

## 5 Newtonova metóda

**5.1 Bikvadratickú funkcia.** Pre  $x \in \mathbb{R}^n$  a symetrické matice  $A$  a  $Q$  definujeme bikvadratickú funkciu ako

$$f(x) = \frac{1}{4}(x^T Q x)^2 + \frac{1}{2}x^T A x + b^T x.$$

Vyjadrite gradient  $\nabla f(x)$  a Hessovu maticu  $\nabla^2 f(x)$ .

**5.2 Newtonova metóda pre bikvadratickú funkciu.** V súbore `newton.m` naprogramujte Newtonovu metódu pre bikvadratickú funkciu. Využite vzorce pre gradient a Hessovu maticu z predchádzajúceho príkladu. Otestujte na funkcií s

$$Q = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} 7 & 0 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \end{pmatrix}$$

a so štartovacím bodom  $x^0 = (-2, -5)^T$ .

**5.3 Experimenty s podmienenosťou matíc.** Otestujte program z predchádzajúceho príkladu na bikvadratickej funkcií s parametrami

$$(a) \quad Q = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 1.9 \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} 7 & 0 \\ 0 & 7 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \end{pmatrix},$$

$$(b) \quad Q = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} 7 & 6.9 \\ 6.9 & 7 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \end{pmatrix},$$

$$(c) \quad Q = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 1.9 \end{pmatrix}, \quad A = \begin{pmatrix} 7 & 6.9 \\ 6.9 & 7 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ -5 \end{pmatrix}.$$

**5.4 Newtonova metóda pre všeobecnú funkciu.** Upravte program z predchádzajúceho príkladu pre všeobecnú konvexnú funkciu s explicitným zadáním potrebných derivácií. Otestujte na niektornej z funkcií

$$\begin{aligned} f_1(x_1, x_2) &= x_2^4 + (x_1 - 2)^2(5 + x_2^2) - 2x_1x_2 + 9x_1 - 5x_2, & x^0 &= (-3, 3)^T, \\ f_2(x_1, x_2) &= e^{x_1+3x_2-0.1} + e^{x_1-3x_2-0.1} + e^{-x_1-0.1}, & x^0 &= (-1, 1)^T. \end{aligned}$$

**5.5 Numerické derivácie.** Upravte program z predchádzajúceho príkladu tak, aby miesto parciálnych derivácií používal ich numerické approximácie

$$\begin{aligned} \frac{\partial f(x)}{\partial x_i} &\approx \frac{f(x + \delta e_i) - f(x - \delta e_i)}{2\delta}, \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j} &\approx \frac{f(x + \delta e_i + \delta e_j) - f(x + \delta e_i - \delta e_j) - f(x - \delta e_i + \delta e_j) + f(x - \delta e_i - \delta e_j)}{4\delta^2}, \end{aligned}$$

kde  $\delta > 0$  je parameter a  $e_i$  je vektor, ktorého  $i$ -ta zložka je jednotka a ostatné sú nuly. Porovnajte nájdené riešenia s riešeniami z predchádzajúceho príkladu.

**5.6 Zložitejšia funkcia.** Otestujte program z predchádzajúceho príkladu na funkcií

$$f_3(x_1, x_2) = e^{x_1^2 - 2x_2 + 5} + e^{-2x_1 + x_2^2 + 2} + e^{10 \arctan(x_2)}$$

so štartovacím bodom  $x^0 = (-2, 2)^T$ .

## Pravidlá vektorového derivovania

Vektorovému derivovaniu je venovaný Dodatok B v knihe (strana 273). Tu uvádzame len vybrané pravidlá derivovania.

Nech  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ . Symbolom  $\frac{df(x)}{dx}$  označujeme **riadkový vektor**

$$\frac{df(x)}{dx} = \left( \frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, \frac{\partial f(x)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(x)}{\partial x_n} \right)$$

a symbolom  $\nabla f(x) = \left( \frac{df(x)}{dx} \right)^T$  označujeme **stĺpcový vektor gradientu funkcie  $f$** .

### Derivácia skalárneho súčinu

Nech

$$u : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad v : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R},$$

pričom  $f(x) = u(x)^T v(x)$ . Potom

$$\frac{df(x)}{dx} = \frac{d}{dx} [u(x)^T v(x)] = u(x)^T \frac{dv(x)}{dx} + v(x)^T \frac{du(x)}{dx},$$

$$\nabla f(x) = \left( \frac{df(x)}{dx} \right)^T = \nabla v(x) \ u(x) + \nabla u(x) \ v(x).$$

### Derivácia zloženej funkcie

Nech

$$u : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, \quad v : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R},$$

pričom  $f(x) = u(v(x))$ . Potom

$$\frac{df(x)}{dx} = \frac{du(v(x))}{dx} = \frac{du(v(x))}{dv} \frac{dv(x)}{dx},$$

$$\nabla f(x) = \left( \frac{df(x)}{dx} \right)^T = \nabla v(x) \ \nabla u(v(x)).$$

## Domáca úloha

**5.7 Gradient a Hessova matica. [3 body]** Vyjadrite prvky gradientu  $\nabla J(x)$  a Hessovej matice  $\nabla^2 J(x)$  účelovej funkcie

$$J(x) = \sum_{i=1}^m (1 - v^i) x^T u^i + \ln \left( 1 + e^{-x^T u^i} \right).$$

Vykreslite účelovú funkciu  $J(x)$  na oblasti  $x \in [-100, 0] \times [0, 50]$ .

