

Opakování: TOTÁLNÍ DIFERENCIÁL - klíčový pojem.

Lineární forma  $L: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  je T.D. fce

$f: G \subseteq \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  v bodě  $a$  ( $L = df(a)$ ),

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

$\Leftrightarrow f(a+h) - \overset{\text{téměř mádr.}}{f(a) + L(h)} = o(\|h\|), h \rightarrow 0$

$\Leftrightarrow f(a+h) - f(a) - L(h) = \eta(h)$ , kde  
"chybová funkce"  $\eta$  splňuje:  $\eta(h) = o(\|h\|), h \rightarrow 0$

$\Leftrightarrow \underbrace{f(a+h) - f(a)} = \underbrace{L(h) + \eta(h)}$ , kde...

Přírutek  $f$  s krokem  $h$  je roven  $L(h)$  "až

Ríkáme, že  $f$  je v  $a$  diferencovatelná. ma malou chybu.

Víme: Obecně platí pouze implikace  $(D) \Rightarrow (C)$

(D)  $\frac{\partial f}{\partial x_i}$  spoj. v  $a$ ,  $i=1, \dots, d$ .

$(A) \Leftrightarrow (B)$

(C) existuje  $df(a)$  (tj.  $f$  je diferencovatelná v  $a$ ).

(B) existují  $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$ ,  $i=1, \dots, d$ . (ne nutně spoj.)

(A)  $f$  je spoj. v  $a$ .

Definice 24: (Derivace podle vektoru & ve směru vektoru)

$f: D_f \subseteq \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $a \in \mathbb{R}^d$ ,  $v \in \mathbb{R}^d$ .

Definujeme derivaci funkce  $f$  v bodě  $a$  podle  $v$ :

$D_v f(a) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + t \cdot v) - f(a)}{t} \in \mathbb{R}$ .

Derivace  $f$  ve směru vektoru  $v \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\}$  je  $\frac{1}{\|v\|} D_v f(a)$ .

Poznámka 25: •  $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = D_{e_i} f(a)$  (w.)

• homogenita derivace podle vektoru:  $\lambda \in \mathbb{R}$ :

$$D_{\lambda v} f(a) = \lambda \cdot D_v f(a)$$

$$\left[ \text{L.S.} = \lambda \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + t \cdot \lambda v) - f(a)}{\lambda t} \stackrel{\text{VOLSF}}{=} \text{P.S.} \right]$$

Pozn.

homogenita:  $L(\alpha \cdot x) = \alpha L(x)$

p-homogenita:  $L(\alpha \cdot x) = \alpha^p L(x)$ .

Věta 26: (Výpočet derivace podle vektoru)

Nechť  $f$  má v bodě  $a \in \mathbb{R}^d$  T.D.

Pak platí pro  $v = (v_1, \dots, v_d)$ :

$$D_v f(a) = \sum_{i=1}^d \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) \cdot v_i \stackrel{\text{V16}}{=} df(a)(v)$$

Důkaz: Označme  $L = df(a)$ .

Pokud  $v = 0$ ,  $D_v f(a) = 0$  z def.

Nechť  $v \neq 0$ .

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

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

$$= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + tv) - f(a) - L(tv)}{\|tv\|} \cdot \frac{\|tv\|}{t} + \lim_{t \rightarrow 0} \frac{L(tv)}{t}$$

*omezená*  $\frac{\|tv\|}{t} = \frac{|t| \cdot \|v\|}{t} = \frac{|t|}{t} \cdot \|v\|$

$\rightarrow 0$  z def. T.D.

$$= \underbrace{0}_{\text{"množička-omezená"}} + \lim_{t \rightarrow 0} \frac{t \cdot L(v)}{t} = L(v) = df(a)(v)$$

□

Definice 27: (gradient funkce)

necht  $f$  je diferencovatelná v bodě  $a$ .

Pak definujeme gradient  $f$  v  $a$  jako:

$$\text{grad} f(a) = \nabla f(a) := \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(a), \frac{\partial f}{\partial x_2}(a), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_d}(a) \right) \in \mathbb{R}^d$$

Znamení: Pro  $v = (v_1, \dots, v_d)$ ,  $u = (u_1, \dots, u_d)$

zmaime  $\langle u, v \rangle = \sum_{i=1}^d u_i v_i$  (skal. součin)

Důsledek 28:

