

## Funkcije in vektorske funkcije več spremenljivk, ponovitev

Polona Oblak

## 1. FUNKCIJE VEČ SPREMENLJIVK

1.1. Definicija. *Funkcija več spremenljivk*

$$f: \mathcal{D}_f \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R},$$

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

je funkcija, ki predpiše realno vrednost  $f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}$  vsaki točki  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathcal{D}_f \subseteq \mathbb{R}^n$ . Množici  $\mathcal{D}_f$  pravimo *definijsko območje* funkcije  $f$ .

V primeru, ko je  $n = 2$ , je graf funkcije  $f = f(x, y): \mathcal{D}_f \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  ploskev

$$\Gamma_f = \{(x, y, f(x, y)) : (x, y) \in \mathcal{D}_f\}$$

v  $\mathbb{R}^3$ . *Nivojska krivulja* (ali *nivojnica*) funkcije  $f = f(x, y)$  je množica vseh točk  $(x, y) \in \mathcal{D}_f$ , za katere velja  $f(x, y) = c$  za dano realno število  $c \in \mathbb{R}$ . Tako vsaka točka  $(x, y) \in \mathcal{D}_f$  leži na natanko eni nivojski krivulji in zato se definijsko območje  $\mathcal{D}_f$  razsloji na nivojske krivulje.

1.2. Odvodi. *Parcialni odvod* funkcije  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  v točki  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  po spremenljivki  $x_i$  definiramo kot

$$f_{x_i}(\mathbf{a}) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{a}) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(a_1, \dots, a_{i-1}, a_i + h, a_{i+1}, \dots, a_n) - f(\mathbf{a})}{h}.$$

Tako nam torej parcialni odvod funkcije  $f$  po  $x_i$  v točki  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  pove relativno spremembo funkcijske vrednosti pri zelo majhni spremembi spremenljivke  $x_i$ , kjer so ostale spremenljivke fiksne.

Vektor

$$(\text{grad } f)(\mathbf{a}) = (f_{x_1}(\mathbf{a}), f_{x_2}(\mathbf{a}), \dots, f_{x_n}(\mathbf{a}))$$

imenujemo *gradient* funkcije  $f$  v točki  $\mathbf{a}$ .

*Smerni odvod funkcije*  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  v točki  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  v smeri vektorja  $\vec{e}$  je enak

$$f_{\vec{e}}(\mathbf{a}) = (\text{grad } f)(\mathbf{a}) \cdot \frac{\vec{e}}{\|\vec{e}\|} = \sum_{i=1}^n f_{x_i}(\mathbf{a}) \frac{e_i}{\|\vec{e}\|}.$$

Za funkcijo  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  velja:

- (1) Gradient funkcije  $f$  v točki  $\mathbf{a}$  kaže v smeri najhitrejšega naraščanja funkcije  $f$  v točki  $\mathbf{a}$ .
- (2) V primeru  $n = 2$  je gradient funkcije  $f = f(x, y)$  v točki  $\mathbf{a}$  pravokoten na nivojsko krivuljo v tej točki.

- (3) Smerni odvod  $f_{\vec{e}}(\mathbf{a})$  je relativna sprememba funkcijske vrednosti  $f(\mathbf{a})$  ob majhnem premiku iz točke  $\mathbf{a}$  v smeri vektorja  $\vec{e}$ . Zato velja:
- Če je  $f_{\vec{e}}(\mathbf{a}) > 0$ , potem  $f$  ob majhnem pomiku iz točke  $\mathbf{a}$  v smeri vektorja  $\vec{e}$  narašča.
  - Če je  $f_{\vec{e}}(\mathbf{a}) < 0$ , potem  $f$  ob majhnem pomiku iz točke  $\mathbf{a}$  v smeri vektorja  $\vec{e}$  pada.

**1.3. Linearna aproksimacija.** Vrednost funkcije  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  lahko v točki blizu  $\mathbf{a}$  ocenimo z vrednostjo  $f(\mathbf{a})$ . Najprej si nazorno oglejmo, kako to naredimo za funkcijo dveh spremenljivk. Denimo, da želimo približno oceniti vrednost funkcije  $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  v točki blizu točke  $(a, b)$ . Točke, ki so "blizu" točki  $(a, b)$  so oblike  $(a + h, b + k)$ , kjer sta  $h$  in  $k$  dovolj majhni realni števili. Tangentna ravnina  $\Sigma_{(a,b)}$  na graf  $z = f(x, y)$  v točki  $(a, b, f(a, b))$  vsebuje vektorja  $[1, 0, f_x(a, b)]^T$  ter  $[0, 1, f_y(a, b)]^T$ . Normala na ravnino  $\Sigma_{(a,b)}$  je tako enaka

