

**Optimizacija. 2. del.**  
**Odvodi vektorskih funkcij. Vezani ekstremi v vektorski obliki.**

**Polona Oblak**

Naj bo  $F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(\mathbf{x}) \\ f_2(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ f_m(\mathbf{x}) \end{bmatrix}$  vektorska funkcija  $n$  spremenljivk

$\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ . Da bomo poudarili, da sta lahko  $n$  in  $m$  večja od 1, bomo

označili vektor spremenljivk  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$  tudi kot  $\vec{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$  in vektorsko

funkcijo kot  $F = \vec{F}$ .

Spomnimo se, da je *odvod vektorske funkcije  $\vec{F}$  po vektorju spremenljivk  $\vec{x}$*  je definiran kot

$$(1) \quad \frac{\partial \vec{F}}{\partial \vec{x}} = J_{\vec{F}}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \end{bmatrix}$$

*Drugi odvod* funkcije  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  (tu  $m = 1$ ) pa kot

$$\frac{\partial^2 f}{\partial \vec{x}^2} = \frac{\partial}{\partial \vec{x}} \left( \frac{\partial f}{\partial \vec{x}} \right)^\top.$$

Funkcija  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je *konveksna* na  $\mathcal{D}$ , če velja

$$f(t\mathbf{x} + (1-t)\mathbf{y}) \leq t f(\mathbf{x}) + (1-t) f(\mathbf{y})$$

za vse  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathcal{D}$  in za vse  $t \in [0, 1]$ . Funkcija  $f$  je *konkavna* na  $\mathcal{D}$ , če je funkcija  $-f$  konveksna na  $\mathcal{D}$ .

**Izrek 1.** *Dvakrat zvezno odvedljiva funkcija  $f: \mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  je konveksna natanko tedaj, ko je  $\frac{\partial^2 f}{\partial \vec{x}^2}$  pozitivno semidefinitna matrika na  $\mathcal{D}$ , in je konkavna natanko tedaj, ko je  $\frac{\partial^2 f}{\partial \vec{x}^2}$  negativno semidefinitna na  $\mathcal{D}$ .*

Nekaj pravil:

(1)  $\frac{\partial \vec{x}}{\partial \vec{x}} = I_n$

(2) Če je  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , potem  $\frac{\partial A\vec{x}}{\partial \vec{x}} = A$ .

- (3) Če je  $\vec{a} \in \mathbb{R}^n$ , potem  $\frac{\partial \vec{a}^T \vec{x}}{\partial \vec{x}} = \vec{a}^T$ .
- (4) Če je  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , potem  $\frac{\partial (\vec{x}^T A \vec{x})}{\partial \vec{x}} = \vec{x}^T (A + A^T)$ .
- (5) Če je  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  simetrična matrika, potem velja  $\frac{\partial (\vec{x}^T A \vec{x})}{\partial \vec{x}} = 2\vec{x}^T A$ .
- (6)  $\frac{\partial \|\vec{x}\|^2}{\partial \vec{x}} = 2\vec{x}^T$ .
- (7) Če  $\vec{z} = \vec{z}(\vec{x})$  in  $\vec{y} = \vec{y}(\vec{x})$ , potem  $\frac{\partial (\vec{y}^T \vec{z})}{\partial \vec{x}} = \vec{z}^T \frac{\partial \vec{y}}{\partial \vec{x}} + \vec{y}^T \frac{\partial \vec{z}}{\partial \vec{x}}$ .
- (8) Če  $G: \mathcal{D}_G \subseteq \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  in  $F: \mathcal{D}_F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$  in  $H = F \circ G$ , potem  $\frac{\partial \vec{H}}{\partial \vec{x}} = \frac{\partial (\vec{F} \circ \vec{G})}{\partial \vec{x}} = \frac{\partial \vec{F}}{\partial \vec{G}}(\vec{G}(\vec{x})) \cdot \frac{\partial \vec{G}}{\partial \vec{x}}$ .

**Primer 1.** Naj bo  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\text{rank } A = m$ ,  $\vec{b} \in \mathbb{R}^m$ . Poiščite tisto rešitev sistema  $A\vec{x} = \vec{b}$ , ki ima najmanjšo normo. (Rešitev)

## 1. NADALJNJE BRANJE

- (1) David A. Harville: Matrix Algebra From a Statistician's Perspective, Springer, 1997, Poglavlje 15.
- (2) J.E. Gentle: Matrix Algebra, Theory, Computations, in Applications in Statistics, Springer, 2017, Poglavlje 4.
- (3) K.B. Petersen, M.S. Pedersen: The Matrix Cookbook.

