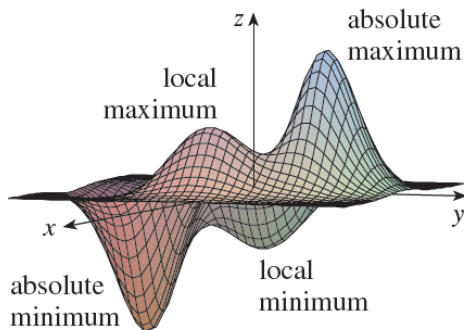


## Szélsőérték számítás 2. rész

2021. március 17.

# Szüksőérték



**Tétel.** (Szüksőes feltétel a szüksőérték létezésére)

Tfh az  $f$  függvénynek  $(x_0, y_0)$ -ban **lokális szüksőértéke** van,

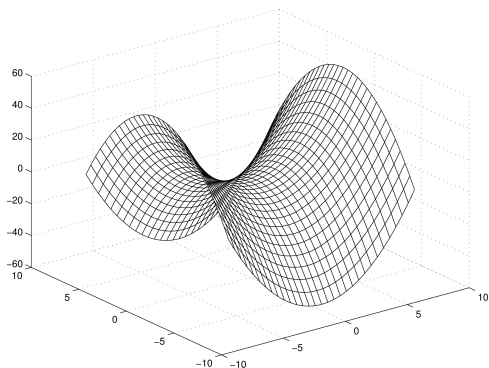
és  $f$  **differenciálható**. Ekkor

$$\text{grad } f(x_0, y_0) = (0, 0), \quad \text{azaz} \quad f'_x(x_0, y_0) = f'_y(x_0, y_0) = 0.$$

# Nyereg pont

**Definíció.** Azt az  $(x_0, y_0)$  stacionárius pontot, ahol nincs szélsőérték, NYEREGPONT-nak nevezzük.

*Példa.*  $f(x, y) = x^2 - y^2$ ,  $(x_0, y_0) = (0, 0)$ .



## Ismétlés, $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Lokális szélsőérték, elégséges feltétel

**Tétel.**  $f$  kétszer differenciálható.

Tegyük fel, hogy  $f'(x_0) = 0$  (stacionárius pont), akkor:

1. ha  $f''(x_0) > 0$ , akkor  $x_0$  *lokális minimum*,
2. ha  $f''(x_0) < 0$ , akkor  $x_0$  *lokális maximum*,
3. ha  $f''(x_0) = 0$ , akkor *nem eldönthető*, vajon van-e szélsőérték.

*Kérdés.* Hasonló feltétel van-e kétváltozós függvényre?

## $f$ kétváltozós. Elégséges feltétel lokális szélsőértékre.

**Tétel.** Tfh.  $f$  kétszer differenciálható  $D$ -ben.  $(x_0, y_0) \in \text{int}D$ .

Tfh  $\text{grad } f(x_0, y_0) = (0, 0)$ . Hesse mátrixa az adott pontban  $H_0$ :

$$H_0 = H(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} f''_{xx}(x_0, y_0) & f''_{yx}(x_0, y_0) \\ f''_{xy}(x_0, y_0) & f''_{yy}(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$

1. Ekkor ha  $\det H_0 > 0$ , akkor  $(x_0, y_0)$ -ban **VAN** lokális szélsőérték.
2. Ekkor ha  $\det H_0 < 0$ , akkor  $(x_0, y_0)$ -ban **NINCS** lokális szélsőérték.

(**Megjegyzés.** Új típusú info: **NINCS**)

Tétel. (folytatás.)

