

# Prednáška 1

## Základné matematické pojmy minimalizácie funkcií

Študujme **reálnu funkciu**  $n$ -premenných

$$f: R^n \rightarrow R$$

$$y = f(x_1, x_2, \dots, x_n) = f(\mathbf{x})$$

Symbol  $\mathbf{x}$  vyjadruje **vektor**,  $\mathbf{x} \in R^n$ ,

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

**Norma** vektora  $\mathbf{x} \in R^n$  je definovaná takto

$$|\mathbf{x}| = \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2}$$

**Poznámka:** Vo všeobecnosti pod normou vektora rozumieme zobrazenie, ktoré priradí každému vektoru nezáporné celé číslo, ktoré vyhovuje týmto podmienkam:

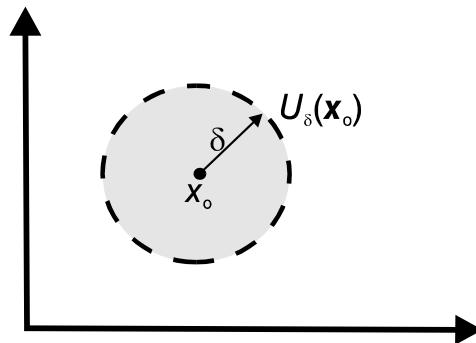
$$(1) \quad \forall \mathbf{x} \in R^n : |\mathbf{x}| \geq 0 \quad (|\mathbf{x}| = 0, \text{ len pre } \mathbf{x} = 0)$$

$$(2) \quad |\alpha \mathbf{x}| = |\alpha| \cdot |\mathbf{x}|$$

$$(3) \quad |\mathbf{x} + \mathbf{y}| \leq |\mathbf{x}| + |\mathbf{y}| \quad (\text{trojuholníková nerovnosť})$$

**Okolie** bodu  $\mathbf{x}_0$  je definované ako množina

$$U_\delta(\mathbf{x}_0) = \{\mathbf{x} \in R^n; |\mathbf{x} - \mathbf{x}_0| < \delta\}$$



Funkcia  $f(\mathbf{x})$  má v bode  $\mathbf{x}_0$  **lokálne minimum**, ak existuje také  $\delta > 0$ , že pre každé  $\mathbf{x} \in U_\delta(\mathbf{x}_0)$  platí

$$f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$$

Formálne

$$\exists(\delta > 0) \forall(\mathbf{x} \in U_\delta(\mathbf{x}_0)): f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$$

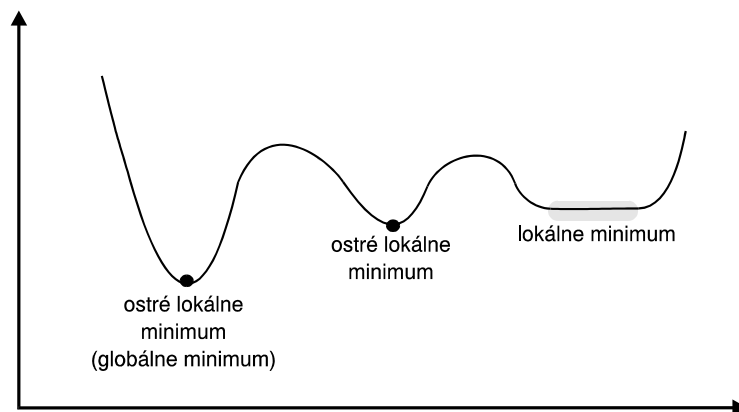
**Ostré lokálne minimum** je také lokálne minimum, kde

$$f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}_0) \quad \text{platí len pre } \mathbf{x} = \mathbf{x}_0$$

Bod  $\mathbf{x}_0$  sa nazýva **globálne minimum**, ak pre  $\forall \mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$  platí

$$f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$$

Grafické ilustračné príklady minimím:



# Základné vety o minimách diferencovateľných funkcií

## 1. Funkcia 1-premennej (n=1)

### Taylorov rozvoj funkcie 1-premennej

$$f(x_0 + h) = f(x_0) + \frac{1}{1!} f'(x_0)h + \frac{1}{2!} f''(x_0)h^2 + \dots$$

Nech  $x_0$  je minimum, potom

$$f(x_0 + h) - f(x_0) = \frac{1}{1!} f'(x_0)h + \frac{1}{2!} f''(x_0)h^2 + \dots \geq 0$$

**Veta 1.** Ak funkcia  $f(x)$  ma v bode  $x_0$  minimum a je v tomto bode diferencovateľná, potom

$$f'(x_0) = 0$$

**Veta 2.** Ak funkcia  $f(x)$  v bode  $x_0$  vyhovuje podmienkam

$$f'(x_0) = 0$$

$$f''(x_0) > 0$$

potom má v bode  $x_0$  minimum.

