

# Matematika III – 3. přednáška

## Funkce více proměnných: derivace vyšších řádů, lokální a absolutní extrémy

Michal Bulant

Masarykova univerzita  
Fakulta informatiky

3. 10. 2012

# Obsah přednášky

- 1 Literatura
- 2 Diferenciál funkcí více proměnných
  - Totální diferenciál
  - Tečná nadrovina ke grafu funkce
- 3 Derivace vyšších řádů, Taylorova věta
  - Parciální derivace vyšších řádů
  - Hessián – aproximace 2. řádu
  - Taylorova věta
- 4 Lokální a absolutní extrémů funkcí více proměnných
  - Lokální extrémů
  - Absolutní (globální) extrémů

# Plán přednášky

- 1 Literatura
- 2 Diferenciál funkcí více proměnných
  - Totální diferenciál
  - Tečná nadrovina ke grafu funkce
- 3 Derivace vyšších řádů, Taylorova věta
  - Parciální derivace vyšších řádů
  - Hessián – aproximace 2. řádu
  - Taylorova věta
- 4 Lokální a absolutní extrémů funkcí více proměnných
  - Lokální extrémů
  - Absolutní (globální) extrémů

## Doporučené zdroje

- Martin Panák, Jan Slovák, Drsná matematika, e-text.

## Doporučené zdroje

- Martin Panák, Jan Slovák, Drsná matematika, e-text.
- Zuzana Došlá, Ondřej Došlý, Diferenciální počet funkcí více proměnných, MU Brno, 2006, 150 s.

## Doporučené zdroje

- Martin Panák, Jan Slovák, Drsná matematika, e-text.
- Zuzana Došlá, Ondřej Došlý, Diferenciální počet funkcí více proměnných, MU Brno, 2006, 150 s.
- Zuzana Došlá, Roman Plch, Petr Sojka, Diferenciální počet funkcí více proměnných s programem Maple, MU Brno, 1999, 273 s. (příp. <http://www.math.muni.cz/~plch/mapm>).

## Doporučené zdroje

- Martin Panák, Jan Slovák, Drsná matematika, e-text.
- Zuzana Došlá, Ondřej Došlý, Diferenciální počet funkcí více proměnných, MU Brno, 2006, 150 s.
- Zuzana Došlá, Roman Plch, Petr Sojka, Diferenciální počet funkcí více proměnných s programem Maple, MU Brno, 1999, 273 s. (příp. <http://www.math.muni.cz/~plch/mapm>).
- *Předmětové záložky v IS MU*

# Plán přednášky

- 1 Literatura
- 2 Diferenciál funkcí více proměnných
  - Totální diferenciál
  - Tečná nadrovina ke grafu funkce
- 3 Derivace vyšších řádů, Taylorova věta
  - Parciální derivace vyšších řádů
  - Hessián – aproximace 2. řádu
  - Taylorova věta
- 4 Lokální a absolutní extrémů funkcí více proměnných
  - Lokální extrémů
  - Absolutní (globální) extrémů



# Diferenciál funkce jedné proměnné

V minulém semestru jste si říkali, že diferenciál  $dy$  funkce jedné proměnné v bodě  $x_0$  je přírůstek na tečně ke grafu funkce  $y = f(x)$  v tomto bodě a jeho existence je ekvivalentní existenci derivace tamtéž.

# Diferenciál funkce jedné proměnné

V minulém semestru jste si říkali, že diferenciál  $dy$  funkce jedné proměnné v bodě  $x_0$  je přírůstek na tečně ke grafu funkce  $y = f(x)$  v tomto bodě a jeho existence je ekvivalentní existenci derivace tamtéž.

Ukázali jste si, že diferenciál závislé proměnné  $dy$  je **lineární funkcí** diferenciálu nezávislé proměnné  $dx$ , splňující

$$dy = f'(x_0) \cdot dx.$$

# Diferenciál funkce jedné proměnné

V minulém semestru jste si říkali, že diferenciál  $dy$  funkce jedné proměnné v bodě  $x_0$  je přírůstek na tečně ke grafu funkce  $y = f(x)$  v tomto bodě a jeho existence je ekvivalentní existenci derivace tamtéž.

Ukázali jste si, že diferenciál závislé proměnné  $dy$  je **lineární funkcí** diferenciálu nezávislé proměnné  $dx$ , splňující

$$dy = f'(x_0) \cdot dx.$$

Formálně říkáme, že funkce  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  je diferencovatelná v  $x_0$ , pokud existuje  $A \in \mathbb{R}$  tak, že

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h) - f(x_0) - Ah}{h} = 0.$$

(Přitom z definice derivace snadno plyne, že pak  $A = f'(x_0)$ .)

Následující definice věrně sleduje chování diferenciálu funkcí jedné proměnné:

Následující definice věrně sleduje chování diferenciálu funkcí jedné proměnné:

### Definice

Funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je *diferencovatelná v bodě*  $x$ , jestliže existuje vektor  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$  takový, že pro všechny „směry“  $v \in \mathbb{R}^n$  platí

$$\lim_{v \rightarrow 0} \frac{1}{\|v\|} (f(x + v) - f(x) - a \cdot v) = 0.$$

Následující definice věrně sleduje chování diferenciálu funkcí jedné proměnné:

### Definice

Funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je *diferencovatelná v bodě*  $x$ , jestliže existuje vektor  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$  takový, že pro všechny „směry“  $v \in \mathbb{R}^n$  platí

$$\lim_{v \rightarrow 0} \frac{1}{\|v\|} (f(x + v) - f(x) - a \cdot v) = 0.$$

Lineární funkci  $df$  definovanou předpisem  $v \mapsto a \cdot v$  (závislou na vektorové proměnné  $v$ ) nazýváme *diferenciál funkce*  $f$ .

V literatuře se často také říká *totální diferenciál*  $df$  funkce  $f$ .

# Diferenciál – shrnutí

Funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je tedy *diferencovatelná v bodě  $x$* , jestliže existuje vektor  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$  takový, že pro všechny „směry“  $v \in \mathbb{R}^n$  platí

- 1 v bodě  $x$  existují všechny směrové derivace  $d_v f(x)$ ,  $v \in \mathbb{R}^n$ ,
- 2  $v \mapsto d_v f(x)$  je lineární v závislosti na přírůstku  $v$
- 3  $0 = \lim_{v \rightarrow 0} \frac{1}{\|v\|} (f(x + v) - f(x) - d_v f(x))$ ,  
tj.  $0 = \lim_{v \rightarrow 0} \frac{1}{\|v\|} (f(x + v) - f(x) - a \cdot v)$ .

# Diferenciál vs. spojitost

Díky tomuto zesílení parciálních a směrových derivací již dostáváme **spojitost**:

## Věta

*Je-li funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  diferencovatelná v bodě  $x \in \mathbb{R}^n$ , pak je v tomto bodě spojitá.*



# Diferenciál vs. spojitost

Díky tomuto zesílení parciálních a směrových derivací již dostáváme **spojitost**:

## Věta

*Je-li funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  diferencovatelná v bodě  $x \in \mathbb{R}^n$ , pak je v tomto bodě spojitá.*

**Důkaz:** Z diferencovatelnosti  $f$  v bodě  $x$  plyne  
 $f(x + v) - f(x) = a \cdot v + \tau(v)$ , kde  $\lim_{v \rightarrow 0} \frac{\tau(v)}{\|v\|} = 0$ .

