf{a}) = a_i$ . Místo  $\sigma_i$  píšme  $x_i$ .
- Potom pro každé  $\mathbf{h} \in \mathbb{R}^n$  máme

$$df(\mathbf{a})(\mathbf{h}) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a})dx_1(\mathbf{a})(\mathbf{h}) + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a})dx_n(\mathbf{a})(\mathbf{h}).$$

- Protože  $dx_i(\mathbf{a})$  nezávisí na  $\mathbf{a}$ , píšeme jen  $dx_i$  místo  $dx_i(\mathbf{a})$ . S touto konvencí obdržíme

$$df(\mathbf{a}) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a})dx_1 + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a})dx_n.$$

# Směry největšího růstu a poklesu

## Tvrzení (směry největšího růstu a poklesu)

Nechť  $f : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ .

① Je-li  $\mathbf{h} \in \mathbb{R}^n$  jednotkový vektor, potom

$$\nabla_{\mathbf{h}} f(\mathbf{a}) \in [-\|\nabla f(\mathbf{a})\|, \|\nabla f(\mathbf{a})\|].$$

② Je-li  $\nabla f(\mathbf{a}) \neq 0$  a  $\mathbf{h} = \frac{\nabla f(\mathbf{a})}{\|\nabla f(\mathbf{a})\|}$ , potom  $\nabla_{\mathbf{h}} f(\mathbf{a}) = \|\nabla f(\mathbf{a})\|$ .

③ Je-li  $\nabla f(\mathbf{a}) \neq 0$  a  $\mathbf{h} = -\frac{\nabla f(\mathbf{a})}{\|\nabla f(\mathbf{a})\|}$ , potom  $\nabla_{\mathbf{h}} f(\mathbf{a}) = -\|\nabla f(\mathbf{a})\|$ .

Důkaz: Viz přednáška. ■

Ať  $\nabla f(\mathbf{a}) \neq 0$ .

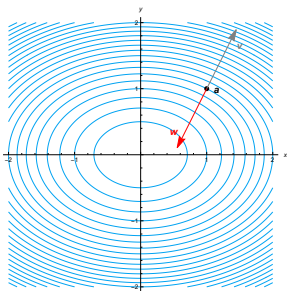
- $\nabla f(\mathbf{a})$  ... udává směr největšího růstu funkce  $f$  v bodě  $\mathbf{a}$ .
- $-\nabla f(\mathbf{a})$  ... udává směr největšího poklesu funkce  $f$  v bodě  $\mathbf{a}$ .

# Směry největšího růstu a poklesu

## Příklad

Je dána funkce  $f(x, y) = x^2 + 2y^2$ .

- Jednotkový vektor udávající směr největšího růstu funkce  $f$  v bodě  $\mathbf{a} = (1, 1)$  je  $\mathbf{v} = \frac{\nabla f(\mathbf{a})}{\|\nabla f(\mathbf{a})\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{5}}, \frac{2}{\sqrt{5}}\right)$ .
- Jednotkový vektor udávající směr největšího poklesu  $f$  v bodě  $\mathbf{a} = (1, 1)$  je  $\mathbf{w} = -\frac{\nabla f(\mathbf{a})}{\|\nabla f(\mathbf{a})\|} = \left(-\frac{1}{\sqrt{5}}, -\frac{2}{\sqrt{5}}\right)$ .



# Tečná nadrovina

## Definice (tečná nadrovina)

Nechť  $f : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ . **Tečná nadrovina ke grafu funkce  $f$  v bodě  $(\mathbf{a}, f(\mathbf{a}))$**  je množina

$$\{(\mathbf{x}, x_{n+1}) \mid x_{n+1} = f(\mathbf{a}) + (\mathbf{x} - \mathbf{a}) \cdot \nabla f(\mathbf{a})\}.$$

Pro každé  $\alpha \neq 0$  se vektor

$$\alpha (\nabla f(\mathbf{a}), -1) \in \mathbb{R}^{n+1}$$

nazývá **normálový vektor ke grafu funkce  $f$  v bodě  $(\mathbf{a}, f(\mathbf{a}))$** .

Speciální případy:

- $n = 1$  ... **tečna** (případně **tečná přímka**).
- $n = 2$  ... **tečná rovina**.

# Tečná nadrovina

Tečná nadrovina ke grafu funkce v bodě  $(\mathbf{a}, f(\mathbf{a}))$  je graf afinní funkce

$$g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{a}) + (\mathbf{x} - \mathbf{a}) \cdot \nabla f(\mathbf{a}) = f(\mathbf{a}) + df(\mathbf{a})(\mathbf{x} - \mathbf{a}).$$

Je-li  $\mathbf{x}$  blízko bodu  $\mathbf{a}$ , pak můžeme psát

$$f(\mathbf{x}) \approx f(\mathbf{a}) + (\mathbf{x} - \mathbf{a}) \cdot \nabla f(\mathbf{a}).$$

## Příklad

Hledejme tečnou rovinu ke grafu funkce

$$f(x, y) = x \operatorname{arctg}(xy^2).$$

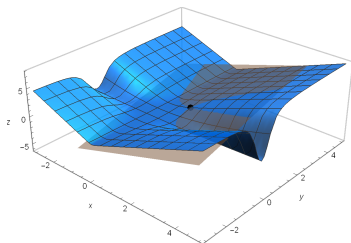
v bodě  $(1, 1, \frac{\pi}{4})$  a přibližnou hodnotu čísla  $f(\frac{11}{10}, \frac{19}{20})$ .