(i)  $df(a)(h) = \langle \nabla f(a), h \rangle$ ,  $h \in \mathbb{R}^d$

(ii)  $D_v f(a) = \langle \nabla f(a), v \rangle$ ,  $v \in \mathbb{R}^d$

Příklad: necht  $f$  je taková, že

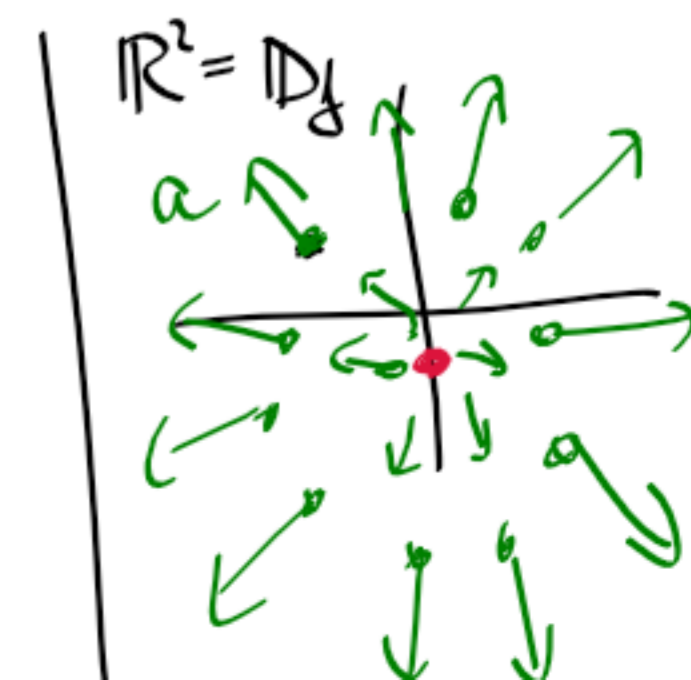
$$\nabla f(-1, -1, -1) = (2, 3, 5)$$

Uvažme  $u = (7, 5, -2)$   
 $v = (-3, 2, 0)$

$$D_u f(-1, -1, -1) = ?$$
$$D_v f(-1, -1, -1) = ?$$

$$\begin{aligned} \bullet D_u f(-1, -1, -1) &= \langle \nabla f(-1, -1, -1), u \rangle = \\ &= \langle (2, 3, 5), (7, 5, -2) \rangle = \\ &= 2 \cdot 7 + 3 \cdot 5 - 5 \cdot 2 = 19 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bullet D_v f(-1, -1, -1) &= \\ &= \langle (2, 3, 5), (-3, 2, 0) \rangle = \\ &= 2 \cdot (-3) + 3 \cdot 2 + 5 \cdot 0 = -6 + 6 = 0 \end{aligned}$$



Věta 29: (Směr max. růstu je právě gradient)

necht'  $f$  je diferencovatelná v bodě  $a \in \mathbb{R}^d$ .

$$(i) \max \{ D_{\nu} f(a) : \|\nu\| = 1 \} = \|\nabla f(a)\|$$

(ii) Pokud  $\nabla f(a) \neq 0$ , pak tohoto maxima se nabývá právě ve směru  $\nabla f(a)$ .

Důkaz:  $\nabla f(a) = 0 \dots$  triv. necht'  $\nabla f(a) \neq 0$ .

necht'  $\nu \in \mathbb{R}^d$ ,  $\|\nu\| = 1$ . Cauchyova nerovnost

$$|D_{\nu} f(a)| = |\langle \nabla f(a), \nu \rangle| \leq \|\nabla f(a)\| \cdot \|\nu\| = \|\nabla f(a)\|,$$

příemě rovnost nastává  $\Leftrightarrow$  vektory jsou kolineární. To jsme chtěli.  $\square$