A  $H_0 = \begin{pmatrix} f''_{xx}(\cdot) & f''_{yx}(\cdot) \\ f''_{xy}(\cdot) & f''_{yy}(\cdot) \end{pmatrix}$  Hesse mátrix determinánása:

$$D_0 := \det(H_0) = f''_{xx}(x_0, y_0)f''_{yy}(x_0, y_0) - (f''_{xy})^2(x_0, y_0).$$

1. Ha  $D_0 > 0$ , akkor a pontban lokális szélsőérték **VAN**.
  - Ha emellett  $f''_{xx}(x_0, y_0) > 0$ , akkor lokális MINIMUM,
  - ha  $f''_{xx}(x_0, y_0) < 0$ , akkor lokális MAXIMUM.
  - Mit mondhatunk, ha  $f''_{xx}(x_0, y_0) = 0$ ?
2. Ha  $D_0 < 0$ , akkor **nincs** szélsőérték.
3. Ha  $D_0 = 0$ , akkor **további vizsgálat** szükséges.

Kiegészítés.  $D_0 > 0$  esetben lokális szélsőérték VAN.

Ennek típusát eldönthetjük így is:

- Ha  $f''_{yy}(x_0, y_0) > 0$ , akkor lokális MINIMUM,
- ha  $f''_{yy}(x_0, y_0) < 0$ , akkor lokális MAXIMUM.

Tehát *pozitív determináns* esetén

$$H(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} f''_{xx}(x_0, y_0) & f''_{yx}(x_0, y_0) \\ f''_{xy}(x_0, y_0) & f''_{yy}(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$

"bal felső" vagy "jobb alsó" bármelyike dönt: *minimum* vagy *maximum*.

## 1. Példa

$$f(x, y) = x^2 + xy + y^2 + x + y. \quad f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}.$$

A stacionárius pontok:

$$\begin{aligned} f'_x(x, y) &= 2x + y + 1 = 0, \\ f'_y(x, y) &= x + 2y + 1 = 0, \end{aligned} \quad \implies \quad (x_0, y_0) = \left(-\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}\right)$$

A második deriváltak konstansok:

$$f''_{xx}(x, y) = 2, \quad f''_{yy}(x, y) = 2, \quad f''_{xy}(x, y) = 1.$$

A Hesse mátrix

$$H = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \implies \det H = 3 > 0,$$

ezért a stacionárius pont **lokális minimum**.



## 2. Példa

$f(x, y) = x^2 - 3xy + y^2$ ,  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Stacionárius pontok?

$$\begin{aligned} f'_x(x, y) &= 0 = 2x - 3y, \\ f'_y(x, y) &= 0 = -3x + 2y, \end{aligned} \quad \implies \quad (x_0, y_0) = (0, 0).$$

(Tipp?) A Hesse mátrix:

$$H = \begin{pmatrix} f''_{xx}(x, y) & f''_{yx}(x, y) \\ f''_{xy}(x, y) & f''_{yy}(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -3 \\ -3 & 2 \end{pmatrix}.$$

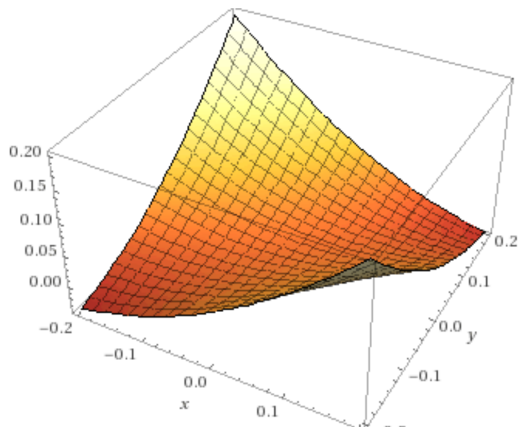
$$\det H = -5 < 0.$$

A függvénynek **NINCS** lokális szélsőértéke  $(x_0, y_0)$ -ban.

