

## 6. přednáška 8. listopadu 2005

*Vektorový prostor se skalárním součinem* (VPSS) je vektorový prostor  $X$  nad tělesem  $\mathbf{R}$ , který je vybaven zobrazením  $\langle \cdot, \cdot \rangle : X \times X \rightarrow \mathbf{R}$ , zvaným *skalární součin*, splňujícím tři axiomy (pro všechny  $x, x', y \in X$  a  $\kappa, \lambda \in \mathbf{R}$ ):

- a)  $\langle x, x \rangle \geq 0$ ,  $\langle x, x \rangle = 0 \iff x = 0$  (positivní definitnost),
- b)  $\langle \kappa x + \lambda x', y \rangle = \kappa \langle x, y \rangle + \lambda \langle x', y \rangle$  (bilinearita) a
- c)  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$  (symetrie).

Na rozdíl od metriky a normy může skalární součin nabývat záporných hodnot. Příkladem VPSS je euklidovský prostor  $\mathbf{R}^m$  se skalárním součinem

$$\langle x, y \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_m y_m$$

nebo prostor  $C[a, b]$  se skalárním součinem

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x) dx.$$

**Věta 1 (Cauchyova-Schwarzova nerovnost).** Ve VPSS  $X$  pro každé dva vektory  $x, y \in X$  platí nerovnost

$$\langle x, y \rangle^2 \leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle.$$

Rovnost nastává, právě když je jeden z vektorů skalárním násobkem druhého:  
 $x = \lambda y$  pro  $\lambda \in \mathbf{R}$ .

**Důkaz.** Byl v Lineární algebře, proto ho zde neuvádíme.  $\square$

Na každém VPSS máme i normu: uvažme zobrazení

$$\|x\| := \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

První dva axiomy normy jsou zřejmě splněny. Trojúhelníková nerovnost plyne z věty 1:

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle^2 \leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle &\implies \langle x, y \rangle \leq \sqrt{\langle x, x \rangle \langle y, y \rangle} \\ &\iff \langle x, x \rangle + \langle y, y \rangle + 2\langle x, y \rangle \leq \left( \sqrt{\langle x, x \rangle} + \sqrt{\langle y, y \rangle} \right)^2 \\ &\iff \langle x + y, x + y \rangle \leq \left( \sqrt{\langle x, x \rangle} + \sqrt{\langle y, y \rangle} \right)^2 \\ &\iff \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|. \end{aligned}$$

*Hilbertův prostor*<sup>1</sup> je úplný VPSS, tj. odvozená metrika

$$d(x, y) := \sqrt{\langle x - y, x - y \rangle}$$

je úplná.

Každý vektorový prostor se skalárním součinem  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  je normovaným vektorovým prostorem ( $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ ), tedy i metrickým prostorem ( $d(x, y) = \|x - y\|$ ) a tedy i topologickým prostorem.

**2.2. Lokální lineární approximace funkcí více proměnných.** Budeme pracovat v euklidovském VPSS  $\mathbf{R}^m$  s normou

$$|x| = \|x\| = \|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m x_i^2}.$$

Nechť  $D \subset \mathbf{R}^m$  je otevřená množina,  $f : D \rightarrow \mathbf{R}$  je funkce a  $a \in D$  je bod. *Derivace funkce f v bodě a ve směru v*  $\in \mathbf{R}^m$ ,  $v \neq 0$ , nebo také *směrová derivace*, je limita

$$D_v f(a) := \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + tv) - f(a)}{t}$$

(pokud existuje). Představte si  $D$  jako oblast v třírozměrném euklidovském prostoru, jejíž teplotu měří funkce  $f$  a kterou prolétá bodem  $a$  po přímočaré dráze, s vektorem rychlosti  $v$ , nějaká částice. Směrová derivace  $D_v f(a)$  pak udává okamžitou změnu teploty částice v okamžiku, kdy se nachází v bodu  $a$ .

