

FÖ 2.3 (2007-08)

12.7 Gradient och riktningsderivata

(ej "Rates perceived..." sid 685)

J FÖ 2.2 : $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$$\nabla f(a) = f'(a) = Df(a) = \left[\frac{\partial f}{\partial x_1}(a), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m}(a) \right]$$

(radmatris) dvs matrisbeteckningar.

Nu återgår vi till

geometriska beteckningar.

Gradienten till funktionen $f(x, y)$ i punkten (x, y) är

$$\bar{\nabla}f(x, y) = f'_x(x, y)\bar{i} + f'_y(x, y)\bar{j}$$

Obs:

- $\bar{\nabla}f(x, y)$ är en vektorvärd funktion (vektorfält).

- $f(x, y)$ är skalärvärd funktion (skalärt fält).

- $\bar{\nabla}$ är nabla-operatorn, en vektorvärd deriveringss operator:

(2)

- nabla verkar på f :

$$\bar{\nabla}f = \left(\frac{\partial f}{\partial x} \bar{i} + \frac{\partial f}{\partial y} \bar{j} \right) f$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x} \bar{i} + \frac{\partial f}{\partial y} \bar{j}$$

- gradienten skrivs ofta grad f
(jag gör inte det).

Exempel $f(x, y) = x^2 + y^2$

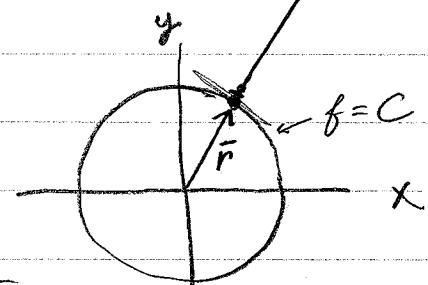
$$\bar{\nabla}f(x, y) = 2x \bar{i} + 2y \bar{j} = 2\bar{r} \rightarrow \bar{\nabla}f = 2\bar{r}$$

Obs: $\bar{\nabla}f$ är ortogonal mot nivåkurvorna

$$f(x, y) = c$$

utom i origo där $\bar{\nabla}f(0, 0) = \bar{0}$.

(med bevis!)



Sats 6 Antag: f deriverbar i (a, b)

$$\cdot \bar{\nabla}f(a, b) \neq \bar{0}$$

Då är $\bar{\nabla}f(a, b)$ en normalvektor till nivåkurvan till f genom (a, b) .

Bewis Parametrisera nivåkurvan,

$$\bar{r} = x(t) \bar{i} + y(t) \bar{j} \quad \text{så att } x(0) = a, y(0) = b.$$

Eftersom $f(x, y) = C$ på kurvan så
gäller

$$f(x(t), y(t)) = C = f(a, b)$$

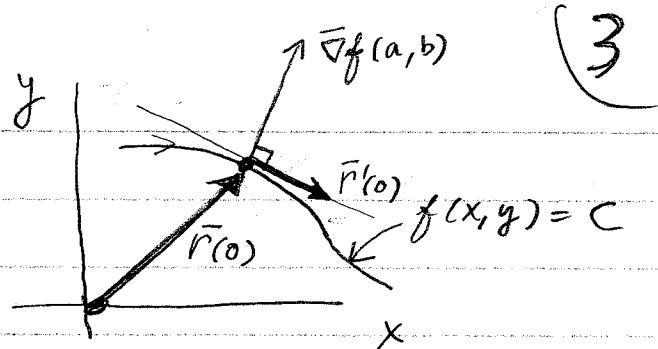
Kedjeregeln ger nu

$$\begin{aligned} 0 &= \frac{d}{dt} f(x(t), y(t)) = \\ &= f'_x(x(t), y(t)) x'(t) + f'_y(x(t), y(t)) y'(t) \\ &= (f'_x(x(t), y(t)) \bar{i} + f'_y(x(t), y(t)) \bar{j}) \cdot (x'(t) \bar{i} + y'(t) \bar{j}) \\ &= \nabla f(x(t), y(t)) \cdot \bar{r}'(t) \end{aligned}$$

Speciellt med $t=0$ får vi

$$\nabla f(a, b) \cdot \bar{r}'(0) = 0$$

dvs gradienten $\nabla f(a, b)$ är ortogonal
mot tangenten $\bar{r}'(0)$.