## 2. Példa (folyt.)

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

→ A függvénynek **nincs lokális szélsőértéke.**



# Kitekintés $\mathbb{R}^n$ -re

Folytatás

## Szükséges feltételek létezésének

**Tétel.**  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $S \subset \mathbb{R}^n$ , a függvény differenciálható.

Tf  $x_0 \in \text{int}S$ -ban **lokális szélsőértéke** van. Ekkor

$$\text{grad } f(x_0) = 0 \quad (\in \mathbb{R}^n).$$

(Elnevezés:  $x_0$  STACIONÁRIUS pont.)

Más szóval, részletesen:

$$\frac{\partial f}{\partial x_j}(x_0) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

# Emlékeztető

**Definíció.** Az  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix

- POZITÍV DEFINIT, ha  $\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$  esetén  $x^T A x > 0$ .  
Jelölés  $A > 0$ ,
- NEGATÍV DEFINIT, ha  $\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$  esetén  $x^T A x < 0$ .  
Jelölés  $A < 0$ .
- INDEFINIT, ha  $\exists x \in \mathbb{R}^n: x^T A x > 0$  és  $\exists y \in \mathbb{R}^n: y^T A y < 0$ .
- POZITÍV SZEMIDEFINIT ( $A \geq 0$ ), ill. NEGATÍV SZEMIDEFINIT ( $A \leq 0$ ), ha  $\forall x$ -re  $x^T A x \geq 0$  ill.  $x^T A x \leq 0$

## Szélőérték létezésének elégséges feltétele

**Tétel.**  $S \subset \mathbb{R}^n$ ,  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$  kétszer differenciálható függvény.

$x_0 \in \text{int}(S)$  belső pont. Tfh  $\text{grad } f(x_0) = 0$ .

A Hesse mátrix  $H$ , melyre  $H_{ij} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x_0)$ .

1. Ha  $H > 0$ , akkor  $x_0$  lokális **minimum**.
2. Ha  $H < 0$ , akkor  $x_0$  lokális **maximum**.
3. Ha  $H$  indefinit, akkor **nincs szélőérték**.
4. Ha  $H$  szemidefinit, akkor **további vizsgálat** szükséges.

Újra  $\mathbb{R}^2$ -ben

## Definit mátrixok

Speciális esetként:  $n = 2$ -re mit jelent a definitiség?

Példaként tekintsük az alábbi mátrixokat:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

- $A > 0$  (pozitív definit),
- $B < 0$  (negatív definit)
- $C$  indefinit.



## Emlékeztető Lineáris Algebrából.

Adott  $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$  szimmetrikus mátrix:

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix}.$$

1. Ekkor  $A > 0$  ekvivalens azzal, hogy  $\lambda_1, \lambda_2 > 0$ .

Továbbá  $A > 0 \iff ac - b^2 > 0$ , és  $a > 0$  ( $c > 0$ ).

2. Ekkor  $A < 0$  ekvivalens azzal, hogy  $\lambda_1, \lambda_2 < 0$ .

Továbbá  $A < 0 \iff ac - b^2 > 0$ , és  $a < 0$  ( $c < 0$ ).

3. Ekkor  $A$  indefinit ekvivalens azzal, hogy befőzés?

## Definit mátrixok $\mathbb{R}^{2 \times 2}$ -ben.

**Állítás.** Legyen  $H_0$  az  $f$  függvény Hesse mátrixa  $(x_0, y_0)$ -ban:

$$H_0 = \begin{pmatrix} f''_{xx}(x_0, y_0) & f''_{yx}(x_0, y_0) \\ f''_{xy}(x_0, y_0) & f''_{yy}(x_0, y_0) \end{pmatrix}. \quad \text{Ekkor}$$

1.  $H_0 > 0 \iff \det(H_0) > 0$  és  $f''_{xx}(x_0, y_0) > 0$
2.  $H_0 < 0 \iff \det(H_0) > 0$  és  $f''_{xx}(x_0, y_0) < 0$
3.  $H_0$  indefinit  $\iff \det(H_0) < 0$
4.  $H_0 \leq 0$  vagy  $H_0 \geq 0 \iff \det(H_0) = 0$

*Megjegyzés.* Az 1. és 2. pontban  $f''_{yy}(x_0, y_0)$  is írható.

