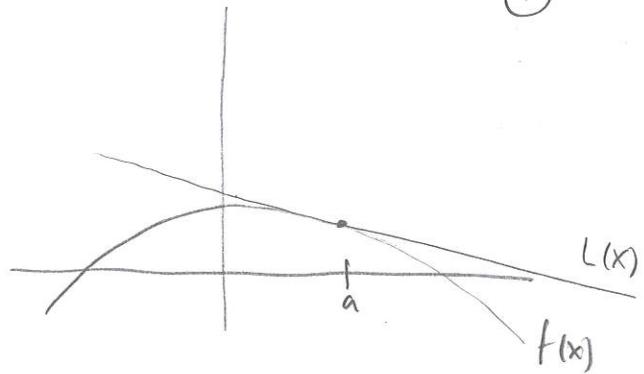


[FS] 27/3-18

Linjärering• 1 en variabel

$$L(x) = f(a) + f'(a)(x-a)$$

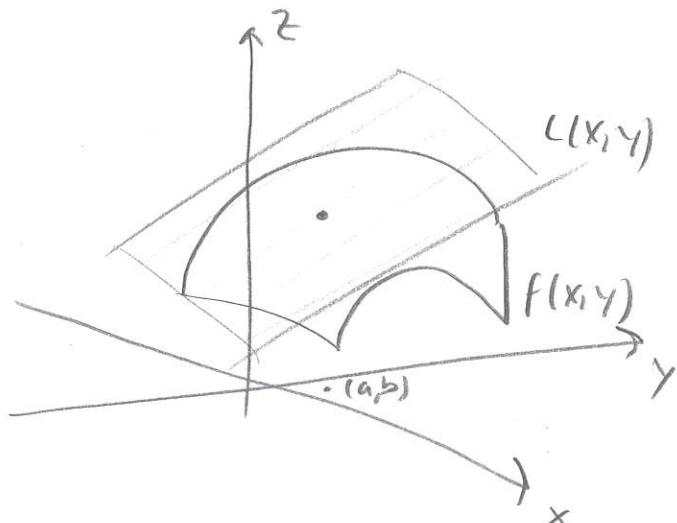


Funktionen f uppskattas runt punkten $(a, f(a))$ med en linje.

• 1 två variabler

$$L(x_1, y_1) = f(a_1, b_1) + f'_1(a_1, b_1)(x-a) + f'_2(a_1, b_1)(y-b)$$

Funktionen f uppskattas runt punkten $(a_1, b_1, f(a_1, b_1))$ med ett plan.



Linjärering används inom många områden, ofta för att studera olöjiga problem genom att linjärisera dem.

Vektor- och matrisskrift

Genom att använda vektorer och matriser kan mycket inom flervariabelanalysen skrivas kompaktare och generellare.



Låt:

$$\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_m]^T \quad a_i = [a_{i1}, \dots, a_{im}]^T$$

(2)

$$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, f(\mathbf{x})$$

$$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n, f(\mathbf{x}) = [f_1(\mathbf{x}), \dots, f_n(\mathbf{x})]^T$$

Tänk vi skriver ofta enbart f för $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ också.

Notera: ovanstående vektorer är kolonner

Definition Jacobimatrissen Df (eller f') av $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$

definieras som:

$$Df = f' = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_m} \end{bmatrix}_{m \times n}$$

Ex] Om $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ blir

$$Df = \left[\frac{\partial f_1}{\partial x_1} \quad \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \right]$$

$$\text{Ex] } f(x,y) = \begin{bmatrix} y \sin x \\ x^2 y \end{bmatrix} \text{ ger } f' = \begin{bmatrix} y \cos x & \sin x \\ 2xy & x^2 \end{bmatrix}$$

Notera: om $m=1$, dvs $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$, så blir $Df = \left[\frac{df_1}{dx} \right]$

Nu skriver vi ner några resultat m.h.a den nya notationsen.

(3.)

Linjärisering

$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$, $a \in \mathbb{R}^m$, $\mathbf{h} = \mathbf{x} - a$

$$L(\mathbf{x}) = f(a) + Df(a) \mathbf{h}$$

$$\begin{bmatrix} & \uparrow & \uparrow \\ & [] & [] \end{bmatrix}$$

Differentierbarhet

$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$, $a \in \mathbb{R}^m$, $\mathbf{h} = \mathbf{x} - a$

f är differentierbar i a om

$$\lim_{\|\mathbf{h}\| \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x}) - f(a) - Df(a)\mathbf{h}}{\|\mathbf{h}\|} = 0$$

Kedjeregeln

$g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$, $a \in \mathbb{R}^m$

Låt $\mathbf{b} = g(a)$

Om f och g är differentierbara i \mathbf{b} respektive a

då är $u = f \circ g$, dvs $u(\mathbf{x}) = f(g(\mathbf{x}))$, differentierbar i a och

$$u'(a) = f'(\mathbf{b}) g'(a)$$

$$\begin{array}{c} u: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p \\ \text{så } u' \text{ är } \underbrace{pxm}_{p \times n} \underbrace{n \times m}_{\text{storlekarna stämmer}} \end{array}$$