# Diferenciál vs. spojitost

Díky tomuto zesílení parciálních a směrových derivací již dostáváme **spojitost**:

## Věta

*Je-li funkce  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  diferencovatelná v bodě  $x \in \mathbb{R}^n$ , pak je v tomto bodě spojitá.*

**Důkaz:** Z diferencovatelnosti  $f$  v bodě  $x$  plyne  
 $f(x + v) - f(x) = a \cdot v + \tau(v)$ , kde  $\lim_{v \rightarrow 0} \frac{\tau(v)}{\|v\|} = 0$ .  
Proto:

$$\lim_{v \rightarrow 0} (f(x + v) - f(x)) = \lim_{v \rightarrow 0} (a \cdot v + \tau(v)) = 0,$$

a tedy

$$\lim_{v \rightarrow 0} f(x + v) = f(x).$$



## Věta

*Je-li funkce  $f$  diferencovatelná v bodě  $x$ , pak má v tomto bodě všechny směrové (a tedy i parciální) derivace. Pro libovolné  $v \in \mathbb{R}^n$  je přitom  $d_v f(x) = df(x)(v)$ , tj.  $v$  označení z definice diferenciálu*

$$d_v f(x) = a \cdot v.$$

## Věta

*Je-li funkce  $f$  diferencovatelná v bodě  $x$ , pak má v tomto bodě všechny směrové (a tedy i parciální) derivace. Pro libovolné  $v \in \mathbb{R}^n$  je přitom  $d_v f(x) = df(x)(v)$ , tj.  $v$  označení z definice diferenciálu*

$$d_v f(x) = a \cdot v.$$

## Důkaz:

$$\begin{aligned} d_v f(x) &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x + tv) - f(x)) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (df(x)(tv) + \tau(tv)) = \\ &= df(x)(v) + \|v\| \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\tau(tv)}{\|tv\|} = df(x)(v) = a \cdot v. \end{aligned}$$

## Věta

*Je-li funkce  $f$  diferencovatelná v bodě  $x$ , pak má v tomto bodě všechny směrové (a tedy i parciální) derivace. Pro libovolné  $v \in \mathbb{R}^n$  je přitom  $d_v f(x) = df(x)(v)$ , tj.  $v$  označení z definice diferenciálu*

$$d_v f(x) = a \cdot v.$$

## Důkaz:

$$\begin{aligned} d_v f(x) &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x + tv) - f(x)) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (df(x)(tv) + \tau(tv)) = \\ &= df(x)(v) + \|v\| \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\tau(tv)}{\|tv\|} = df(x)(v) = a \cdot v. \end{aligned}$$

## Poznámka

Z předchozího je ihned vidět, že vektor parciálních derivací  $f'(x)$  je přímo roven vektoru  $a$ .

Uvažujme  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  se spojitými parciálními derivacemi.

Diferenciál v pevném bodě  $[x_0, y_0]$  je lineární funkce  $df : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy$$

na přírůstcích se souřadnicemi danými právě parciálními derivacemi.

Uvažujme  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  se spojitými parciálními derivacemi.

Diferenciál v pevném bodě  $[x_0, y_0]$  je lineární funkce  $df : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy$$

na přírůstcích se souřadnicemi danými právě parciálními derivacemi.

### Příklad

Přímo z definice určete  $df$  a funkci  $\tau$  pro  $f(x, y) = x^2 + y^2$  v obecném bodě  $[x^*, y^*]$ .

Uvažujme  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  se spojitými parciálními derivacemi.

Diferenciál v pevném bodě  $[x_0, y_0]$  je lineární funkce  $df : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy$$

na přírůstcích se souřadnicemi danými právě parciálními derivacemi.

### Příklad

Přímo z definice určete  $df$  a funkci  $\tau$  pro  $f(x, y) = x^2 + y^2$  v obecném bodě  $[x^*, y^*]$ .

### Řešení

Kvůli přehlednosti označme  $h := dx, k := dy$ . Pak

$$\begin{aligned} f(x^* + dx, y^* + dy) - f(x^*, y^*) &= \\ &= (x^* + h)^2 + (y^* + k)^2 - (x^*)^2 - (y^*)^2 = \\ &= 2x^*h + 2y^*k + h^2 + k^2. \end{aligned}$$

Odtud  $df(x^*, y^*)(h, k) = 2x^* \cdot h + 2y^* \cdot k$  a  $\tau(h, k) = h^2 + k^2$ .



Obecněji v případě funkcí více proměnných píšeme obdobně

$$df = \frac{\partial f}{\partial x_1} dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} dx_2 + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_n} dx_n \quad (*)$$

a platí:

### Věta

*Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je funkce  $n$  proměnných, která má v okolí bodu  $x \in E_n$  spojitě parciální derivace. Pak existuje její diferenciál  $df$  v bodě  $x$  a jeho souřadné vyjádření je dáno rovnicí (\*).*

# Přibližné výpočty

Podobně jako v případě diferenciálu funkcí jedné proměnné lze i diferenciál funkce více proměnných využít k (velmi) přibližným výpočtům.

## Příklad

Pomocí diferenciálu přibližně vypočteme  $e^{0,05^3 - 0,02}$ .

# Přibližné výpočty

Podobně jako v případě diferenciálu funkcí jedné proměnné lze i diferenciál funkce více proměnných využít k (velmi) přibližným výpočtům.

## Příklad

Pomocí diferenciálu přibližně vypočteme  $e^{0,05^3 - 0,02}$ .

## Řešení

Využijeme diferenciál funkce  $f(x, y) = e^{x^3 + y}$  v bodě  $x = [0, 0]$  s diferenciemi  $v = (0,05; -0,02)$ . Máme

$$df(x, y) = e^{x^3 + y} \cdot 3x^2 dx + e^{x^3 + y} dy,$$

a tedy  $df(0, 0) = 0 dx + 1 dy$ , což celkem dává odhad  $e^{0,05^3 - 0,02} = f(0,05; -0,02) \approx f(0, 0) + df(0,05; -0,02) = 1 - 0,02 = 0,98$ .

# Tečná nadrovina ke grafu funkce

Pro  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  a pevný bod  $[x_0, y_0] \in E_2$  uvažme rovinu v  $E_3$ :

$$z = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)(x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)(y - y_0).$$

Je to jediná rovina procházející  $(x_0, y_0)$ , ve které leží derivace a tedy i tečny všech křivek  $c(t) = (x(t), y(t), f(x(t), y(t)))$ . Říkáme jí *tečná rovina* ke grafu funkce  $f$ .

