



*Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.*

# Differenciálhatóság

## Függvényrendszerek

2020. április



*Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.*

## Egyváltozós valós függvényre. Ism.

**Tétel.** Legyen  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ . Tegyük fel, hogy  $f$  folytonos  $[a, b]$ -n, differenciálható  $(a, b)$ -n. Ekkor létezik olyan  $\xi \in (a, b)$ , melyre:

$$f'(\xi) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}.$$

*Ekvivalens állítás:* A fenti feltételekkel

$$\exists \theta \in (0, 1) : \quad f(b) - f(a) = f'(a + \theta(b - a))(b - a).$$

A kapcsolat:  $\xi \in (a, b) \iff \xi = a + \theta(b - a)$ , ahol  $\theta \in (0, 1)$



## Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.

$$\exists \theta \in (0, 1) : \quad f(b) - f(a) = f'(a + \theta(b - a))(b - a).$$

### Lagrange-féle középértéktétel két dimenzióban.

**Tétel.**  $S \subset \mathbb{R}^2$ . Tfh  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$  diff-ható  $(x_0, y_0) \in \text{int } S$  egy  $U$  környezetében.

Tfh  $(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) = (x, y) \in U$ .

Ekkor  $\exists \theta \in (0, 1)$ , melyre:

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) = f'_x(x_\theta, y_\theta)\Delta x + f'_y(x_\theta, y_\theta)\Delta y = \text{grad } f(x_\theta, y_\theta) \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix},$$

ahol  $(x_\theta, y_\theta) = (x_0 + \theta\Delta x, y_0 + \theta\Delta y)$ .



## Lagrange-féle középértéktétel $n$ dimenzióban

**Tétel.**  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$   $n$ -változós függvény. Tfh  $f$  differenciálható az  $x_0 \in S$  egy  $U$  környezetében. Legyen  $h \in \mathbb{R}^n$  olyan megváltozás, melyre  $(x_0 + h) \in U$ .

Ekkor létezik  $\theta \in (0, 1)$ :

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = \text{grad } f(x_0 + \theta h) \cdot h = \sum_{i=1}^n f'_{x_i}(x_\xi) h_i,$$

ahol  $x_\xi = x_0 + \theta h$ .

**Megj.** A fenti tételben  $\text{grad } f(x_0 + \theta h)$  sorvektor,  $h$  pedig oszlopvektor. A képletben szereplő  $\cdot$  skaláris szorzást jelöl.



**Bizonyítás.** Vezessük be:

$$F(t) := f(x_0 + th) \quad F : \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}.$$

Ekkor  $F : [0, 1] \rightarrow \mathbf{R}$  diff-ható, és  $F(0) = f(x_0)$ ,  $F(1) = f(x_0 + h)$ .

Alkalmazzuk az egyváltozós Lagrange-féle középértéktételt:

$$\exists \theta \in [0, 1] : \quad F(1) - F(0) = F'(\theta) \cdot 1.$$

Mivel a láncszabály alkalmazásával rögzített  $t$ -re

$$F'(t) = f'_{x_1}(x_0 + th) h_1 + \dots + f'_{x_n}(x_0 + th) h_n,$$

$$\implies F'(\theta) = f'_{x_1}(x_\xi) h_1 + \dots + f'_{x_n}(x_\xi) h_n, \quad x_\xi = x_0 + \theta h. \quad \checkmark$$



*Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.*

**Következmény.** Tfh  $S \subset \mathbb{R}^n$  konvex (vagyis ...),  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$  differenciálható. Feltesszük, hogy  $\text{grad } f(x) = 0$  minden  $x \in S$ -re. Ekkor a függvény konstans.

