

DIFFERENTIAALI

Differentioituvalla funktiolla differentiaali df approksimoi funktion arvon muutosta Δf :

$$\Delta f = f(x_1 + dx_1, \dots, x_n + dx_n) - f(x_1, \dots, x_n)$$

Linearisoinnista: $z = f(x_1, \dots, x_n)$

$$dz = df = \frac{\partial z}{\partial x_1} dx_1 + \frac{\partial z}{\partial x_2} dx_2 + \dots + \frac{\partial z}{\partial x_n} dx_n$$

Pätee:
$$\frac{\Delta f - df}{\sqrt{(dx_1)^2 + \dots + (dx_n)^2}} \xrightarrow{dx_i \rightarrow 0} 0$$

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

$$\underline{f} = (f_1, f_2, \dots, f_m); \quad f_j: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

↳ komponenttifunktioita

Funktiolle merkintä: $\underline{y} = \underline{f}(\underline{x})$

Jacobin matriisi

$$\begin{aligned} \underline{J}_f &= D\underline{f}(\underline{x}) = \\ &= \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \dots & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

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

→ $D\underline{f}(\underline{x})$ on neliömatriisi ja sen determinantti on määritelty

$$\begin{aligned} \text{Ketjusääntö: } D(\underline{f} \circ \underline{g})(\underline{x}) &= \\ &= D\underline{f}(\underline{g}(\underline{x})) D\underline{g}(\underline{x}) \end{aligned}$$

$$\text{Differentiaali: } d\underline{f} = D\underline{f}(\underline{x}) \Delta \underline{x}$$

GRADIENTTI

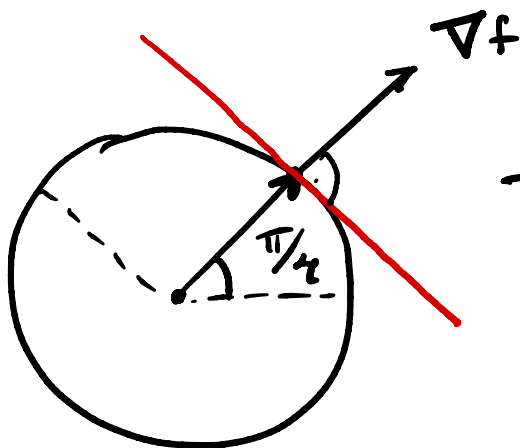
Olkoon $f: D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $n \geq 2$, derivoituva pisteessä $\underline{x} \in D$.

Määritelmä Funktion f gradientti pisteessä \underline{x} on vektori

$$\nabla f = \text{grad } f = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) \in \mathbb{R}^n.$$

$$n=3: \quad \nabla = \underline{i} \frac{\partial}{\partial x} + \underline{j} \frac{\partial}{\partial y} + \underline{k} \frac{\partial}{\partial z}$$

Gradientti kertoo funktion nopeimman kasvun suunnan.



Tarvitaan ns. suunnatun derivaatan käsite.

$$f(x,y) = x^2 + y^2 \quad ; \quad \text{yksikköympyrä } f(x,y) = 1$$

$$\nabla f = 2x \underline{i} + 2y \underline{j}$$

Formaalisti : $I = [-1, 1]$; $\underline{r}(t) : I \rightarrow \mathbb{R}^2$

Tässä $\underline{r}(t)$ on parametrisoitu tase-arvokäyrä s.e.
 $\underline{r}(0) = (a, b)$.

$\underline{r}(t) = x(t)\underline{i} + y(t)\underline{j}$; lisäksi $\forall t \in I$
 $f(x(t), y(t)) = f(a, b)$
vakio derivaatta

Ketjusääntö :

$$f_1(x(t), y(t))x'(t) + f_2(x(t), y(t))y'(t) = \underline{0}$$

Valitaan erityisesti $t = 0$:

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

→ gradientti ja tangenttivektori ovat kohtisuorassa

→ lisäoletus : $\nabla f(a, b) \neq \underline{0}$

Lause

Seuraus : $\nabla f(\underline{x}) = \underline{0}$ tarkoittaa, että \underline{x} on mahdollinen ääriarvo.