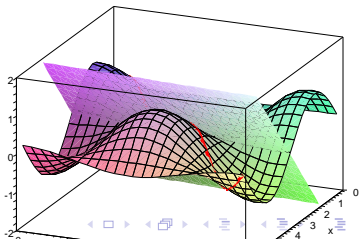
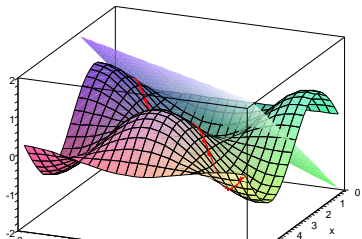
# Tečná nadrovina ke grafu funkce

Pro  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  a pevný bod  $[x_0, y_0] \in E_2$  uvažme rovinu v  $E_3$ :

$$z = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)(x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)(y - y_0).$$

Je to jediná rovina procházející  $(x_0, y_0)$ , ve které leží derivace a tedy i tečny všech křivek  $c(t) = (x(t), y(t), f(x(t), y(t)))$ . Říkáme jí *tečná rovina* ke grafu funkce  $f$ .

Na obrázku jsou zobrazeny dvě tečné roviny ke grafu funkce  $f(x, y) = \sin(x) \cos(y)$ . Červená čára je obrazem křivky  $c(t) = (t, t, f(t, t))$ .



Obecně pro  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je *tečnou rovinou* afinní nadrovina v  $E_{n+1}$ .

Obecně pro  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je *tečnou rovinou* afinní nadrovina v  $E_{n+1}$ .

Tato nadrovina

- 1 prochází bodem  $(x, f(x))$
- 2 její zaměření je grafem lineárního zobrazení  $df(x) : E_n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  
tj. diferenciálu v bodě  $x \in E_n$ .

Obecně pro  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je *tečnou rovinou* afinní nadrovina v  $E_{n+1}$ .

Tato nadrovina

- 1 prochází bodem  $(x, f(x))$
- 2 její zaměření je grafem lineárního zobrazení  $df(x) : E_n \rightarrow \mathbb{R}$ , tj. diferenciálu v bodě  $x \in E_n$ .

### Analogie s funkcemi jedné proměnné

Diferencovatelná funkce  $f$  má na  $E_n$  v bodě  $x \in E_n$  nulový diferenciál tehdy a jen tehdy, když její složení s libovolnou křivkou procházející tímto bodem zde má stacionární bod.

To ovšem neznamená, že v takovém bodě musí mít  $f$  aspoň lokálně buď maximum nebo minimum. Stejně jako u funkcí jedné proměnné můžeme rozhodovat teprve podle derivací vyšších.



# Plán přednášky

- 1 Literatura
- 2 Diferenciál funkcí více proměnných
  - Totální diferenciál
  - Tečná nadrovina ke grafu funkce
- 3 Derivace vyšších řádů, Taylorova věta
  - Parciální derivace vyšších řádů
  - Hessián – aproximace 2. řádu
  - Taylorova věta
- 4 Lokální a absolutní extrémů funkcí více proměnných
  - Lokální extrémů
  - Absolutní (globální) extrémů

Pro pevný přírůstek  $v \in \mathbb{R}^n$  je vyčíslení diferenciálů na tomto přírůstku opět operace na funkcích  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$

$$f \mapsto d_v f = df(v).$$

Výsledkem je  $df(v) : E_n \rightarrow \mathbb{R}$ . Jestliže je tato funkce opět diferencovatelná, můžeme tento proces opakovat.

Pro pevný přírůstek  $v \in \mathbb{R}^n$  je vyčíslení diferenciálů na tomto přírůstku opět operace na funkcích  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$

$$f \mapsto d_v f = df(v).$$

Výsledkem je  $df(v) : E_n \rightarrow \mathbb{R}$ . Jestliže je tato funkce opět diferencovatelná, můžeme tento proces opakovat.

Pro **parciální derivace druhého řádu** píšeme

$$\left(\frac{\partial}{\partial x_j} \circ \frac{\partial}{\partial x_i}\right)f = \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} f = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$$

v případě opakované volby  $i = j$  píšeme také

$$\left(\frac{\partial}{\partial x_i} \circ \frac{\partial}{\partial x_i}\right)f = \frac{\partial^2}{\partial x_i^2} f = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}.$$

Úplně stejně postupujeme při dalších iteracích a hovoříme o **parciálních derivacích  $k$ -tého řádu**

$$\frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \dots \partial x_{i_k}}.$$

### Věta

*Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je  $k$ -krát diferencovatelná funkce se spojitými parciálními derivacemi až do řádu  $k$  včetně v okolí bodu  $x \in \mathbb{R}^n$ . Pak všechny parciální derivace nezávisí na pořadí derivování.*

Úplně stejně postupujeme při dalších iteracích a hovoříme o **parciálních derivacích  $k$ -tého řádu**

$$\frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \dots \partial x_{i_k}}.$$

### Věta

*Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je  $k$ -krát diferencovatelná funkce se spojitými parciálními derivacemi až do řádu  $k$  včetně v okolí bodu  $x \in \mathbb{R}^n$ . Pak všechny parciální derivace nezávisí na pořadí derivování.*

Speciálně tedy pro  $n = 2$  platí (při alternativním způsobu zápisu parciálních derivací):

$$f_{xy}(x_0, y_0) = f_{yx}(x_0, y_0).$$

# Taylorův polynom funkce jedné proměnné – opakování

Viděli jsme, že pro aproximaci funkce pomocí *lineárního polynomu* slouží tečna (tedy diferenciál). Lze ale použít i aproximace vyšších řádů. V tomto obecnějším případě potom hovoříme o *Taylorově polynomu*.

# Taylorův polynom funkce jedné proměnné – opakování

Viděli jsme, že pro aproximaci funkce pomocí *lineárního polynomu* slouží tečna (tedy diferenciál). Lze ale použít i aproximace vyšších řádů. V tomto obecnějším případě potom hovoříme o *Taylorově polynomu*.

## Definice

Nechť  $x_0 \in \mathcal{D}(f)$  je bod, ve kterém existují vlastní derivace  $f'(x_0)$ ,  $f''(x_0)$ ,  $\dots$ ,  $f^{(n)}(x_0)$  funkce  $f(x)$  až do řádu  $n$ . *Taylorův polynom stupně  $n$  funkce  $f(x)$  se středem v bodě  $x_0$  je polynom*

$$T(x) = T_n(x) = T_n^f(x) = T_n^f(x; x_0)$$

*definovaný jako*

$$T(x) := f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2}(x - x_0)^2 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n.$$

# Taylorova věta

## Věta

*Nechť  $f(x)$  má spojité derivace  $f'(x)$ ,  $f''(x)$ ,  $\dots$ ,  $f^{(n)}(x)$  na uzavřeném intervalu  $[a, b]$  a necht' existuje vlastní derivace  $f^{(n+1)}(x)$  na otevřeném intervalu  $(a, b)$ . Potom pro každý bod  $x \in (a, b)$  existuje bod  $c \in (a, x)$  tak, že platí rovnost*

$$f(x) = T_n(x) + R_n(x), \quad \text{kde } R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(c)}{(n+1)!} (x-a)^{n+1},$$

*kde  $T_n(x)$  je Taylorův polynom stupně  $n$  funkce  $f(x)$  se středem v bodě  $a$ .*



## Definice

Je-li  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  libovolná dvakrát diferencovatelná funkce v bodě  $x$ , nazýváme symetrickou matici

$$Hf(x) = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x) \right) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(x) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$

Hessovou maticí (příp. Hessiánem) funkce  $f$  v bodě  $x$ . Často bývá Hessián značen  $f''(x)$ .