**Bizonyítás.**  $x, x' \in S$  tetszőleges.  $\exists \theta \in (0, 1)$

$$f(x) - f(x') = \text{grad } f(x + \theta(x - x'))(x - x').$$

A konvexitás miatt  $x + \theta(x - x') \in S$ , így

$$\text{grad } f(x + \theta(x - x')) = 0 \in \mathbb{R}^n, \quad \implies f(x) = f(x').$$

*Megjegyzés.* A fenti állítás összefüggő tartományon értelmezett függvényre is igaz, a konvexitás nem szükséges. (HF: Miért?)



## Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.

*Feladat.*  $f : S \rightarrow \mathbf{R}$  kétváltozós függvény, elegendően sokszor differenciálható  $(x_0, y_0)$ -ban. Adjunk becslést az  $(x_0, y_0)$ -beli deriváltakkal:  $f(x, y) - f(x_0, y_0) \approx ?$

*Érintő sík*  $\equiv$  elsőfokú Taylor-polinom:

$$f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0).$$

Magasabb fokú Taylor polinom? Segít az egyváltozós eset:

$$F(t) := f(x_0 + t\Delta x, y_0 + t\Delta y), \quad \Delta x = x - x_0, \quad \Delta y = y - y_0.$$

Ekkor  $F : [0, 1] \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $F(0) = f(x_0, y_0)$ ,  $F(1) = f(x, y)$ .



## Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.

Az  $F(t) := f(x_0 + t\Delta x, y_0 + t\Delta y) =: f(x_t, y_t)$  függvény deriváltjai:

$$F'(t) = f'_x(x_t, y_t)\Delta x + f'_y(x_t, y_t)\Delta y = \text{grad } f(x_t, y_t) \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix}$$

$$F''(t) = f''_{xx}(x_t, y_t)(\Delta x)^2 + 2f''_{xy}(x_t, y_t)\Delta x\Delta y + f''_{yy}(x_t, y_t)(\Delta y)^2 = ?$$

A másodfokú Taylor formula alapján ezt kapjuk:

$$F(1) - F(0) \approx F'(0)(1 - 0) + \frac{1}{2}F''(0)(1 - 0)^2 \implies$$

$$f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + \text{grad } f(x_0, y_0) \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} + \frac{1}{2}(\Delta x \ \Delta y) \cdot H_0 \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix},$$

ahol  $H_0 = H(x_0, y_0)$  a Hesse-mátrix.

**HF.** Az  $n$ -ed rendű Taylor formula a *Jegyzetben* megnézhető.





## ”Egyszerre több függvényt tekintünk”

**Definíció.** Adott  $R \subset \mathbb{R}^2$  tartomány, és két valós függvény,  
 $\Phi, \Psi : R \rightarrow \mathbb{R}$ . A FÜGGVÉNYRENDSZER:

$$\xi = \Phi(x, y)$$

$$\eta = \Psi(x, y).$$

Az  $F : R \rightarrow \mathbb{R}^2$  leképezést, melyre

$$F : (x, y) \mapsto (\xi, \eta) = F(x, y)$$

VEKTORMEZŐ-nek nevezzük.



## 1. Példa

Egy homogén lineáris leképezés:

$$\xi = ax + by$$

$$\eta = cx + dy.$$

Ez  $\mathbb{R}^2$ -beli lineáris transzformáció. Tömören:

$$\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}.$$



## 2. Példa

Polárkoordináták és Descartes koordináták közötti kapcsolat:

$$\begin{pmatrix} r \\ \theta \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, \quad \begin{array}{l} x = r \cos(\theta) \\ y = r \sin(\theta) \end{array} .$$

Legyen  $R = \mathbf{R}_0^+ \times [0, 2\pi)$ .

A vektormező  $F : R \rightarrow \mathbf{R}^2$ .

$$F(r, \theta) = (x, y).$$



## Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.