(Pazite na to, da so v vseh treh zgoraj omenjenih referencah odvodi definirani kot transponiranke matrike (1).)

## 2. DOMAČA NALOGA

- ⚡ (1) Denimo, da funkcija  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  doseže maksimalno vrednost na krivulji  $x^2 + 2y^2 = 3$  v točki  $(1, 1)$ . Ali sta  $(\text{grad } f)(1, 1)$  in  $[1, 2]^T$  linearno odvisna?
- ⚡ (2) Naj bosta  $\vec{a}, \vec{b} \in \mathbb{R}^n$  in funkciji  $f, g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  definirani kot  $f(\vec{x}) = \vec{x}^T \vec{a}$  in  $g(\vec{x}) = \vec{x}^T \vec{b}$ . Izračunajte  $\frac{\partial (f(\vec{x})g(\vec{x}))}{\partial \vec{x}}$ .
- ⚡ (3) Naj bo  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  matrika z lastnostjo  $A^T = -A$ . Izračunajte  $\frac{\partial}{\partial \vec{x}} (\vec{x}^T A \vec{x} + \|5\vec{x}\|^2)$ .
- ⚡ (4) Za matriko  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  izračunajte  $\frac{\partial \|A\vec{x}\|^2}{\partial \vec{x}}$ .
- ⚡ (5) Naj bodo  $B, C, D \in \mathbb{R}^{n \times n}$  in  $\vec{b}, \vec{d} \in \mathbb{R}^n$ . Za funkcijo

$$f(\vec{x}) = (B\vec{x} + \vec{b})^T C (D\vec{x} + \vec{d})$$

izračunajte  $\frac{\partial f}{\partial \vec{x}}$  in  $\frac{\partial^2 f}{\partial \vec{x}^2}$ .

- ⚡ (6) Naj bo  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  simetrična pozitivno definitna matrika ter  $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$ . Poiščite in klasificirajte lokalne ekstreme funkcije  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , definirane s predpisom

$$f(\vec{x}) = \frac{1}{2} \vec{x}^T A \vec{x} - \vec{x}^T \vec{b}.$$

- (7) Pokažite, da so naslednje funkcije konveksne:

- ⚡ (a)  $f(x, y) = e^y - \log x$ ,  
 ⚡ (b)  $g(\vec{x}) = \frac{1}{2} \vec{x}^T A \vec{x}$ , kjer je  $A$  pozitivno semidefinitna matrika,  
 ⚡ (c)  $h(\vec{x}) = \|\vec{x}\|^2$ ,  
 ⚡ (d)  $k(\vec{x}) = \vec{a}^T \vec{x}$ , kjer je  $\vec{a} \in \mathbb{R}^n$ .

- ⚡ (8) Za dane vektorje  $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_k \in \mathbb{R}^n$  poiščite takšne  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ , da bo povprečna kvadratna razdalja med vektorjem  $\vec{x}$  in vektorji  $\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_k$  najmanjša možna.

- (9) Naj bosta  $\vec{a} \in \mathbb{R}^n$  ter  $b \in \mathbb{R}$ .

- ⚡ (a) Poiščite najmanjšo in največjo vrednost  $\vec{a}^T \vec{x}$  za vse vektorje  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$  s predpisano dolžino  $\|\vec{x}\| = b$ .  
 ⚡ (b) Geometrijsko razložite svojo rešitev iz (9a) v primeru, ko je  $n = 3$ .

- ⚡⚡(10) Za pozitivno semidefinitno matriko  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , simetrično matriko  $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ter neničelni  $b \in \mathbb{R}$  poiščite najmanjšo in največjo vrednost kvadratne forme  $\vec{x}^T A \vec{x}$  pri pogoju  $\vec{x}^T B \vec{x} = b$ .

- ⚡(11) Naj bodo dani vektorji in matriki

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \vec{q} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \vec{r} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \text{ in } \vec{b} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Poiščite najmanjšo vrednost funkcije  $\vec{x}^T P \vec{x} + \vec{q}^T \vec{x} + \vec{r}$  pri pogoju, da  $\vec{x}$  reši linearni sistem  $A \vec{x} = \vec{b}$ .

(Naloge, označene s ⚡ preverjajo razumevanje osnovnih pojmov in so primeri nalog s teoretičnih izpitov. Naloga, označena s ⚡⚡ je nekoliko težja.)