## Elégséges feltétel a szélsőérték létezésére (újra)

**Tétel.**  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $S \subset \mathbb{R}^2$   $f$  kétszer differenciálható. Tfh  $\text{grad } f(x_0, y_0) = (0, 0)$ . Hesse mátrixa  $H_0 := H(x_0, y_0)$ . Ekkor

- ha  $H_0$  pozitív definit, akkor  $(x_0, y_0)$  lokális minimum,
- ha  $H_0$  negatív definit, akkor lokális maximum,
- ha  $H_0$  indefinit, akkor nincs szélsőértéke,
- ha  $H_0$  szemidefinit, akkor lehet *van*, és lehet hogy *nincs* lokális szélsőértéke.

A Tételt nem bizonyítjuk.

## Emlékeztető Lineáris Algebrából. Figyelem!

Adott  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix:

$$A = (a_{ij})_{i,j=1,\dots,n}, \quad a_{ij} = a_{ji}.$$

1. Ekkor  $A > 0$  ekvivalens azzal, hogy  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n > 0$ .

Továbbá  $A > 0$  **NEM** ekvivalens azzal, hogy  $\det(A) > 0$  !

2. Ekkor  $A < 0$  ekvivalens azzal, hogy  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n < 0$ .

3. Ekkor  $A \geq 0$  ekvivalens azzal, hogy  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \geq 0$ .

4. *Vajon:  $A$  indefinit ...?*

# FELTÉTELES szélsőérték

## Minta feladat

Adott  $\mathbb{R}^2$ -ben egy  $g(x, y) = 0$  görbe. Melyik pontja van az origóhoz a legközelebb?

$$\min(x^2 + y^2) =? \quad \text{ha} \quad g(x, y) = 0.$$

"Megoldás":  $g(x, y) = 0$  alakból az egyik változó:  $y = F(x)$ , és

$$\min [x^2 + F^2(x)] =? \quad x \in D_F$$

Hátránya:

- ▶ nem biztos, hogy *explicit* megoldást létezik, ill. ismerjük azt.
- ▶ önkényesen részesítjük előnyben az egyik változót.

## Feltételes szélsőérték

*Megoldás:* közvetlen optimalizálás.

Legyen  $f(x, y) = x^2 + y^2$ , és

$$R = \{(x, y) : g(x, y) = 0\} \subset \mathbb{R}^2.$$

Az  $f|_R$  megszorítását tekintjük, és itt keressük a szélsőértékét.

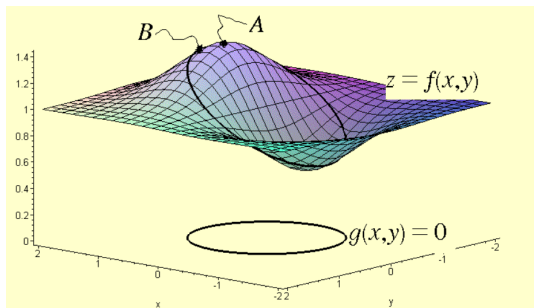
*Nehézség:*  $\text{int}(R) = \emptyset$

$\implies$  az eddigi tételeket nem alkalmazhatjuk.

## Feltételes optimalizálás feladata

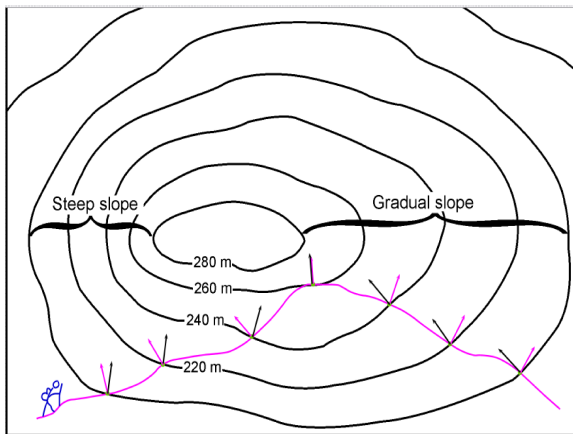
Adottak  $f, g : S \rightarrow \mathbb{R}$  függvények.  $f$  minimumát keressük az  $R = \{(x, y) : g(x, y) = 0\}$  halmazon.