# Tečná nadrovina

## Příklad (pokračování)

Tečná rovina ke grafu funkce  $f$  v bodě  $(1, 1, \frac{\pi}{4})$  má rovnici

$$z = \frac{\pi}{4} + \frac{\pi + 2}{4}(x - 1) + (y - 1).$$



Díky tomu  $f\left(\frac{11}{10}, \frac{19}{20}\right) \approx \frac{11}{40}\pi$ .



# Derivace složeného zobrazení

## Věta (o derivaci složeného zobrazení)

*At'  $f : E \subseteq \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{b}$  a  $g : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ . Jestliže  $g(\mathbf{a}) = \mathbf{b}$ , potom funkce  $h = f \circ g$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$  a platí*

$$dh(\mathbf{a}) = df(\mathbf{b}) \circ dg(\mathbf{a}).$$

Důkaz: Vynecháváme. ■

V řeči Jacobiho matic lze závěr předchozí věty formulovat ve tvaru

$$J_h(\mathbf{a}) = J_f(\mathbf{b}) J_g(\mathbf{a}).$$

# Derivace složeného zobrazení

## Důsledek (řetízkové pravidlo)

*Ať  $f : E \subseteq \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{b}$  a  $g : D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je diferencovatelná v bodě  $\mathbf{a}$ . Jestliže  $g(\mathbf{a}) = \mathbf{b}$  a  $h = f \circ g$ , potom pro každé  $i \in \{1, \dots, n\}$  je*

$$\frac{\partial h}{\partial x_i}(\mathbf{a}) = \nabla f(\mathbf{b}) \cdot \frac{\partial g}{\partial x_i}(\mathbf{a}) = \sum_{j=1}^m \frac{\partial f}{\partial y_j}(\mathbf{b}) \frac{\partial g_j}{\partial x_i}(\mathbf{a}).$$

Důkaz: Viz přednáška. ■

V případě  $n = 1$  se řetízkové pravidlo redukuje na

$$h'(a) = \nabla f(\mathbf{b}) \cdot \mathbf{g}'(a) = \sum_{j=1}^m \frac{\partial f}{\partial y_j}(\mathbf{b}) g'_j(a).$$

# Derivace složeného zobrazení

## Příklad

Nechť  $f(u, v) = uv^2$  a  $g(x, y) = (x \cos y, x + 2y)$ . Z řetízkového pravidla pro  $h = f \circ g$  obdržíme

$$\frac{\partial h}{\partial x}(x, y) = (x + 2y)^2 \cos y + 2(x + 2y)x \cos y$$

$$\frac{\partial h}{\partial y}(x, y) = -(x + 2y)^2 x \sin y + 4(x + 2y)x \cos y.$$

## Příklad

Mějme dánu spojitě diferencovatelnou funkci  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Potom funkce  $g(x, y) = f(xy)$  je řešením rovnice

$$x \frac{\partial g}{\partial x}(x, y) - y \frac{\partial g}{\partial y}(x, y) = 0$$

na  $\mathbb{R}^2$ .

# Aplikace diferenciálu – linearizace soustavy ODR

Ať  $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$  je otevřená množina a  $\mathbf{f} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$  má spojité parciální derivace (prvního řádu) na  $\Omega$ . Uvažme soustavu diferenciálních rovnic tvaru

$$\mathbf{x}'(t) = \mathbf{f}(\mathbf{x}(t))$$

Nechť  $\mathbf{a} \in \Omega$  je *ekvilibrrium* dané soustavy (tj.  $\mathbf{f}(\mathbf{a}) = \mathbf{0}$ ). Protože pro každý bod  $\mathbf{x}$  blízko bodu  $\mathbf{a}$  můžeme psát

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) \approx \mathbf{f}(\mathbf{a}) + \mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{a})(\mathbf{x} - \mathbf{a}),$$

je

$$\mathbf{x}'(t) = \mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{a})(\mathbf{x}(t) - \mathbf{a}).$$

Uvážíme-li substituci  $\mathbf{u}(t) = \mathbf{x}(t) - \mathbf{a}$ , dostaneme

$$\mathbf{u}'(t) = \mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{a})\mathbf{u}(t).$$

Tato soustava se nazývá *linearizací* soustavy  $\mathbf{x}'(t) = \mathbf{f}(\mathbf{x}(t))$  v bodě  $\mathbf{a}$ .

## Příklad

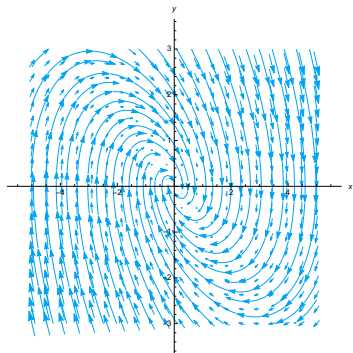
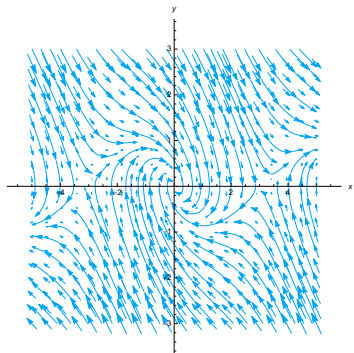
Uvažujme rovnici

$$\begin{aligned}x' &= y, \\y' &= -y - \sin x.\end{aligned}$$

Linearizace této soustavy v bodě  $(0, 0)$  je

$$\begin{aligned}x' &= y, \\y' &= -y - x.\end{aligned}$$

## Příklad (pokračování)



# Aplikace diferenciálu – linearizace soustavy ODR

## Příklad (pokračování)

Linearizace v bodě  $(\pi, 0)$  je

$$\begin{aligned}x' &= y, \\y' &= -y + x.\end{aligned}$$