*Parciální derivace funkce f v bodě a podle proměnné  $x_i$*  je směrová derivace  $D_{e_i} f(a)$ , kde  $e_i$  je  $i$ -tý vektor kanonické báze, tj.

$$e_i = (0, 0, \dots, 0, 1, 0, 0, \dots, 0)$$

s 1 na  $i$ -tém místě; značíme ji  $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ . Explicitně,

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a_1, \dots, a_{i-1}, a_i + h, a_{i+1}, \dots, a_m) - f(a_1, a_2, \dots, a_m)}{h}.$$

---

<sup>1</sup>Nazvaný podle německého matematika Davida Hilberta (1862–1943).

Když má  $f$  parciální derivaci podle  $x_i$  v každém bodě  $D$ , dostáváme funkci  $\frac{\partial f}{\partial x_i} : D \rightarrow \mathbf{R}$ . Vektor hodnot všech parciálních derivací funkce  $f$  v bodě  $a$  je *gradient* funkce  $f$  v  $a$ ,

$$\nabla f(a) := \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(a), \frac{\partial f}{\partial x_2}(a), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m}(a) \right).$$

Počítat parciální derivace umíme, při výpočtu  $\frac{\partial f}{\partial x_i}$  jsou všechny proměnné kromě  $x_i$  konstanty a  $f$  derivujeme jako funkci jediné proměnné  $x_i$ . Například

$$\frac{\partial(x^3y \sin(yz) + x \log z)}{\partial y} = x^3(\sin(yz) + zy \cos(yz)).$$

Řekneme, že funkce  $f$  má v bodě  $a$  (*totální*) *diferenciál* nebo že  $f$  je v  $a$  *diferencovatelná*, pokud existuje lineární zobrazení  $L : \mathbf{R}^m \rightarrow \mathbf{R}$  takové, že

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

Toto lineární zobrazení  $L$  nazýváme *diferenciálem* a značíme  $Df(a)$ ; jeho hodnota  $L(h)$  na vektoru  $h$  pak je  $Df(a)(h)$ .

Přepis definic směrové derivace, parciální derivace a diferenciálu dává lokální approximace přírůstku funkční hodnoty lineárními výrazy v přírůstku argumentu:

$$\begin{aligned} f(a+tv) &= f(a) + D_v f(a) \cdot t + o(t) \\ f(a+te_i) &= f(a) + \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) \cdot t + o(t) \\ f(a+h) &= f(a) + Df(a)(h) + o(\|h\|). \end{aligned}$$

V prvních dvou rovnicích je  $t$  reálné číslo,  $t \rightarrow 0$ , a approximace platí pouze pro argumenty funkce  $f$  ležící na přímce jdoucí bodem  $a$  ve směru  $v$ , resp. ve směru  $i$ -té souřadnicové osy. Ve třetí rovnici  $h$  probíhá  $\mathbf{R}^m$ ,  $\|h\| \rightarrow 0$ , a approximace platí pro všechny argumenty funkce  $f$  (rozumnou approximaci ovšem dostaneme jen v nějakém malém okolí bodu  $a$ ). Diferencovatelnost je daleko silnější požadavek na  $f$  než požadavek existence směrových nebo parciálních derivací.

**Příklady. 1.** Funkce  $f = f(x, y) : \mathbf{R}^2 \rightarrow \mathbf{R}$  definovaná jako 1 na množině  $\{(x, y) \in \mathbf{R}^2 : y = x^2, x \neq 0\}$  a jako 0 pro všechny zbylé body roviny má v počátku všechny směrové derivace (jsou rovné nule), ale není tam spojitá.

**2.** Podobně, definujeme-li  $f$  jako 1 na souřadnicových osách, tj. na množině  $\{(x, y) \in \mathbf{R}^2 : xy = 0\}$ , a jako 0 pro všechny zbylé body roviny, má  $f$  v počátku obě parciální derivace (jsou rovné nule), ale kromě nich už žádnou další směrovou derivaci.