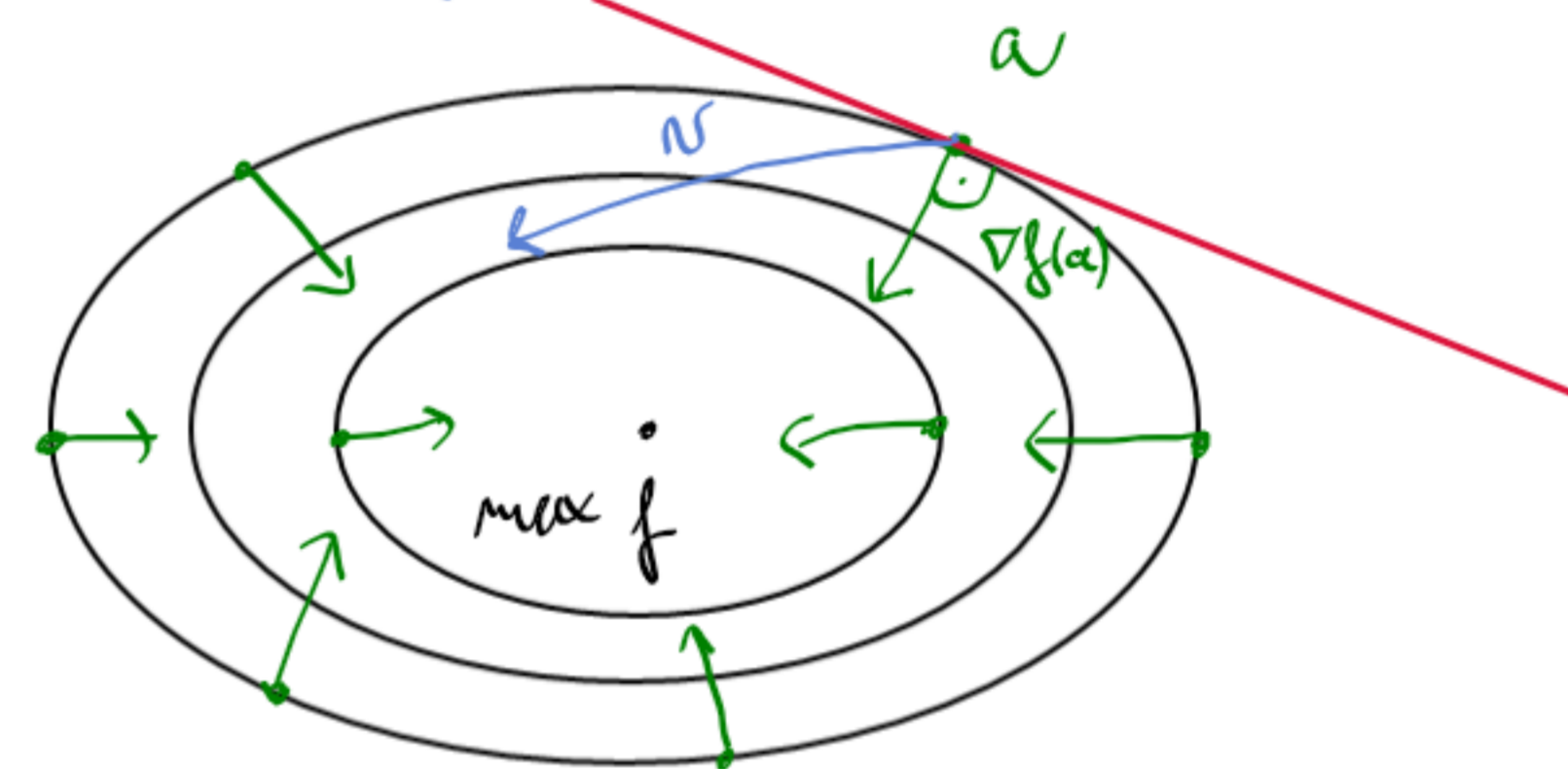
nebo:  $\langle u, \nu \rangle = \|u\| \cdot \|\nu\| \cdot \cos \alpha$ ,

kde  $\alpha$  je úhel mezi  $u, \nu$ .

maxima se nabývá právě pro  $\alpha = 0$ .

funkce  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$   
vzestupně

$$D_{\nu} f(a) = \langle \nabla f(a), \nu \rangle$$



Věta 30: (Řetězové pravidlo)

necht  $d, k \in \mathbb{N}$  (počty proměnných).

$f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^k$  (resp.  $Df \in \mathbb{R}^d$ )

$\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_d: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$  necht mají

spojité vřechy P.D. 1. řádu.

Pak i  $F(x) = f(\varphi_1(x), \varphi_2(x), \dots, \varphi_d(x))$

$(x = (x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k)$  má spojité 1. P.D.

a platí pro  $b = (\varphi_1(a), \dots, \varphi_d(a)) \in \mathbb{R}^d$   
 $a \in \mathbb{R}^k$

$$\frac{\partial F}{\partial x_j}(a) = \sum_{i=1}^d \frac{\partial f}{\partial y_i}(\underbrace{f(a)}_{b}) \cdot \frac{\partial \varphi_i}{\partial x_j}(a) \quad j=1, \dots, k.$$

$$= \frac{\partial f}{\partial y_1}(\underbrace{f(a)}_b) \cdot \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_j} + \frac{\partial f}{\partial y_2}(\underbrace{f(a)}_b) \cdot \frac{\partial \varphi_2}{\partial x_j} + \dots + \frac{\partial f}{\partial y_d}(\underbrace{f(a)}_b) \cdot \frac{\partial \varphi_d}{\partial x_j}$$

$\varphi: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^d$

$\varphi = (\varphi_1, \dots, \varphi_d)$

$\varphi(x) = (\varphi_1(x), \dots, \varphi_d(x)) \in \mathbb{R}^d, x \in \mathbb{R}^k$

$b = \varphi(a) = (\varphi_1(a), \dots, \varphi_d(a)) \in \mathbb{R}^d$

Pománka:

$F: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m$

$F \circ G: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^m$

$G: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^d$

Pak diferenciály  $dF(b): \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m$

$dG(a): \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^d$

$$d(F \circ G)(a) = dF(\underbrace{G(a)}_{b \in \mathbb{R}^d}) \circ dG(a)$$
$$[d(F \circ G)(a)] = [dF(b)] \cdot [dG(a)]$$