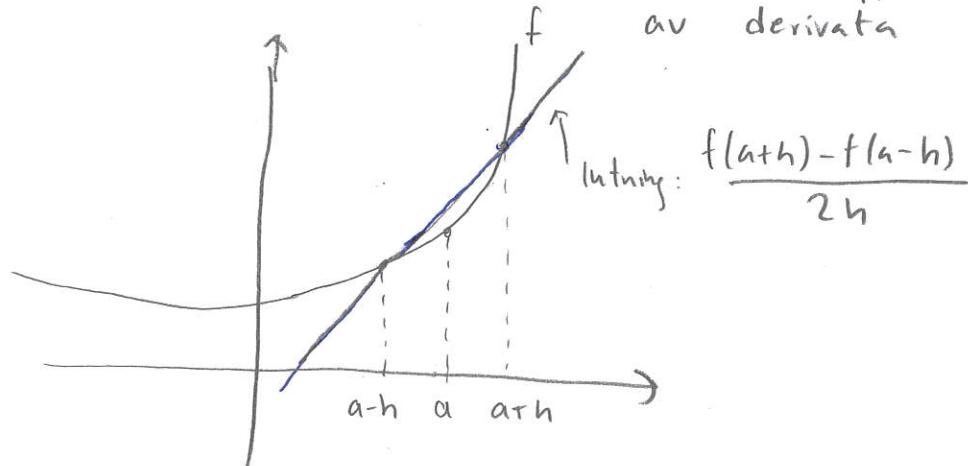
stora storleken stämmer

Notera: matriser så ordningen spelar roll $(AB \neq BA)$

Numerisk beräkning av Jacobimatrizen

(4)

Vi minns: $f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h}$ ← centraldifferens, bra numerisk uppskattning av derivata



Ett element på plats (i, j) i Df , dvs $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$, kan
på liknande sätt approximeras enligt

$$\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(a_i) = \frac{f_i(a_i + \delta e_j) - f_i(a_i - \delta e_j)}{2\delta}$$

där δ är ett litet tal och $e_j = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ ← plats j

Låt approximationsen av Df betecknas J . Varje kolonn i J kan beräknas smidigt:

$$\frac{f(\mathbf{x} + \delta e_j) - f(\mathbf{x} - \delta e_j)}{2\delta}$$

$$J(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} & \uparrow \\ & : \\ & | \\ & | \\ & | \\ & | \end{bmatrix} \approx Df(\mathbf{x})$$

kolonn j

Matlab

(5)

Skriv en funktion

Jacobi (f, x)

som tar in

$$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$x \in \mathbb{R}^m \leftarrow \boxed{\quad}$$

och räknar ut

$$J(x) \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

Newtons metod

Givet $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ (bidan nu)

Vi vill lösa

$$\boxed{f(x) = 0}$$

$$\leftarrow 0 \text{ ses som } \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

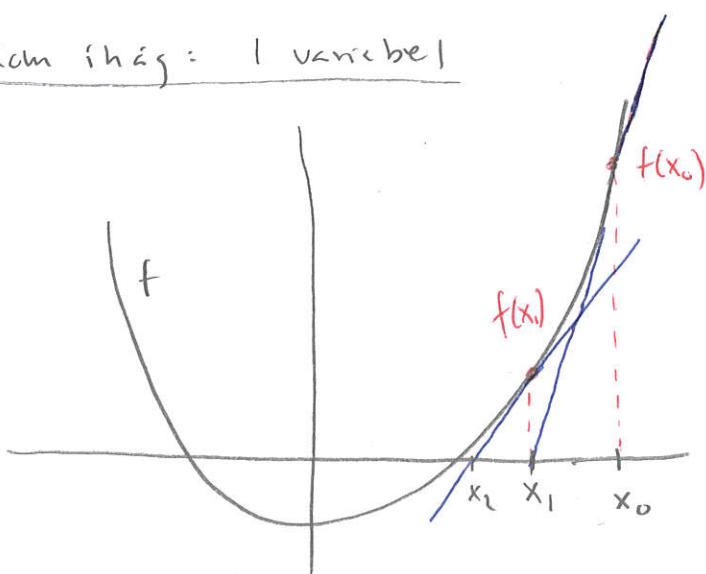
alltså:

$$\begin{cases} f_1(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

(n obekanta, n ekvationer)

Detta vill vi lösa numeriskt med Newtons metod.

Kom ihåg: 1 variabel



- Sätt in $x_0 \Rightarrow f(x_0)$
- Hitta lutningen i $x_0 \Rightarrow f'(x_0)$
- Följ linjen $L(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$ till $L(x_1) = 0$
- Sätt in $x_1 \Rightarrow f(x_1)$
- ⋮
- OSV, upprepa tills tillräckligt när

• I flera variabler

• Startgissning \mathbf{x}_0

$$\downarrow h = \mathbf{x} - \mathbf{x}_0$$

• Linjärviserar runt \mathbf{x}_0 : $L(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}_0) + f'(\mathbf{x}_0)h$

• Lös $L(\mathbf{x}) = 0$, dvs $f(\mathbf{x}_0) + f'(\mathbf{x}_0)h = 0$

• Beräkna $\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_0 + h$

\downarrow

Upprepa tills tillräckligt nära

Algoritm:

$\mathbf{x} = \dots$

$tol = \dots$

$h = \dots$

while $|h| > tol$

$$h = -(f'(\mathbf{x}))^{-1} f(\mathbf{x})$$

$$\mathbf{x} = \mathbf{x} + h$$

end

Relevanta frågeställningar:

• Kommer det konvergera?

• Existerar inversen

$$(f'(\mathbf{x}))^{-1}$$
 ?

Matlab

Skriv en funktion

Newton(f , x_0 , tol)

som tar in

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$x_0 \in \mathbb{R}^n$$

startgissning

$$tol \in \mathbb{R}$$

tolerans

och m.h.a Newtons metod
räknar ut $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ så att

$$f(\mathbf{x}) \approx 0$$