

Sammanfattning Föreläsning 4

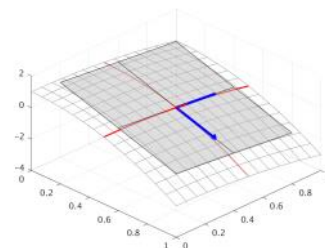
- **Partiella derivator:** $f_x(x, y) = f'_x(x, y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = f_1(x, y)$

"se y som konstant och derivera m.a.p. x "

och $f_y(x, y) = f'_y(x, y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = f_2(x, y)$

- **Tangentplan** för $z = f(x, y)$ kring (a, b)

$$z = \underbrace{f(a, b) + f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b)}_{=L(x,y) \text{ linearisering av } f}$$



- Maple TA startar idag kl 13:00, stänger mån 24/9 kl 18:00
 - Ping Pong ->
 - Innehåll ->
 - Dugga 1 ->
 - (Läs informationen)
 - Öppna extern sida

Ex Använd lineariseringen av $f(x,y) = \sqrt{x^2+y^2}$; $(3,4)$.
för att approximera $f(3,01, 3,98)$.

Säg förra föreläsningen:

$$L(x,y) = 5 + \frac{3}{5}(x-3) + \frac{4}{5}(y-4)$$

$$f(3,01, 3,98) \approx L(3,01, 3,98) = 5 + \frac{3}{5} \cdot 0,01 - \frac{4}{5} \cdot 0,02 = 4,99.$$

Verkligt värde: $f(3,01, 3,99) = 4,990040, \dots$,
så ger bra approximation.

Idag: mer om när L ger bra approximation.

Differentierbarhet 14.4

Påminnelse I en variabel, om $f'(a)$ existerar, kan man visa (se föreläsninganteckningar på kursensida) att

$$f(x) = L(x) + \varepsilon(x) \cdot (x-a),$$

där $L(x) = f(a) + f'(a)(x-a)$
är lineariseringen av f kring a och
 $\varepsilon(x) \rightarrow 0$ när $x \rightarrow a$

Slutsats: Om $f'(a)$ existerar så är L en bra approximation av f nära a för $f(x) - L(x)$ går mot 0 snabbare än alla linjära funktioner.
(Och lineariseringen är den enda linjära funktion som uppfyller detta, så är bästa approximation av f med linjär funktion)

Förklaring till påst. ovan: Om löser ut $\varepsilon(x)$ ovan:

$$\varepsilon(x) = \frac{f(x) - L(x)}{x-a} = \frac{f(x) - f(a) - f'(a)(x-a)}{x-a}$$

$$= \underbrace{\frac{f(x) - f(a)}{x-a}}_{\text{gär mot } f'(a)} - f'(a).$$

Eftersom $\frac{f(x) - f(a)}{x-a}$ går mot $f'(a)$ när x går mot a enl. def. av derivata får man att $\varepsilon(x) \rightarrow f'(a) - f'(a) = 0$ när $x \rightarrow a$.

Annovlunda i två variabler:

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

$f(0,0) = 0, f_x(0,0) = 0, f_y(0,0) = 0$ så
 linearisering kring $(0,0)$ är
 $L(x,y) = 0$

$f(t,t) - L(t,t) = \frac{t^2}{t^2+t^2} = \frac{1}{2} \not\rightarrow 0$
 $t \rightarrow 0$

så L är inte en bra approximation av f nära $(0,0)$
 även om $f_x(0,0)$ och $f_y(0,0)$ existerar!

Många resultat bygger på att L är en bra approximation.
 Inför därför:

Def f är deriverbar eller differentiierbar i (a,b)
 om $f_x(a,b)$ och $f_y(a,b)$ existerar och man
 kan skriva

$$f(x,y) = \overbrace{f(a,b) + f_x(a,b)(x-a) + f_y(a,b)(y-b)}^{L(x,y)} + \varepsilon_1(x,y)(x-a) + \varepsilon_2(a,b)(y-b)$$

där $\varepsilon_1, \varepsilon_2 \rightarrow 0$ då $(x,y) \rightarrow (a,b)$

Speciellt, $f(x,y) - L(x,y) \rightarrow 0$ då $(x,y) \rightarrow (a,b)$
 så f i ex. ovan är ej differentiierbar.

Sats Om $f_x(x,y)$ och $f_y(x,y)$ existerar och är kontinuerliga nära (a,b) så är f deriverbar i (a,b)

Beriset använder medelvärdessatsen för derivator i en variabel, se Appendix F.