**3.** Vraťme se k příkladu s částicí  $z$  definice směrové derivace. Předpokládejme, že funkce  $f : D \rightarrow \mathbf{R}$  ( $D \subset \mathbf{R}^m$  je otevřená množina a třeba  $m = 3$ ) je diferencovatelná v  $a \in D$  a představujme si ji zase jako teplotu bodů oblasti prostoru  $D$ . Bodem  $a$  prolétá částice po křivočaré dráze  $\gamma : [0, 1] \rightarrow D$ , kde  $\gamma = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m)$ ,  $\gamma_i : D \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $\gamma(u) = a$  (částice je v  $a$  v čase  $u \in (0, 1)$ ) a všechny funkce  $\gamma_i$  mají v  $u$  vlastní derivaci. V okamžiku, kdy se částice nachází v bodě  $a$ , má vektor rychlosti

$$v = (\gamma'_1(u), \gamma'_2(u), \dots, \gamma'_m(u)).$$

Jaká je v této chvíli její okamžitá změna teploty? Pro  $t \rightarrow 0$  a  $1 \leq i \leq m$  máme

$$\gamma_i(u + t) = \gamma_i(u) + \gamma'_i(u)t + o(t),$$

což dává  $\gamma(u + t) = \gamma(u) + tv + \alpha(t) = a + tv + \alpha(t)$ , kde  $\|\alpha(t)\| = o(t)$ . Pro  $h \in \mathbf{R}^m$ ,  $\|h\| \rightarrow 0$ , máme  $f(a + h) = f(a) + Df(a)(h) + \beta(h)$ , kde  $\beta(h) = o(\|h\|)$ . Takže, pro  $t \rightarrow 0$ ,

$$\begin{aligned} \frac{f(\gamma(u + t)) - f(\gamma(u))}{t} &= \frac{f(a) + Df(a)(tv + \alpha(t)) + \beta(tv + \alpha(t)) - f(a)}{t} \\ &= \frac{tDf(a)(v) + Df(a)(\alpha(t)) + \beta(tv + \alpha(t))}{t} \\ &= Df(a)(v) + Df(a)(\frac{1}{t}\alpha(t)) + \frac{\beta(tv + \alpha(t))}{t} \\ &= Df(a)(v) + o(1). \end{aligned}$$

Okamžitá změna teploty se tedy rovná  $Df(a)(v)$  a je stejná pro všechny dráhy částice, na nichž má v bodě  $a$  vektor rychlosti  $v$ .

Pojem diferenciálu rozšíříme na obecnější situaci, kdy  $f : D \rightarrow \mathbf{R}^n$  ( $D \subset \mathbf{R}^m$  je otevřená množina) je zobrazení dané  $n$ -ticí reálných funkcí:  $f = (f_1, f_2, \dots, f_n)$  a  $f_i : D \rightarrow \mathbf{R}$ . Řekneme, že zobrazení  $f$  má v bodě  $a$  *diferenciál* nebo že tam je *diferencovatelné*, existuje-li lineární zobrazení  $L : \mathbf{R}^m \rightarrow \mathbf{R}^n$  takové, že

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

Lineární zobrazení  $L$  značíme  $Df(a)$ . Z aproximačního pohledu to opět znamená, že  $f(a+h) = f(a) + Df(a)(h) + \alpha(h)$ , kde pro  $\|h\| \rightarrow 0$  máme  $\|\alpha(h)\| = o(\|h\|)$ . Diferenciál je určen jednoznačně: kdyby  $K$  a  $L$  byly dva různé diferenciály zobrazení  $f$  v bodě  $a$ , pak  $K(v) - L(v) = c$  je nenulový vektor pro nějaký nenulový vektor  $v \in \mathbf{R}^m$  a tedy  $\|K(tv) - L(tv)\| = \|tc\| = |t| \cdot \|c\|$  pro každé  $t > 0$ , což je ve sporu s  $\|K(h) - L(h)\| = o(\|h\|)$  pro  $\|h\| \rightarrow 0$ .

**Tvrzení 2.** Nechť  $D \subset \mathbf{R}^m$  je otevřená množina,  $a \in D$  je bod a  $f : D \rightarrow \mathbf{R}^n$  je zobrazení.