## Definice

Je-li  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  libovolná dvakrát diferencovatelná funkce v bodě  $x$ , nazýváme symetrickou matici

$$Hf(x) = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x) \right) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(x) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(x) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$

Hessovou maticí (příp. Hessiánem) funkce  $f$  v bodě  $x$ . Často bývá Hessián značen  $f''(x)$ .

## Poznámka

Analogicky jako v případě parciálních derivací lze definovat i směrové derivace vyšších řádů v bodě  $x \in E_n$ . Pak platí (za předpokladu spojitosti jedné ze stran v  $x$ )

$$f_{uv}(x) = f_{vu}(x) = u^T Hf(x)v = (Hf(x)u) \cdot v.$$

Pro křivku  $c(t) = (x(t), y(t)) = (x_0 + \xi t, y_0 + \eta t)$  mají funkce

$$\alpha(t) = f(x(t), y(t))$$

$$\beta(t) = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)\xi + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)\eta$$

$$+ \frac{1}{2} \left( f_{xx}(x_0, y_0)\xi^2 + 2f_{xy}(x_0, y_0)\xi\eta + f_{yy}(x_0, y_0)\eta^2 \right)$$

v bodě  $(x_0, y_0)$  stejné derivace do druhého řádu včetně.

Pro křivku  $c(t) = (x(t), y(t)) = (x_0 + \xi t, y_0 + \eta t)$  mají funkce

$$\alpha(t) = f(x(t), y(t))$$

$$\beta(t) = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)\xi + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)\eta + \frac{1}{2} \left( f_{xx}(x_0, y_0)\xi^2 + 2f_{xy}(x_0, y_0)\xi\eta + f_{yy}(x_0, y_0)\eta^2 \right)$$

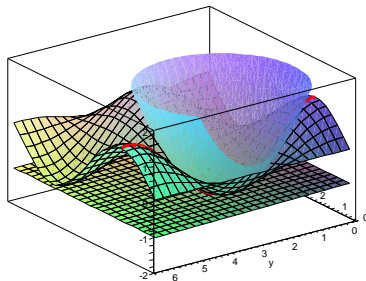
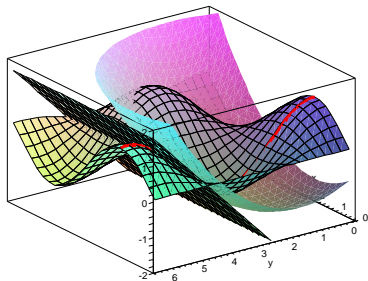
v bodě  $(x_0, y_0)$  stejné derivace do druhého řádu včetně.

Funkci  $\beta$  lze psát vektorově takto:

$$\beta(t) = f(x_0, y_0) + df(x_0, y_0) \cdot \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} + \frac{1}{2}(\xi, \eta) \cdot Hf(x_0, y_0) \cdot \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}$$

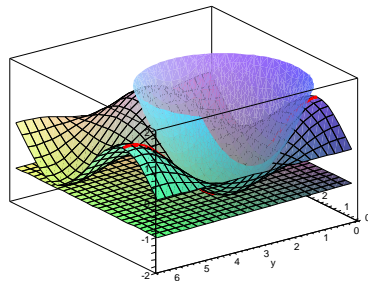
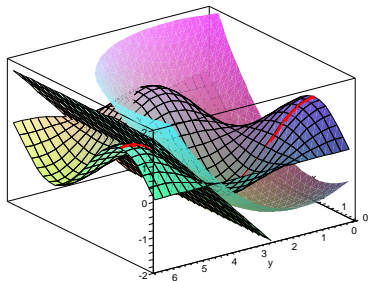
nebo  $\beta(t) = f(x_0, y_0) + df(x_0, y_0)(v) + \frac{1}{2}Hf(x_0, y_0)(v, v)$ , kde  $v = (\xi, \eta) = c'(t)$  je přírůstek zadaný derivací křivky  $c(t)$  a Hessián symetrická 2-forma.

## Použití Hessiánu připomíná Taylorovu větu funkcí jedné proměnné!



Tečná rovina je vynesena spolu s kvadratickým přiblížením pro funkci  $f(x, y) = \sin(x) \cos(y)$ .

## Použití Hessiánu připomíná Taylorovu větu funkcí jedné proměnné!



Tečná rovina je vynesena spolu s kvadratickým přiblížením pro funkci  $f(x, y) = \sin(x) \cos(y)$ .

Obecně pro funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$ , body  $x = [x_1, \dots, x_n] \in E_n$  a přírůstky  $v = (\xi_1, \dots, \xi_n)$  klademe

$$d^k f(x)(v) = \sum_{1 \leq i_1, \dots, i_k \leq n} \frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \dots \partial x_{i_k}}(x_1, \dots, x_n) \cdot \xi_{i_1} \dots \xi_{i_k}.$$

# Taylorova věta

Taylorova věta pro funkci jedné proměnné aproximovala danou funkci v okolí bodu  $x_0$  *Taylorovým polynomem*, přičemž zároveň udávala chybu, jíž se při tomto odhadu dopouštíme.

# Taylorova věta

Taylorova věta pro funkci jedné proměnné aproximovala danou funkci v okolí bodu  $x_0$  *Taylorovým polynomem*, přičemž zároveň udávala chybu, jíž se při tomto odhadu dopouštíme.

U funkcí více proměnných je situace podobná, pouze formálně složitější.

## Definice

*Taylorovým polynomem* funkce  $f$  stupně  $m$  (se středem) v bodě  $x^*$  nazýváme polynom (více proměnných), který má s funkcí  $f$  stejnou funkční hodnotu v daném bodě  $x^*$  a stejnou hodnotu všech parciálních derivací až do řádu  $m$  včetně.