Lause $\underline{u} = u_1 \underline{i} + u_2 \underline{j}$; $\|\underline{u}\| = 1$
 $= u_1^2 + u_2^2$

Tällöin funktion f suunnattu derivaatta

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

Esimerkki $f(x, y) = y^4 + 2xy^3 + x^2y^2$

$$D_{\underline{u}} f(0, 1) : \quad \text{a) } \underline{u} = \underline{i} + 2\underline{j} \quad \text{b) } \underline{u} = \underline{i} + \underline{j}$$

$$\nabla f(0, 1) = 2\underline{i} + 4\underline{j} \quad \leftarrow \uparrow$$

$$\text{(a) } \underline{u} = (\underline{i} + 2\underline{j}) / \sqrt{5}$$

$$\begin{aligned} D_{\underline{u}} \nabla f(0, 1) &= \frac{1}{\sqrt{5}} (\underline{i} + 2\underline{j}) \cdot (2\underline{i} + 4\underline{j}) \\ &= 2\sqrt{5} \quad \approx 4.5 \end{aligned}$$

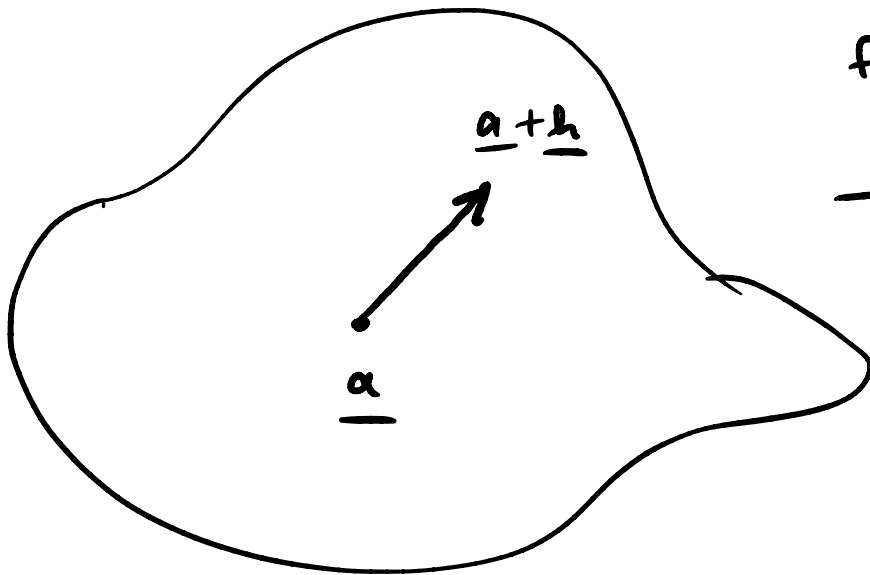
$$\underline{u} \parallel \nabla f(0, 1)$$

$$\text{(b) } \underline{u} = (\underline{i} + \underline{j}) / \sqrt{2}$$

$$\begin{aligned} D_{\underline{u}} \nabla f(0, 1) &= \frac{1}{\sqrt{2}} (\underline{i} + \underline{j}) \cdot (2\underline{i} + 4\underline{j}) \\ &= 3\sqrt{2} \quad \approx 4.2 \end{aligned}$$

TAYLORIN KAAVA

Pisteaprossimatio ; kehityskeskus a ; h



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

→ jatkuvat
osittaisderivaatat
koko janelle

Taylor :

$$f(\underline{a} + \underline{h}) \approx \sum_{j=0}^m \frac{(\underline{h} \cdot \nabla)^j}{j!} f(\underline{a})$$

Esimerkki $f(x, y)$; $\underline{h} = (h, k)$; $T_2(f; (a, b))$

$$T_2(f; (a, b)) = \sum_{j=0}^2 \frac{((h, k) \cdot \nabla)^j}{j!} f(a, b)$$

$$= f(a, b) + (hD_1 + kD_2) f(a, b)$$

$$+ \frac{1}{2} \underbrace{(hD_1 + kD_2)^2}_{h^2 D_{11} + 2hk D_{12} + k^2 D_{22}} f(a, b)$$

$$h^2 D_{11} + 2hk D_{12} + k^2 D_{22}$$

$$\begin{aligned} &= f(a, b) + hf_1(a, b) + kf_2(a, b) \\ &\quad + \frac{1}{2}h^2 f_{11}(a, b) + hkf_{12}(a, b) \\ &\quad\quad\quad + \frac{1}{2}k^2 f_{22}(a, b) \end{aligned}$$