**5.8 Newtonova metóda. [3 body]** Riešte úlohu

$$\text{Min} \left\{ J(x) = \sum_{i=1}^m (1 - v^i) x^T u^i + \ln \left( 1 + e^{-x^T u^i} \right) \mid x \in \mathbb{R}^2 \right\}.$$

pomocou Newtonovej metódy. Ako kritérium optimality použite  $\|\nabla J(x^k)\| \leq \varepsilon = 10^{-5}$ . Vo vrstevnicovom grafe vykreslite iteračnú postupnosť bodov  $x^k$ .

**5.9 Približná Newtonova metóda. [4 body]** Upravte Newtonovu metódu z predchádzajúceho príkladu tak, aby sa Hessova matica vyčísľovala len v každej  $N$ -tej iterácii. V iteráciách medzitým sa použije posledná známa Hessova matica. Experimentujte s hodnotou  $N$ .

Pri výpočte Newtonovského smeru  $p$ , t.j. pri riešení sústavy  $G_k p = g_k$

- (a) počítajte priamo s Hessovou maticou  $G_k$ ,
- (b) využite Choleského rozklad  $G_k = LL^T$ , kde  $L$  je dolná trojuholníková matica.

Pre nejaké vhodné  $N > 1$  vykreslite vo vrstevnicovom grafe iteračnú postupnosť bodov  $x^k$  približnej Newtonovej metódy spolu s iteračnou postupnosťou klasickej Newtonovej metódy. Čo pozorujete?

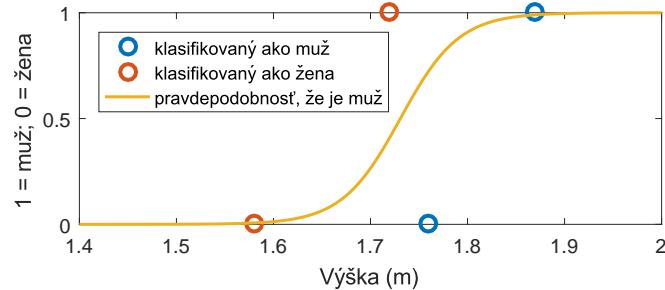
**5.10 Porovnanie. [2 body]** V tabuľke porovnajte pre rôzne verzie Newtonovej metódy nájdené riešenie, počet potrebných iterácií a trvanie výpočtu. Zhodnote výsledky porovnania. Zhoduje sa nájdené riešenie s riešením, ktoré ste našli v prvej domácej úlohe?

**5.11 Grafické porovnanie konvergencie. [2 body]** Označme  $J^*$  nájdené  $\varepsilon$ -presné riešenie. Pre rôzne verzie Newtonovej metódy vykreslite do jedného obrázku grafy znázorňujúce vývoj hodnoty  $J(x^k) - J^*$  s rastúcim číslom iterácie  $k$ . Na osi  $y$  použite logaritmickú mierku.

**5.12 Binárna klasifikácia.** Použite model odhadnutý na pôvodných dátach *data.csv* na binárnu klasifikáciu, t.j. ak pravdepodobnosť toho, že študent je muž, je aspoň 50 %, tak ho klasifikujeme ako muža, inak ako ženu. Na dátach zo súboru *data2.csv* (majú rovnakú štruktúru ako pôvodné dátá *data.csv*) otestujte, ako tento model klasifikuje pohlavie študenta na základe výšky.

- (a) [1 bod] Zistite, akú časť študentov klasifikuje model správne, koľko mužov klasifikuje ako ženy a koľko žien klasifikuje ako mužov.

- (b) [2 body] Vykreslite obrázok, ktorý graficky ukáže úspešnosť klasifikácie. Pre jednotlivých študentov zakreslite ich výšku a skutočné pohlavie; klasifikované pohlavie vyznačte farebne. Okrem toho v obrázku vykreslite aj odhadnutú funkciu pravdepodobnosti Ukážka výstupu so štyrmi študentami:



- (c) [1 bod] Zistite, aká je *kritická výška*, od ktorej už model klasifikuje študenta ako muža.  
(d) [2 body] Ako dopadne binárna klasifikácia pomocou modelu z druhej domácej úlohy?