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ f_x(a, b) \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ f_y(a, b) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -f_x(a, b) \\ -f_y(a, b) \\ 1 \end{bmatrix},$$

ker pa ravnina vsebuje tudi točko  $(a, b, f(a, b))$ , je enačba tangentne ravnine enaka

$$-f_x(a, b)x - f_y(a, b)y + z = -f_x(a, b)a - f_y(a, b)b + f(a, b).$$

Če izrazimo tretjo koordinato  $z$  točke  $(x, y, z)$  na tangentni ravnini  $\Sigma_{(a,b)}$ , dobimo enačbo tangentne ravnine

$$z = f(a, b) + (x - a)f_x(a, b) + (y - b)f_y(a, b).$$

Če torej želimo izračunati približno funkcijsko vrednost  $f(a + h, b + k)$ , jo lahko ocenimo z višino točke  $(a + h, b + k, z)$  na tangentni ravnini  $\Sigma_{(a,b)}$ . Torej je

$$f(a + h, b + k) \cong f(a, b) + f_x(a, b)h + f_y(a, b)k.$$

Pri tem bi lahko zadnja sumanda zapisali tudi kot skalarni produkt gradienta funkcije  $f$  v točki  $(a, b)$  in vektorja pomika  $(h, k)$  iz točke  $(a, b)$ . Tako lahko linearno aproksimacijo funkcije dveh spremenljivk posplošimo na funkcije več spremenljivk. Za dano funkcijo  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  lahko v točki  $\mathbf{a} + \mathbf{h}$  blizu  $\mathbf{a}$  njeno funkcijsko vrednost ocenimo s formulo

$$f(\mathbf{a} + \mathbf{h}) \cong f(\mathbf{a}) + (\text{grad } f)(\mathbf{a}) \cdot \mathbf{h}.$$

**1.4. Višji odvodi.** Parcialne odvode drugega reda izračunamo s parcialnim odvajanjem parcialnih odvodov prvega reda. Definiramo jih kot

$$f_{x_i x_j}(\mathbf{ax}) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(\mathbf{x}) = \frac{\partial}{\partial x_j} \left( \frac{\partial f}{\partial x_i}(\mathbf{ax}) \right).$$

$n \times n$  matriko

$$H_f(\mathbf{x}) = \left[ \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(\mathbf{x}) \right]_{i,j=1,\dots,n}$$

imenujemo *Hessejeva matrika* funkcije  $f$  v točki  $\mathbf{x}$ . Če sta pri tem  $f_{x_i x_j}$  in  $f_{x_j x_i}$  zvezni funkciji, potem sta omenjena druga parcialna odvoda enaka. Zato je v primeru, ko so vsi parcialni odvodi  $f_{x_i x_j}$  zvezni, Hessejeva matrika  $H_f(x, y)$  matrika.

Če druge parcialne odvode še naprej odvajamo, dobimo parcialne odvode višjih redov. Če so zvezni, so neodvisni od vrstnega reda odvajanja. V tem primeru za funkcijo  $f$  dveh spremenljivk dobimo štiri različne parcialne odvode tretjega reda:  $\frac{\partial^3 f}{\partial x^3}(a, b)$ ,  $\frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x^2}(a, b) = \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y \partial x}(a, b) = \frac{\partial^3 f}{\partial x^2 \partial y}(a, b)$ ,  $\frac{\partial^3 f}{\partial y^2 \partial x}(a, b) = \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x \partial y}(a, b) = \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y^2}(a, b)$  in  $\frac{\partial^3 f}{\partial y^3}(a, b)$ .

## 2. VEKTORSKE FUNKCIJE VEČ SPREMENLJIVK

### 2.1. Definicija. Vektorska funkcija

$$F: \mathcal{D}_F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m,$$

$$\mathbf{x} \mapsto [f_1(\mathbf{x}) \ f_2(\mathbf{x}) \ \dots \ f_m(\mathbf{x})]^\top$$

je  $m$ -terica funkcij več spremenljivk.

**2.2. Odvodi.** *Jacobijeva matrika* vektorske funkcije  $F: \mathcal{D}_F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  je  $m \times n$  matrika prvih odvodov funkcij  $f_1, \dots, f_m$ :

$$J_F(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \end{bmatrix}.$$

Absolutna vrednost determinante Jacobijeve matrike vektorske funkcije  $F: \mathcal{D}_F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  pove, za kakšen faktor funkcija lokalno raztegne prostornine.

## 3. NADALJNJE BRANJE IN GLEDANJE

- (1) James Stewart, Calculus, early transcendentals, 2016, Poglavja 14.1-14.6.
- (2) Khan Academy: Unit: Derivatives of multivariable functions.

## 4. DOMAČA NALOGE

- (1) Rešite kviz na Učilnici.
- (2) James Stewart, Calculus, early transcendentals, 2016, stran 945, exercise 5-6, 13-29, 35-48, stran 1020, exercise 1-6.