## Věta (Taylorova)

*Nechť má funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  v bodě  $x^*$  a nějakém jeho okolí spojitě parciální derivace až do řádu  $m + 1$ . Pak pro  $v \in \mathbb{R}^n$  platí:*

$$f(x) = f(x^* + v) = T_m(x) + R_m(x),$$

## Věta (Taylorova)

*Nechť má funkce  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  v bodě  $x^*$  a nějakém jeho okolí spojitě parciální derivace až do řádu  $m + 1$ . Pak pro  $v \in \mathbb{R}^n$  platí:*

$$f(x) = f(x^* + v) = T_m(x) + R_m(x),$$

*kde*

$$T_m(x) = f(x^*) + df(x^*)(v) + \frac{1}{2} d^2f(x^*)(v) + \cdots + \frac{1}{m!} d^m f(x^*)(v),$$

*resp.*

$$R_m(x) = \frac{1}{(m+1)!} d^{m+1}f(x^* + \theta v)(v), \quad \theta \in (0, 1),$$

*je Taylorův polynom, resp. zbytek v Taylorově vzorci a  $v = x - x^*$  je vektor diferencí.*

Přibližme si uvedené pojmy ve dvou proměnných:

Přibližme si uvedené pojmy ve dvou proměnných:

Tečná rovina:  $f(x_0, y_0) + df(x_0, y_0)(x - x_0, y - y_0)$

Přibližme si uvedené pojmy ve dvou proměnných:

Tečná rovina:  $f(x_0, y_0) + df(x_0, y_0)(x - x_0, y - y_0)$

Výraz třetího řádu

$$d^3f(x, y)(\xi, \eta) = \frac{\partial^3 f}{\partial x^3} \xi^3 + 3 \frac{\partial^3 f}{\partial x^2 \partial y} \xi^2 \eta + 3 \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y^2} \xi \eta^2 + \frac{\partial^3 f}{\partial y^3} \eta^3$$

Přibližme si uvedené pojmy ve dvou proměnných:

Tečná rovina:  $f(x_0, y_0) + df(x_0, y_0)(x - x_0, y - y_0)$

Výraz třetího řádu

$$d^3 f(x, y)(\xi, \eta) = \frac{\partial^3 f}{\partial x^3} \xi^3 + 3 \frac{\partial^3 f}{\partial x^2 \partial y} \xi^2 \eta + 3 \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y^2} \xi \eta^2 + \frac{\partial^3 f}{\partial y^3} \eta^3$$

a obecně

$$d^k f(x, y)(\xi, \eta) = \sum_{\ell=0}^k \binom{k}{\ell} \frac{\partial^k f}{\partial x^{k-\ell} \partial y^\ell} \xi^{k-\ell} \eta^\ell.$$

### Poznámka

Uvedené výrazy vám snad připomínají *binomickou větu*. Tak si je lze rovněž „neformálně“ zapamatovat:

$$d^k f(x, y)(\xi, \eta) = \left( \frac{\partial}{\partial x} \xi + \frac{\partial}{\partial y} \eta \right)^k,$$

přičemž  $j$ -té mocniny nahrazujeme  $j$ -tými parciálními derivacemi.

# Aproximace

Taylorova věta nám (stejně jako v jednorozměrném případě) dává lepší možnosti aproximace funkcí v okolí bodu než pouhý diferenciál.

Přesnost výpočtu samozřejmě přímo ovlivní i volba funkce, jejíž hodnoty budeme aproximovat.

# Aproximace

Taylorova věta nám (stejně jako v jednorozměrném případě) dává lepší možnosti aproximace funkcí v okolí bodu než pouhý diferenciál.

Přesnost výpočtu samozřejmě přímo ovlivní i volba funkce, jejíž hodnoty budeme aproximovat.

## Příklad

Pomocí Taylorovy věty přibližně vypočteme  $e^{0,05^3 - 0,02}$ .



## Řešení

Přibližnou hodnotu vypočteme pomocí Taylorova polynomu 2. stupně funkce  $f(x, y) = e^{x^3+y}$  v bodě  $[0, 0]$  s diferenciemi  $v = (\xi, \eta) = (0,05; -0,02)$ .

## Řešení

Přibližnou hodnotu vypočteme pomocí Taylorova polynomu 2. stupně funkce  $f(x, y) = e^{x^3+y}$  v bodě  $[0, 0]$  s diferenciemi  $v = (\xi, \eta) = (0,05; -0,02)$ .

Parciální derivace jsou:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = e^{x^3+y}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} =$$

$$e^{x^3+y} \cdot (3x^2 \cdot 3x^2 + 6x), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial xy} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = e^{x^3+y}.$$

## Řešení

Přibližnou hodnotu vypočteme pomocí Taylorova polynomu 2. stupně funkce  $f(x, y) = e^{x^3+y}$  v bodě  $[0, 0]$  s diferenciemi  $v = (\xi, \eta) = (0,05; -0,02)$ .

Parciální derivace jsou:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = e^{x^3+y}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} =$$

$$e^{x^3+y} \cdot (3x^2 \cdot 3x^2 + 6x), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial xy} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = e^{x^3+y}.$$

Pak

$$T_2(0 + \xi, 0 + \eta) =$$

$$= f(0, 0) + df(0, 0) \cdot (\xi, \eta) + (\xi, \eta) \cdot \frac{1}{2} d^2f(0, 0) \cdot \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} =$$

$$= 1 + \eta + \frac{1}{2}\eta^2.$$

## Řešení

Přibližnou hodnotu vypočteme pomocí Taylorova polynomu 2. stupně funkce  $f(x, y) = e^{x^3+y}$  v bodě  $[0, 0]$  s diferenciemi  $v = (\xi, \eta) = (0,05; -0,02)$ .

Parciální derivace jsou:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = e^{x^3+y}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} =$$

$$e^{x^3+y} \cdot (3x^2 \cdot 3x^2 + 6x), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial xy} = e^{x^3+y} \cdot 3x^2, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = e^{x^3+y}.$$

Pak

$$T_2(0 + \xi, 0 + \eta) =$$

$$= f(0, 0) + df(0, 0) \cdot (\xi, \eta) + (\xi, \eta) \cdot \frac{1}{2} d^2f(0, 0) \cdot \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} =$$

$$= 1 + \eta + \frac{1}{2}\eta^2.$$

Odtud dostáváme odhad

$$e^{0,05^3-0,02} \approx 1 - 0,02 + \frac{1}{2}0,02^2 = 0,9802.$$

# Plán přednášky

- 1 Literatura
- 2 Diferenciál funkcí více proměnných
  - Totální diferenciál
  - Tečná nadrovina ke grafu funkce
- 3 Derivace vyšších řádů, Taylorova věta
  - Parciální derivace vyšších řádů
  - Hessián – aproximace 2. řádu
  - Taylorova věta
- 4 Lokální a absolutní extrémů funkcí více proměnných
  - Lokální extrémů
  - Absolutní (globální) extrémů

## Definice

Vnitřní bod  $x^* \in E_n$  definičního oboru funkce  $f$  je (lokálním) **maximem** (resp. **minimem**), jestliže existuje jeho okolí  $U$  takové, že pro všechny body  $x \in U$  platí  $f(x) \leq f(x^*)$  (resp.  $f(x) \geq f(x^*)$ ). Pokud nastává v předchozích nerovnostech ostrá nerovnost pro všechny  $x \neq x^*$ , hovoříme o **ostrém lokálním extrému**.

## Definice

Vnitřní bod  $x^* \in E_n$  definičního oboru funkce  $f$  je (lokálním) **maximem** (resp. **minimem**), jestliže existuje jeho okolí  $U$  takové, že pro všechny body  $x \in U$  platí  $f(x) \leq f(x^*)$  (resp.  $f(x) \geq f(x^*)$ ). Pokud nastává v předchozích nerovnostech ostrá nerovnost pro všechny  $x \neq x^*$ , hovoříme o **ostrém lokálním extrému**.