**Definíció.** Tfh  $F : (x, y) \mapsto (\xi, \eta)$  koordinátafüggvényei  $\Phi, \Psi : R \rightarrow \mathbf{R}^2$  differenciálhatók. Ekkor az  $F$  vektormező DIFFERENCIÁLHATÓ. Ennek JACOBI MÁTRIXA:

$$\mathcal{J}(x, y) := \begin{pmatrix} \Phi'_x(x, y) & \Phi'_y(x, y) \\ \Psi'_x(x, y) & \Psi'_y(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \text{grad } \Phi(x, y) \\ \text{grad } \Psi(x, y) \end{pmatrix}.$$

A  $\mathcal{J}(x, y)$  mátrix determinánsa a JACOBI DETERMINÁNS:

$$D(x, y) := \Phi'_x(x, y)\Psi'_y(x, y) - \Psi'_x(x, y)\Phi'_y(x, y).$$

A Jacobi determináns *formális jelölése*:  $D(x, y) = \frac{d(\xi, \eta)}{d(x, y)}$ .



**1. Példa.** (folyt.)

$$\xi = ax + by$$

$$\eta = cx + dy.$$

Jacobi mátrixa:  $\mathcal{J}(x, y) = A$ , Jacobi determinánása:  $D(x, y) = \det(A)$ .

**2. Példa.** (folyt.)

$$x = r \cos(\theta)$$

$$y = r \sin(\theta)$$

Jacobi mátrixa ill. determinánása:

$$\mathcal{J}(r, \theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -r \sin(\theta) & r \cos(\theta) \end{pmatrix} \implies D(r, \theta) = r.$$



## Függvényrendszer inverze

Az  $F = \begin{pmatrix} \Phi \\ \Psi \end{pmatrix} : R \rightarrow \mathbb{R}^2$  vektormező képtere:

$$B = \{(\xi, \eta) : \xi = \Phi(x, y), \eta = \Psi(x, y) : (x, y) \in R\}.$$

Tegyük fel, hogy az  $F : R \rightarrow B$  leképezés injektív.

Az inverz rendszer ilyen alakú lesz:

$$F^{-1} : B \rightarrow R, \quad \begin{matrix} x = g(\xi, \eta) \\ y = h(\xi, \eta) \end{matrix}.$$



## Az inverz leképezés differenciálhatósága

Tegyük fel, hogy az inverz rendszer függvényei differenciálhatók.

$$x = g(\xi, \eta)$$

$$y = h(\xi, \eta)$$

Az inverz rendszer Jacobi mátrixa:

$$\mathcal{K}(\xi, \eta) := \begin{pmatrix} g'_\xi(\xi, \eta) & g'_\eta(\xi, \eta) \\ h'_\xi(\xi, \eta) & h'_\eta(\xi, \eta) \end{pmatrix}.$$



### Matematikai Analízis II. Távoktatás. 3. hét/1.

**Tétel.** (Invertálhatóság feltétele) Tfh  $F : R \rightarrow \mathbb{R}^2$  differenciálható, és Jacobi mátrixa **nem szinguláris** az  $(x_0, y_0) \in \text{int } R$  pontban.

Ekkor  $F$  az  $(x_0, y_0)$  **egy környezetében** invertálható, és az inverz függvény is differenciálható. Az inverz rendszer deriváltja:

$$\mathcal{K}(\xi, \eta) = (\mathcal{J}(x, y))^{-1}, \quad (x, y) \longleftrightarrow (\xi, \eta)$$

Speciálisan, a Jacobi determinánsokra:

$$\frac{d(\xi, \eta)}{d(x, y)} = 1 \bigg/ \frac{d(x, y)}{d(\xi, \eta)}.$$

---

*Analógia:* Az egyváltozós függvény inverzének deriváltja:

$$(f^{-1})'(y) = \frac{1}{f'(x)}, \quad y = f(x).$$





1. Példa. (folyt.)

$$\xi = ax + by$$

$$\eta = cx + dy.$$

A rendszer invertálható  $\iff \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \neq 0.$

2. Példa. (folyt.)

$$x = r \cos(\theta)$$

$$y = r \sin(\theta)$$

Jacobi determinánása  $D(r, \theta) = r.$

Ezért az origó környezetében **nincs** inverz.