(3)

(4)

Riktningsderivata

Låt $\bar{u} = u\bar{i} + v\bar{j}$ vara en enhetsvektor, dvs $|\bar{u}| = \sqrt{u^2 + v^2} = 1$.

Riktningsderivatan av f i (a, b) i riktningen \bar{u} är

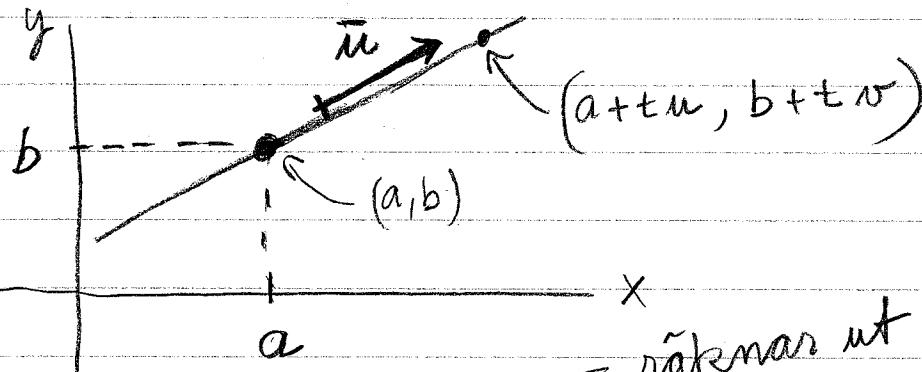
$$D_{\bar{u}} f(a, b) = \left. \frac{d}{dt} f(a + tu, b + tv) \right|_{t=0}$$

Obs: vi deriverar en-variabelfunktioner

$g(t) = f(a + tu, b + tv)$ i punkten $t=0$

dvs

$$D_{\bar{u}} f(a, b) = g'(0).$$



Funktionen $g(t)$ evalueras längs räta linjen genom (a, b) med riktningsvektorn \bar{u} .

15

Sats 7 (med bevis!) Om f är deriverbar
i (a, b) så gäller

$$D_{\bar{u}} f(a, b) = \bar{u} \cdot \bar{\nabla} f(a, b)$$

Bewis. Kedjeregeln ger

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} f(a+tu, b+tv) &= \\ &= f'_x(a+tu, b+tv)u + f'_y(a+tu, b+tv)v \\ &= \bar{u} \cdot \bar{\nabla} f(a+tu, b+tv) \end{aligned}$$

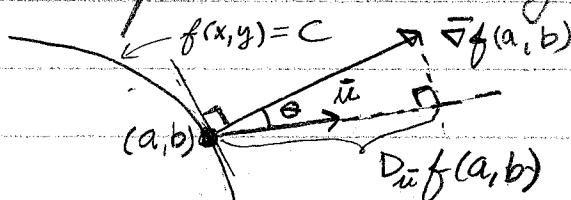
Med $t=0$ får vi

$$D_{\bar{u}} f(a, b) = \bar{u} \cdot \bar{\nabla} f(a, b).$$

Obs: $\bar{u} \cdot \bar{\nabla} f(a, b)$ är den skalära projektionen

av gradientvektorn på riktningen \bar{u} .

(Se Adams 10.2.)



$$D_{\bar{u}} f(a, b) = \bar{u} \cdot \bar{\nabla} f(a, b) = |\bar{\nabla} f(a, b)| \cos \theta$$

är maximal då \bar{u} pekar längs $\bar{\nabla} f(a, b)$, $\cos \theta = 1$.

Alltså: $\bar{\nabla} f(a, b)$ pekar i den riktning där f ökar mest i (a, b) .

(6)

Skippa 12.8.

12.9 Taylors formel.

Endast Taylor-polynom av grad 2. (sid 699-700)

Hör ihåg Taylors formel i en variabel: $(x = a + h)$

$$F(x) = F(a+h) + F'(a)h + \frac{1}{2}F''(a)h^2 + R_2(a, h)$$

med $R_2(a, h) = \frac{1}{3!}F'''(s)h^3$, där s är

mellan a och x .