Vnitřní bod  $x^* \in E_n$  definičního oboru funkce  $f$ , ve kterém je diferenciál  $df(x)$  nulový, nazýváme **stacionární bod funkce  $f$** .

## Definice

Vnitřní bod  $x^* \in E_n$  definičního oboru funkce  $f$  je (lokálním) **maximem** (resp. **minimem**), jestliže existuje jeho okolí  $U$  takové, že pro všechny body  $x \in U$  platí  $f(x) \leq f(x^*)$  (resp.  $f(x) \geq f(x^*)$ ). Pokud nastává v předchozích nerovnostech ostrá nerovnost pro všechny  $x \neq x^*$ , hovoříme o **ostrém lokálním extrému**.

Vnitřní bod  $x^* \in E_n$  definičního oboru funkce  $f$ , ve kterém je diferenciál  $df(x)$  nulový, nazýváme **stacionární bod funkce  $f$** .

Nutnou podmínkou pro existenci maxima nebo minima v bodě  $x^*$  (v případě diferencovatelnosti funkce  $f$  v  $x^*$ ) je **vymizení diferenciálu v tomto bodě, tj.  $df(x^*) = 0$** . Skutečně, pokud je  $df(x^*) \neq 0$ , pak existuje směr  $v$ , ve kterém je  $d_v f(x^*) \neq 0$ . Pak ovšem nutně je podél přímky  $x^* + tv$  na jednu stranu od bodu  $x^*$  hodnota funkce roste a na druhou klesá.



## Příklad

Funkce  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  definovaná předpisem

$$f(x, y) = \begin{cases} x^2 + y^2, & \text{pro } [x, y] \neq [0, 0], \\ 1 & \text{pro } [x, y] = [0, 0] \end{cases}$$

má v počátku ostré lokální maximum (přitom zde není spojitá, a tedy ani diferencovatelná).

## Příklad

Funkce  $f : E_2 \rightarrow \mathbb{R}$  definovaná předpisem

$$f(x, y) = \begin{cases} x^2 + y^2, & \text{pro } [x, y] \neq [0, 0], \\ 1 & \text{pro } [x, y] = [0, 0] \end{cases}$$

má v počátku ostré lokální maximum (přitom zde není spojitá, a tedy ani diferencovatelná).

## Příklad

Funkce  $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$  je v počátku spojitá a má zde ostré lokální minimum, přestože v tomto bodě není diferencovatelná (grafem funkce je kuželová plocha – viz první přednáška).

# Stacionární body

Pro to, aby nabývala v daném bodě diferencovatelná funkce svého lokálního extrému (maxima nebo minima), je nutnou podmínkou, aby byl daný bod *stacionární*.

# Stacionární body

Pro to, aby nabývala v daném bodě diferencovatelná funkce svého lokálního extrému (maxima nebo minima), je nutnou podmínkou, aby byl daný bod *stacionární*.

Přitom ale (podobně jako u funkcí jedné proměnné) stacionární bod nemusí být bodem lokálního extrému.

Např. funkce  $f(x, y) = (x - x_0)(y - y_0)$  má v bodě  $[x_0, y_0]$  stacionární bod ( $df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy = (y - y_0)dx + (x - x_0)dy$ ), nemá zde však zřejmě lokální extrém (jde o tzv. "sedlo").

# Stacionární body

Pro to, aby nabývala v daném bodě diferencovatelná funkce svého lokálního extrému (maxima nebo minima), je nutnou podmínkou, aby byl daný bod *stacionární*.

Přitom ale (podobně jako u funkcí jedné proměnné) stacionární bod nemusí být bodem lokálního extrému.

Např. funkce  $f(x, y) = (x - x_0)(y - y_0)$  má v bodě  $[x_0, y_0]$  stacionární bod ( $df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy = (y - y_0)dx + (x - x_0)dy$ ), nemá zde však zřejmě lokální extrém (jde o tzv. "sedlo").

Poznat, jakého typu je daný stacionární bod, nám stejně jako v případě funkcí jedné proměnné umožní (díky Taylorově větě) derivace vyšších řádů.

## Situace v jedné proměnné

Mějme funkci  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x_0$  (tj.  $f'(x_0) = 0$ ).  
Je-li  $f''(x_0) < 0$ , má funkce v  $x_0$  ostré lokální maximum  
(analogicky neostré, resp. minimum).

# Situace v jedné proměnné

Mějme funkci  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x_0$  (tj.  $f'(x_0) = 0$ ).

Je-li  $f''(x_0) < 0$ , má funkce v  $x_0$  ostré lokální maximum

(analogicky neostré, resp. minimum).

Toto tvrzení vyplynulo z Taylorovy věty (stačí uvážit Taylorův polynom 1. stupně a příslušný zbytek)

$$\begin{aligned} f(x) &= T_1(x) + R_1(x) = \\ &= f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x - x_0)^2 = \\ &= f(x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x - x_0)^2, \end{aligned}$$

kde  $\xi$  leží mezi  $x$  a  $x_0$ .

## Situace v jedné proměnné

Mějme funkci  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x_0$  (tj.  $f'(x_0) = 0$ ).

Je-li  $f''(x_0) < 0$ , má funkce v  $x_0$  ostré lokální maximum

(analogicky neostré, resp. minimum).

Toto tvrzení vyplynulo z Taylorovy věty (stačí uvážit Taylorův polynom 1. stupně a příslušný zbytek)

$$\begin{aligned} f(x) &= T_1(x) + R_1(x) = \\ &= f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x - x_0)^2 = \\ &= f(x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x - x_0)^2, \end{aligned}$$

kde  $\xi$  leží mezi  $x$  a  $x_0$ . Ze spojitosti  $f''$  a vlastnosti  $f''(x_0) < 0$  pak pro  $\xi$  dostatečně blízko  $x_0$  dostáváme  $f''(\xi) < 0$  a tedy  $R_1(x) < 0$  dostatečně blízko  $x_0$ . Proto zde  $f(x) < f(x_0)$  a  $x_0$  je lokálním maximumem.



# Situace ve více proměnných

Mějme funkci  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x^*$  (tj.  $f'(x^*) = \mathbf{0}$  – nulový vektor parciálních derivací).

# Situace ve více proměnných

Mějme funkci  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x^*$  (tj.  $f'(x^*) = \mathbf{0}$  – nulový vektor parciálních derivací).

Z Taylorovy věty pak dostáváme (opět stačí uvážit Taylorův polynom 1. stupně a příslušný zbytek)

$$\begin{aligned} f(x) &= T_1(x) + R_1(x) = \\ &= f(x^*) + df(x^*)(x - x^*) + \frac{1}{2} d^2f(\xi)(x - x^*) = \\ &= f(x^*) + \frac{1}{2} d^2f(\xi)(x - x^*), \end{aligned}$$

kde  $\xi = x^* + \theta v$  (pro  $\theta \in (0, 1)$ ) leží „mezi“  $x$  a  $x^*$ .

## Situace ve více proměnných

Mějme funkci  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a její stacionární bod  $x^*$  (tj.  $f'(x^*) = \mathbf{0}$  – nulový vektor parciálních derivací).