## 2. Funkcia n-premenných (n>1)

### Taylorov rozvoj funkcie n-premenných

$$f(\mathbf{x}_o + \mathbf{h}) = f(\mathbf{x}_o) + \frac{1}{1!} \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(\mathbf{x}_o)}{\partial x_i} h_i + \frac{1}{2!} \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_o)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + \dots$$

kde  $\mathbf{h}=(h_1, h_2, \dots, h_n)^\top$  je vektor "výchyliet".

Zavedieme nasledujúcu symboliku:

(1) gradient funkcie  $f(\mathbf{x})$  v bode  $\mathbf{x}_o$

$$\mathit{grad} f(\mathbf{x}_o) = \left( \frac{\partial f(\mathbf{x}_o)}{\partial x_1}, \frac{\partial f(\mathbf{x}_o)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(\mathbf{x}_o)}{\partial x_n} \right)^\top$$

(2) Hessian funkcie  $f(\mathbf{x})$  v bode  $\mathbf{x}_0$

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_n^2} \end{pmatrix}$$

Hessian je symetrická matica typu  $n \times n$

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}_0) = \mathbf{H}^T(\mathbf{x}_0)$$

Táto vlastnosť je dôsledkom toho, že pre 2. parciálne derivácie platí

$$\frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x_j \partial x_i}$$

Ak  $\mathbf{x}_0$  je minimum, potom Taylorov rozvoj poskytuje nasledujúcu kompaktnú podmienku

$$f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}_0) = \text{grad } f(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{h} + \frac{1}{2} \mathbf{h} \cdot \mathbf{H}(\mathbf{x}_0) \mathbf{h} + \dots \geq 0$$

**Definícia.** Symetrická matica  $\mathbf{A}=(a_{ij})$  sa nazýva **pozitívne definitná** vtedy, ak pre ľubovoľný vektor "výchyliet"  $\mathbf{h}=(h_1, h_2, \dots, h_n)^T$  platí

$$\sum_{i,j=1}^n h_i a_{ij} h_j \geq 0$$

pričom rovnosť je splnená len pre  $\mathbf{h}=(0,0,\dots,0)^T$ .

**Veta.** Symetrická matica  $\mathbf{A}=(a_{ij})$  je pozitívne definitná (formálne  $\mathbf{A}>0$ ) vtedy a len vtedy, ak jej hlavné minory (determinanty na diagonále) sú kladné

$$a_{ij} > 0, \quad \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, \quad \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{21} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} > 0, \dots$$

**Veta 1'.** Ak funkcia  $f(\mathbf{x})$  ma v bode  $\mathbf{x}_0$  minimum a je v tomto bode diferencovateľná, potom

$$\mathit{grad} f(\mathbf{x}_0) = \mathbf{0}$$

**Veta 2'.** Ak funkcia  $f(\mathbf{x})$  v bode  $\mathbf{x}_0$  vyhovuje podmienkam

$$\mathit{grad} f(\mathbf{x}_0) = \mathbf{0}$$

$$H(\mathbf{x}_0) > 0$$

potom má v bode  $\mathbf{x}_0$  minimum.

Špecifikácia vety 2' pre funkciu o 2-premenných: Ak funkcia  $f(x,y)$  v bode  $A=(x_0,y_0)$  vyhovuje podmienkam

$$\frac{\partial f(x_0,y_0)}{\partial x} = 0, \quad \frac{\partial f(x_0,y_0)}{\partial y} = 0$$

$$\frac{\partial^2 f(x_0,y_0)}{\partial x^2} > 0, \quad \frac{\partial^2 f(x_0,y_0)}{\partial x^2} \cdot \frac{\partial^2 f(x_0,y_0)}{\partial y^2} - \left( \frac{\partial^2 f(x_0,y_0)}{\partial x \partial y} \right)^2 > 0$$

potom má v bode  $A=(x_0,y_0)$  minimum.