$$\min_{\{g(x,y)=0\}} f(x, y) = ?$$



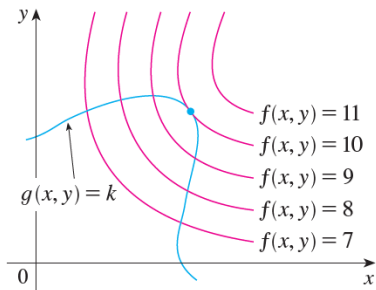


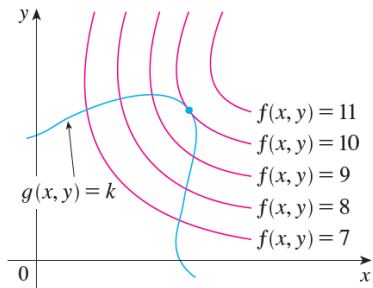
Kicsit másképp:



## Szemléletesen, mit várunk?

$$\min_{\{g(x,y)=k\}} f(x,y) = ?$$





Melyik szintvonal metszi "utoljára" a  $g(x, y) = k$  görbét? Ott az érintők megegyeznek, azaz

$$\frac{f'_x(x, y)}{f'_y(x, y)} = \frac{g'_x(x, y)}{g'_y(x, y)}.$$

$$\frac{f'_x(x, y)}{f'_y(x, y)} = \frac{g'_x(x, y)}{g'_y(x, y)} \iff \frac{f'_x(x, y)}{g'_x(x, y)} = \frac{f'_y(x, y)}{g'_y(x, y)} = \lambda.$$

Szemléletesen, ha  $(x, y)$  feltételes szélsőérték, akkor  $\exists \lambda$ :

$$f'_x(x, y) - \lambda g'_x(x, y) = 0, \quad f'_y(x, y) - \lambda g'_y(x, y) = 0$$

## Feltételes szélsőérték, szükséges feltétel

$$\min_{\{(x,y): \phi(x,y)=0\}} f(x,y) = ?$$

Tétel.

- Tfh a differenciálható  $f$  függvénynek az  $(x_0, y_0)$  pontban feltételes szélsőértéke van a  $\phi(x, y) = 0$  feltétel mellett.
- Tfh  $\text{grad } \phi(x_0, y_0) \neq (0, 0)$ .

Ekkor  $\exists \lambda_0 \in \mathbb{R}$ , melyre

$$f'_x(x_0, y_0) - \lambda_0 \phi'_x(x_0, y_0) = 0, \quad f'_y(x_0, y_0) - \lambda_0 \phi'_y(x_0, y_0) = 0.$$

## Lagrange-féle multiplikátor szabály

$$f'_x(x_0, y_0) - \lambda_0 \phi'_x(x_0, y_0) = 0, \quad f'_y(x_0, y_0) - \lambda_0 \phi'_y(x_0, y_0) = 0.$$

Definiáljuk az  $F : D_f \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  háromváltozós függvényt:

$$F(x, y, \lambda) = f(x, y) - \lambda \phi(x, y).$$

*Feltételes* optimalizálási feladat:

$$\min_{\{\phi(x,y)=0\}} f(x, y)? \quad \text{vagy} \quad \max_{\{\phi(x,y)=0\}} f(x, y)?$$

→ helyette  $F$  függvény *feltétel nélküli* szélsőérték-feladata:

$$\text{grad } F(x, y, \lambda) = (0, 0, 0).$$