Z Taylorovy věty pak dostáváme (opět stačí uvážit Taylorův polynom 1. stupně a příslušný zbytek)

$$\begin{aligned} f(x) &= T_1(x) + R_1(x) = \\ &= f(x^*) + df(x^*)(x - x^*) + \frac{1}{2} d^2f(\xi)(x - x^*) = \\ &= f(x^*) + \frac{1}{2} d^2f(\xi)(x - x^*), \end{aligned}$$

kde  $\xi = x^* + \theta v$  (pro  $\theta \in (0, 1)$ ) leží „mezi“  $x$  a  $x^*$ .

Zbývá do více proměnných přeložit podmínku, která říká, že výraz

$$d^2f(\xi)(x - x^*) = (x - x^*)^T Hf(\xi)(x - x^*)$$

je nekladný (resp. nezáporný) pro libovolné  $x$ .

# Pozitivně (negativně) definitní kvadratické formy

## Definice

Kvadratická forma  $h : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je

- **pozitivně definitní**, je-li  $h(u) > 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **pozitivně semidefinitní**, je-li  $h(u) \geq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **negativně definitní**, je-li  $h(u) < 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **negativně semidefinitní**, je-li  $h(u) \leq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **indefinitní**, je-li  $h(u) > 0$  a  $h(v) < 0$  pro vhodné  $u, v \in V$ .

# Pozitivně (negativně) definitní kvadratické formy

## Definice

Kvadratická forma  $h : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je

- **pozitivně definitní**, je-li  $h(u) > 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **pozitivně semidefinitní**, je-li  $h(u) \geq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **negativně definitní**, je-li  $h(u) < 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **negativně semidefinitní**, je-li  $h(u) \leq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **indefinitní**, je-li  $h(u) > 0$  a  $h(v) < 0$  pro vhodné  $u, v \in V$ .

Často rovněž hovoříme o definitnosti matice  $A$  kvadratické formy  $h$  (jsou spolu ve vztahu  $h(u) = u^T A u = A u \cdot u$ ).

# Pozitivně (negativně) definitní kvadratické formy

## Definice

Kvadratická forma  $h : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je

- **pozitivně definitní**, je-li  $h(u) > 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **pozitivně semidefinitní**, je-li  $h(u) \geq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **negativně definitní**, je-li  $h(u) < 0$  pro všechny  $u \neq 0$
- **negativně semidefinitní**, je-li  $h(u) \leq 0$  pro všechny  $u \in V$
- **indefinitní**, je-li  $h(u) > 0$  a  $h(v) < 0$  pro vhodné  $u, v \in V$ .

Často rovněž hovoříme o definitnosti matice  $A$  kvadratické formy  $h$  (jsou spolu ve vztahu  $h(u) = u^T A u = A u \cdot u$ ).

S těmito pojmy jste se setkali již v části věnované lineárním modelům a měli byste tedy umět rozeznat definitnost kvadratické formy (resp. její matice v dané bázi).

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,



# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,
- všechny hlavní minory  $A$  jsou kladné (Sylvesterovo kritérium)

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,
- všechny hlavní minory  $A$  jsou kladné (Sylvesterovo kritérium)

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,
- všechny hlavní minory  $A$  jsou kladné (Sylvesterovo kritérium)

Daná symetrická matice  $A$  je *negativně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,
- všechny hlavní minory  $A$  jsou kladné (Sylvesterovo kritérium)

Daná symetrická matice  $A$  je *negativně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  jsou záporné,

# Kritéria pozitivní definitnosti matic

Daná symetrická matice  $A$  je *pozitivně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  (tj. kořeny  $\lambda$  jejího charakteristického polynomu  $|A - \lambda I_n|$ ) jsou kladné,
- všechny hlavní minory  $A$  jsou kladné (Sylvesterovo kritérium)

Daná symetrická matice  $A$  je *negativně definitní*, právě tehdy když platí některá z těchto ekvivalentních podmínek:

- všechny vlastní hodnoty matice  $A$  jsou záporné,
- hlavní minory  $A$  střídají znaménko, počínaje záporným.

## Věta

Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je dvakrát spojitě diferencovatelná funkce a  $x^* \in E_n$  nechť je stacionární bod funkce  $f$ . Potom

- 1 je-li  $Hf(x^*)$  pozitivně (negativně) definitní, má  $f$  v  $x^*$  ostré lokální minimum (maximum),
- 2 je-li  $Hf(x^*)$  indefinitní, nemá  $f$  v bodě  $x^*$  lokální extrém.
- 3 má-li  $f$  v  $x^*$  lokální minimum (maximum), je  $Hf(x^*)$  pozitivně (negativně) semidefinitní,

## Věta

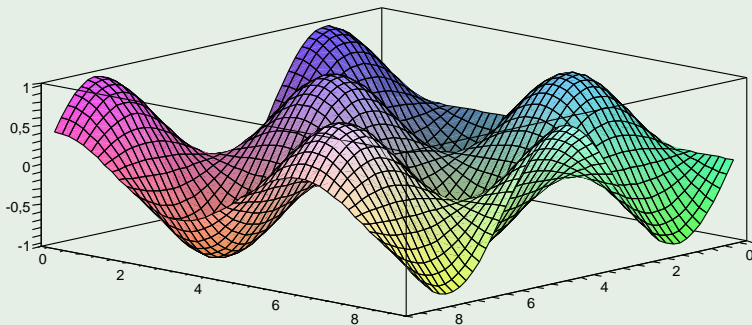
*Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  je dvakrát spojitě diferencovatelná funkce a  $x^* \in E_n$  nechť je stacionární bod funkce  $f$ . Potom*

- 1 je-li  $Hf(x^*)$  pozitivně (negativně) definitní, má  $f$  v  $x^*$  ostré lokální minimum (maximum),*
- 2 je-li  $Hf(x^*)$  indefinitní, nemá  $f$  v bodě  $x^*$  lokální extrém.*
- 3 má-li  $f$  v  $x^*$  lokální minimum (maximum), je  $Hf(x^*)$  pozitivně (negativně) semidefinitní,*

Všimněme si, že věta nedává žádný výsledek, pokud je hessián funkce ve zkoumaném bodě degenerovaný (nulový). Důvod je opět stejný jako u funkcí jedné proměnné. V takových případech totiž existují směry, ve kterých první i druhá derivace zmizí a my proto v tomto řádu přiblížení neumíme poznat, zda se funkce bude chovat jako  $t^3$  nebo jako  $\pm t^4$  dokud nespočteme alespoň v potřebných směrech derivace vyšší.

## Příklad

Uvažme funkci  $f(x, y) = \sin(x) \cos(y)$ , která připomíná známá kartonová plata na vajíčka a spočtěme její lokální extrémy.