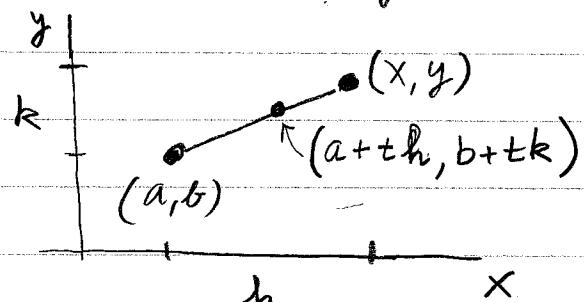
○ Två variabler: $x = a + h$, $y = b + k$

Bilda en envariabelfunktion genom att evaluera $f(x, y)$ längs rätta linjen från (a, b) till (x, y) .

$$F(t) = f(a+th, b+tk)$$

$$0 \leq t \leq 1$$

$$F(0) = f(a, b)$$



(7)

Skriv ned Taylors formel för F :

$$F(1) = F(0) + F'(0)1 + \frac{1}{2} F''(0)1^2 + \frac{1}{6} F'''(s)1^3$$

där $0 \leq s \leq 1$.

Här är (kedjeregeln!)

$$F'(t) = \frac{d}{dt} f(a+th, b+tk) =$$

$$= f'_x(a+th, b+tk)h + f'_y(a+th, b+tk)k$$

$$F'(0) = f'_x(a, b)h + f'_y(a, b)k =$$

$$= [f'_x(a, b) + f'_y(a, b)] \begin{bmatrix} h \\ k \end{bmatrix}$$

$$F''(t) = f''_{xx}(a+th, b+tk)h^2 +$$

$$+ f''_{xy}(a+th, b+tk)hk$$

$$\left(f''_{xy} = f''_{yx} \right) + f''_{yx}(a+th, b+tk)kh$$

$$+ f''_{yy}(a+th, b+tk)k^2$$

$$F''(0) = f''_{xx}(a, b)h^2 + 2f''_{xy}(a, b)hk + f''_{yy}(a, b)k^2$$

$$= [h, k] \begin{bmatrix} f''_{xx}(a, b) & f''_{xy}(a, b) \\ f''_{xy}(a, b) & f''_{yy}(a, b) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h \\ k \end{bmatrix}$$

18

Taylors polynom av grad 2:

$$\begin{aligned}
 P_2(x, y) &= f(a, b) + f'_x(a, b)h + f'_y(a, b)k + \\
 &\quad + \frac{1}{2} \left(f''_{xx}(a, b)h^2 + 2f''_{xy}(a, b)hk + f''_{yy}(a, b)k^2 \right) \\
 &= f(a, b) + \begin{bmatrix} f'_x(a, b) & f'_y(a, b) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h \\ k \end{bmatrix} + \\
 &\quad + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} h & k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f''_{xx}(a, b) & f''_{xy}(a, b) \\ f''_{xy}(a, b) & f''_{yy}(a, b) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h \\ k \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

Obs gradientvektorn:

$$\nabla f(a, b) = f'(a, b) = \begin{bmatrix} f'_x(a, b) & f'_y(a, b) \end{bmatrix} \text{ rad}$$

och Hesse-matrisen:

$$D^2 f(a, b) = \begin{bmatrix} f''_{xx}(a, b) & f''_{xy}(a, b) \\ f''_{xy}(a, b) & f''_{yy}(a, b) \end{bmatrix} \begin{array}{l} \text{symmetrisk} \\ \text{matris} \end{array}$$

Taylors formel (grad 2):

$$f(x, y) = P_2(x, y) + R_2(x, y)$$

$$\text{där } R_2(x, y) = F'''(s) = f'''_{xxx} h^3 + 3f'''_{xxy} h^2 k + \dots$$

(9)

alla derivatorna evalueras i den (okända) mellanliggande punkten $(a+sh, b+sk)$, $0 \leq s \leq 1$.

(Resttermen kan ej skrivas matrisform. Varför?)

Mer allmänt: $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $h = \begin{bmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_m \end{bmatrix}$

$$f(x) = f(a+h) =$$

$$= f(a) + f'(a)h + \frac{1}{2} h^T f''(a)h + R_2(x)$$

där $f'(a) = \left[\frac{\partial f}{\partial x_1}(a), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) \right]$

$$f''(a) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(a) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(a) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(a) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(a) \end{bmatrix}_{n \times n}$$

symmetrisk: $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$

Obs formen: $f(a+h) = f(a) + \dots + \frac{1}{1!} \dots + \frac{1}{n!} \dots + \dots + R_2(x)$