(Deriverbarhet behövs för följande resultat)

Kedjeregeln 14.5

Påminnelse Kedjeregeln i en variabel:

Om $y=f(x)$ och $x=g(t)$ är deriverbara så är

$$\frac{d}{dt} f(g(t)) = f'(g(t)) g'(t).$$

Annorlunda uttryckt: $\frac{dy}{dt} = \frac{dy}{dx} \frac{dx}{dt}$ (formellt kan förkortas med dt)

Kedjeregeln i två variabler (enklaste varianten)

Låt $z=f(x,y)$, $x=g(t)$, $y=h(t)$ vara deriverbara.

Då är $\frac{d}{dt} f(g(t), h(t)) = f_x(g(t), h(t)) g'(t) + f_y(g(t), h(t)) h'(t)$

eller kortare: $\frac{dz}{dt} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{dy}{dt}$.

(Kedjeregeln i flera variabler inte så viktig för beräkningar, men teoretiskt mycket viktig)

Ex Antag att f är deriverbar och att
 $f_x(2,2) = 7$, $f_y(2,2) = -3$.

Låt $u(t) = f(t^3+t, 2t)$ Vad är $u'(1)$?

Låt $g(t) = t^3+t$, $h(t) = 2t$ s.a. $u(t) = f(g(t), h(t))$.

$$g'(t) = 3t^2 + 1 \quad g'(1) = 4, \quad h'(t) = 2, \quad h'(1) = 2$$

$$\begin{aligned} u'(1) &= f_x(g(1), h(1))g'(1) + f_y(g(1), h(1))h'(1) \\ &= 7 \cdot 4 - 3 \cdot 2 = 22. \end{aligned}$$

Bervis Enl. def. av deriverbarhet av f , med
 $(x,y) = (g(s), h(s))$ och $(a,b) = (g(t), h(t))$, och om
delar allt med $s-t$:

$$\begin{aligned} &\frac{f(g(s), h(s)) - f(g(t), h(t))}{s-t} = \\ &= f_x(g(t), h(t)) \frac{g(s) - g(t)}{s-t} + f_y(g(t), h(t)) \frac{h(s) - h(t)}{s-t} \\ &+ \varepsilon_1 \cdot \frac{g(s) - g(t)}{s-t} + \varepsilon_2 \cdot \frac{h(s) - h(t)}{s-t} \end{aligned}$$

Om låter $s \rightarrow t$, får kedjeregeln.

Riktningssderivator och gradienter

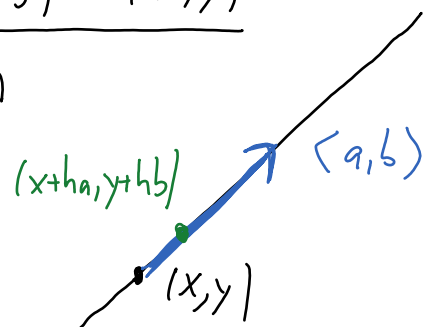
14.6

Partiella derivator är derivator längs linjer när x el. y konstant, dvs längs linjer med riktningssvektor $\hat{i} = \langle 1, 0 \rangle$ el. $\hat{j} = \langle 0, 1 \rangle$.

Andra riktningar?

Def Riktningssderivatan (directional derivative) av $f(x,y)$ i riktningen $u = \langle a, b \rangle$, där u är en enhetsvektor ($\sqrt{a^2+b^2} = 1$), är

$$D_u f(x,y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+ha, y+hb) - f(x,y)}{h}$$



Anm: $f_x = D_{\hat{i}} f$, $f_y = D_{\hat{j}} f$

(Följande kommer användas i olika sammanhang framöver)

Def Gradienten av $f(x,y)$ är

$$\nabla f = \langle f_x, f_y \rangle$$

("nabla f")

Sats Om f är deriverbar så är

$$D_u f = \nabla f \cdot u$$

Bervis: Låt $g(h) = f(x+ha, y+hb)$.

Enligt kedjeregeln:

$$g'(h) = f_x(x+ah, y+bh) \cdot a + f_y(x+ah, y+bh) \cdot b$$

$$\begin{aligned} \text{så} \quad g'(0) &= f_x(x,y) \cdot a + f_y(x,y) \cdot b \\ &= \underbrace{D_u f}_{= \nabla f \cdot u} \end{aligned}$$

Ex Beräkna $D_u f(1,1)$ där $f(x,y) = x^2 y$ och u är enhetsvektorn $u = \left\langle \frac{1}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2} \right\rangle$.

$$\nabla f = \langle 2xy, x^2 \rangle \quad \nabla f(1,1) = \langle 2, 1 \rangle$$

$$D_u f(1,1) = \nabla f(1,1) \cdot u = \langle 2, 1 \rangle \cdot \left\langle \frac{1}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2} \right\rangle = 1 + \frac{\sqrt{3}}{2}$$