1. Zobrazení  $f$  je diferencovatelné v  $a$ , právě když každá z  $n$  souřadnicových funkcí  $f_i$  je diferencovatelná v  $a$ . Navíc

$$Df(a) = (Df_1(a), Df_2(a), \dots, Df_n(a)).$$

2. Je-li zobrazení  $f$  diferencovatelné v  $a$ , je v  $a$  spojité.

3. Nechť  $n = 1$ , tj.  $f$  je reálná funkce o  $m$  proměnných, a  $f$  je diferencovatelná v  $a$ . Pak  $f$  má v  $a$  všechny parciální derivace a jejich hodnoty určují diferenciál:

$$\begin{aligned} Df(a)(h) &= \frac{\partial f}{\partial x_1}(a)h_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2}(a)h_2 + \cdots + \frac{\partial f}{\partial x_m}(a)h_m \\ &= \langle \nabla f(a), h \rangle. \end{aligned}$$

Funkce  $f$  má v  $a$  rovněž všechny směrové derivace a platí  $D_v f(a) = Df(a)(v)$ .

**Důkaz.** 1. Cvičení na definice. Pro odhad chyby v lineárních approximacích diferenciály si uvědomte, že pro  $v \in \mathbf{R}^n$  platí  $|v_i| \leq \|v\| \leq |v_1| + |v_2| + \cdots + |v_n|$ .  
 2. Plyne hned z definice diferenciálu.  
 3. Z linearity diferenciálu  $L = Df(a)$  máme

$$L(h) = L(h_1 e_1 + h_2 e_2 + \cdots + h_m e_m) = \alpha_1 h_1 + \cdots + \alpha_m h_m,$$

kde  $\alpha_i = L(e_i)$  ( $e_i$  je  $i$ -tý vektor kanonické báze). Ovšem, pro  $t \rightarrow 0$ ,

$$\frac{f(a + te_i) - f(a)}{t} = \frac{L(te_i) + o(\|te_i\|)}{t} = \alpha_i + o(1),$$

takže  $\alpha_i = \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ . Tvrzení o směrové derivaci plyne z její definice a z právě dokázané formule pro diferenciál.  $\square$

V obecném případu zobrazení  $f : D \rightarrow \mathbf{R}^n$  je diferenciál  $L = Df(a) : \mathbf{R}^m \rightarrow \mathbf{R}^n$  reprezentován  $n \times m$  maticí:

$$L(h) = \begin{pmatrix} L(h)_1 \\ L(h)_2 \\ \vdots \\ L(h)_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} l_{1,1} & l_{1,2} & \dots & l_{1,m} \\ l_{2,1} & l_{2,2} & \dots & l_{2,m} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ l_{n,1} & l_{n,2} & \dots & l_{n,m} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \\ \vdots \\ h_m \end{pmatrix}.$$

Podle bodů 1 a 3 posledního tvrzení má tato matice v  $i$ -tém řádku gradient souřadnicové funkce  $f_i$  v bodě  $a$ , takže  $l_{i,j} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a)$ .

**Důsledek 3.** *Diferenciál zobrazení  $f : D \rightarrow \mathbf{R}^n$  v bodě  $a \in D$ , kde  $D \subset \mathbf{R}^m$  je otevřená množina a  $f$  má souřadnicové funkce  $f = (f_1, f_2, \dots, f_n)$ , je dán tzv. Jacobiho maticí<sup>2</sup> zobrazení  $f$  v bodě  $a$ ,*

$$\left( \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a) \right)_{i,j=1}^{n,m} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(a) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(a) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_m}(a) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(a) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(a) & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_m}(a) \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1}(a) & \frac{\partial f_n}{\partial x_2}(a) & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_m}(a) \end{pmatrix}.$$

Je-li tato matice čtvercová, nazývá se její determinant *jacobiánem*.

---

<sup>2</sup>Nazvaná podle německého matematika Carla Jacobiho (1804–1851).