## Příklad (pokr.)

Spočtěme si nejprve první parciální derivace:

$$f_x(x, y) = \cos(x) \cos(y), \quad f_y(x, y) = -\sin(x) \sin(y),$$

takže obě derivace budou nulové pro dvě sady bodů

- 1  $\cos(x) = 0, \sin(y) = 0$ , to je  $[x, y] = [\frac{2k+1}{2}\pi, \ell\pi]$ , pro libovolné  $k, \ell \in \mathbb{Z}$
- 2  $\cos(y) = 0, \sin(x) = 0$ , to je  $[x, y] = [k\pi, \frac{2\ell+1}{2}\pi]$ , pro libovolné  $k, \ell \in \mathbb{Z}$ .

## Příklad (pokr.)

Spočtěme si nejprve první parciální derivace:

$$f_x(x, y) = \cos(x) \cos(y), \quad f_y(x, y) = -\sin(x) \sin(y),$$

takže obě derivace budou nulové pro dvě sady bodů

- ①  $\cos(x) = 0, \sin(y) = 0$ , to je  $[x, y] = \left[\frac{2k+1}{2}\pi, \ell\pi\right]$ , pro libovolné  $k, \ell \in \mathbb{Z}$
- ②  $\cos(y) = 0, \sin(x) = 0$ , to je  $[x, y] = [k\pi, \frac{2\ell+1}{2}\pi]$ , pro libovolné  $k, \ell \in \mathbb{Z}$ .

Druhé parciální derivace jsou

$$Hf(x, y) = \begin{pmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{xy} & f_{yy} \end{pmatrix} (x, y) = \begin{pmatrix} -\sin(x) \cos(y) & -\cos(x) \sin(y) \\ -\cos(x) \sin(y) & -\sin(x) \cos(y) \end{pmatrix}$$

## Příklad (pokr.)

V našich dvou sadách bodů tedy dostáváme následující hessiány:

- 1  $Hf(k\pi + \frac{\pi}{2}, \ell\pi) = \pm \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ ,
- 2  $Hf(k\pi, \ell\pi + \frac{\pi}{2}) = \pm \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ .

## Příklad (pokr.)

V našich dvou sadách bodů tedy dostáváme následující hessiány:

- 1  $Hf(k\pi + \frac{\pi}{2}, \ell\pi) = \pm \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ ,
- 2  $Hf(k\pi, \ell\pi + \frac{\pi}{2}) = \pm \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ .

Protože naše funkce má spojitý hessián, který je nedegenerovaný, nastane lokální maximum tehdy a jen tehdy, když náš bod  $(x^*, y^*)$  patří do první skupiny se stejnými paritami  $k$  a  $\ell$ . Když budou parity opačné, pak bod z první skupiny bude naopak bodem lokálního minima.

## Příklad (pokr.)

V našich dvou sadách bodů tedy dostáváme následující hessiány:

- 1  $Hf(k\pi + \frac{\pi}{2}, \ell\pi) = \pm \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ ,
- 2  $Hf(k\pi, \ell\pi + \frac{\pi}{2}) = \pm \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ , přičemž znaménko  $+$  nastává, když  $k$  a  $\ell$  jsou *různé* parity a naopak pro  $-$ .

Protože naše funkce má spojitý hessián, který je nedegenerovaný, nastane lokální maximum tehdy a jen tehdy, když náš bod  $(x^*, y^*)$  patří do první skupiny se stejnými paritami  $k$  a  $\ell$ . Když budou parity opačné, pak bod z první skupiny bude naopak bodem lokálního minima. Naopak, hessián u druhé skupiny bodů se vyčíslí kladně na některých přírůstcích a záporně na jiných. Stejně se proto bude chovat i celá funkce  $f$  v okolí těchto stacionárních bodů.

## Příklad (Poznámky)

- matice  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  je indefinitní, přestože má oba hlavní minory nekladné (pro semidefinitnost je znaménko minorů pouze nutnou podmínkou!)

## Příklad (Poznámky)

- matice  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  je indefinitní, přestože má oba hlavní minory nekladné (pro semidefinitnost je znaménko minorů pouze nutnou podmínkou!)
- nalezené lokální extrémů šlo jistě najít snadněji úvahou o nabývání hodnot  $\pm 1$  funkcí  $f(x, y) = \sin(x) \cos(y)$ , neměli bychom ale jistotu, že jde o **všechny** extrémů.

# Absolutní extrémý

## Definice

Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a  $M$  je podmnožinou definičního oboru  $f$ .

V bodě  $x^*$  nabývá  $f$  absolutního (globálního) maxima (minima) na

$M$ , pokud je  $f(x^*) \geq f(x)$  ( $f(x^*) \leq f(x)$ ) pro všechna  $x \in M$ .



# Absolutní extrémů

## Definice

Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a  $M$  je podmnožinou definičního oboru  $f$ .  
V bodě  $x^*$  nabývá  $f$  absolutního (globálního) maxima (minima) na  $M$ , pokud je  $f(x^*) \geq f(x)$  ( $f(x^*) \leq f(x)$ ) pro všechna  $x \in M$ .

Existence extrémů na kompaktní (uzavřené a ohraničené) množině vyplývá z Weierstrassovy věty.

## Věta

*Nechť  $M \subseteq E_n$  je kompaktní množina,  $f : M \rightarrow \mathbb{R}$  spojitá. Pak  $f$  nabývá svých absolutních extrémů buď v bodech lokálních extrémů uvnitř  $M$  nebo v některém hraničním bodě.*

# Absolutní extrémý

## Definice

Nechť  $f : E_n \rightarrow \mathbb{R}$  a  $M$  je podmnožinou definičního oboru  $f$ .  
V bodě  $x^*$  nabývá  $f$  absolutního (globálního) maxima (minima) na  $M$ , pokud je  $f(x^*) \geq f(x)$  ( $f(x^*) \leq f(x)$ ) pro všechna  $x \in M$ .

Existence extrémů na kompaktní (uzavřené a ohraničené) množině vyplývá z Weierstrassovy věty.

## Věta

*Nechť  $M \subseteq E_n$  je kompaktní množina,  $f : M \rightarrow \mathbb{R}$  spojitá. Pak  $f$  nabývá svých absolutních extrémů buď v bodech lokálních extrémů uvnitř  $M$  nebo v některém hraničním bodě.*

Hledání absolutních extrémů funkce na množině tak máme převedeno na nalezení lokálních extrémů (což umíme) a vyšetření hraničních bodů. To je ale často komplikovanější záležitost, které se budeme více věnovat později v části o *vázaných extrémeh*.

## Příklad

Nalezněte extrémy funkce  $f(x, y) = xy - x^2 - y^2 + x + y$  na množině  $M$ , která je dána trojúhelníkem, tvořeným souřadnými osami a přímkou  $x + y - 4 = 0$ .

## Příklad

Nalezněte extrémy funkce  $f(x, y) = xy - x^2 - y^2 + x + y$  na množině  $M$ , která je dána trojúhelníkem, tvořeným souřadnými osami a přímkou  $x + y - 4 = 0$ .

## Řešení

Jediným stacionárním bodem je  $[1, 1]$ , kde nastává absolutní maximum  $f(1, 1) = 1$ . Absolutní minimum  $-12$  nastává v hraničních bodech  $[4, 0]$  a  $[0, 4]$ .