

## Cvičení 8 - zadání a řešení úloh

Základy numerické matematiky - NMNM201

Verze z 21. listopadu 2023

### 1 Lokalizace vlastních čísel pomocí Gerschgorinovy věty

**Věta 1.** *Nechť  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  a  $r_i$  značí součet mimodiagonálních prvků v  $i$ -tém řádku*

$$r_i = \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|.$$

*Pak všechna vlastní čísla matice  $A$  leží ve sjednocení Gerschgorinových kruhů  $\cup_{i=1}^n D_i$ , kde*

$$D_i = \{z \in \mathbb{C} : |z - a_{ii}| \leq r_i\}.$$

*Pokud  $m$  kruhů tvoří souvislou oblast, která je disjunktní od ostatních, pak právě  $m$  vlastních čísel matice  $A$  leží v této souvislé oblasti.*

**Úloha 1.** *Pomocí Gerschgorinovy věty lokalizujte vlastní čísla matice*

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 1 & -1 & -4 \end{bmatrix}.$$

*Řešení.* Gerschgorinovy kruhy odpovídající řádkům jsou:

$$\begin{aligned} D_1 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 3| \leq 2\}, \\ D_2 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 2| \leq 2\}, \\ D_3 &= \{z \in \mathbb{C} : |z + 4| \leq 2\}. \end{aligned}$$

Na základě věty jedno vlastní číslo leží v kruhu  $D_3$  a dvě vlastní čísla leží v  $D_1 \cup D_2$ .

Gerschgorinovy kruhy odpovídající sloupcům jsou:

$$\begin{aligned} E_1 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 3| \leq 3\}, \\ E_2 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 2| \leq 2\}, \\ E_3 &= \{z \in \mathbb{C} : |z + 4| \leq 1\}. \end{aligned}$$

Kombinací těchto výsledků zjistíme, že jedno vlastní číslo leží v kruhu  $E_3$  a dvě vlastní čísla v  $D_1 \cup D_2$ . □

**Úloha 2.** *(navíc) Občas jednoduchou podobnostní transformací můžeme matici  $A$  převést na  $D^{-1}AD$ , jejíž Gerschgorinovy kruhy nám o vlastních číslech původní matice prozradí víc. Uvažujte*

$$D = \text{diag}(1, 2, 4)$$

*pro matici  $A$  z předchozí úlohy a znovu lokalizujte její vlastní čísla.*

*Řešení.* Transformovaná matice má tvar

$$D^{-1}AD = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 4 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1/4 & -1/2 & -4 \end{bmatrix}.$$

Gerschgorinovy kruhy odpovídající řádkům matice  $D^{-1}AD$  jsou:

$$\begin{aligned} D_1 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 3| \leq 6\}, \\ D_2 &= \{z \in \mathbb{C} : |z - 2| \leq 1\}, \\ D_3 &= \{z \in \mathbb{C} : |z + 4| \leq 3/4\}. \end{aligned}$$

Nakreslením těchto kruhů vidíme, že  $D_1 \cup D_2$  nyní pokrývá větší oblast než v předchozí úloze, tudíž nám poskytuje méně informací o lokaci dvou vlastních čísel ležících v této oblasti. Na druhou stranu kruh  $D_3$  je mnohem menší než v předchozí úloze, tudíž nám dává přesnější informaci o vlastním čísle.  $\square$

## 2 Stacionární iterační metody

Přímé metody (jako například LU rozklad) pro řešení soustav lineárních rovnic  $Ax = b$  s regulární maticí, po nějaké době výpočtu, vydají jedno numerické řešení. Myšlenka iteračních metod je principiálně odlišná, spočívá v konstrukci *posloupnosti* aproximací (přibližných řešení)  $x^{(0)}, x^{(1)}, \dots$ , jež by se měla přibližovat skutečnému řešení  $x$ . Výhodou iteračních metod je, že (nějakou) aproximaci získáváme v každé iteraci, tj. kdykoli zastavíme výpočet.

### 2.1 Klasické iterační metody

Klasické iterační metody jsou založeny na štěpení matice soustavy  $A = M - N$ , kde matice  $M$  je regulární a snadno invertovatelná. Dosazením do vztahu  $Ax = b$  postupně dostáváme

$$\begin{aligned} (M - N)x &= b \\ Mx &= Nx + b \\ x &= M^{-1}Nx + M^{-1}b. \end{aligned}$$

Je-li dána počáteční aproximace řešení  $x_0$ , můžeme definovat iterační proces

$$x_k = M^{-1}Nx_{k-1} + M^{-1}b.$$

Pro analýzu stacionárních iteračních metod je důležitý následující vztah mezi chybami dvou následujících přibližných řešení  $x_{k-1}$  a  $x_k$ :

$$x - x_k = M^{-1}N(x - x_{k-1}) = (I - M^{-1}A)(x - x_{k-1}).$$

### 2.2 Příklady klasických iteračních metod

Klasické iterační metody jsou založeny na štěpení ve tvaru  $A = D - L - U$ , kde  $D$  je hlavní diagonála,  $-L$  je striktně dolní trojúhelník matice  $A$  a  $-U$  je striktně horní trojúhelník matice  $A$ . Jednotlivé metody pak lze odvodit z rovnice

$$(D - L - U)x = b.$$

- Jacobiho metoda je definována iterací

$$Dx_k = Lx_{k-1} + Ux_{k-1} + b,$$

- Gauss–Seidelova metoda je zas definována jako

$$Dx_k = Lx_k + Ux_{k-1} + b.$$

## 2.3 Asymptotická konvergence

Z přednášky víme, že metoda je konvergentní právě tehdy, když  $\rho(M^{-1}N) < 1$ . Tím myslíme, že pro libovolný počáteční vektor chyba  $x - x_k$  konverguje k nulovému vektoru.

**Úloha 3.** *Pro matici*

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 & 0.5 \\ 0.5 & 1 & 0.5 \\ 0.5 & 0.5 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{případně (navíc)} \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & -3 \end{bmatrix}$$

odvodte matici  $M^{-1}N$  z Jacobiho a Gauss–Seidelovy metody a rozhodněte, zda metody budou konvergentní, nebo ne. Pro výpočty inverzí matice a vlastních čísel můžete využít MATLAB.

*Řešení.*

$$(M^{-1}N)_{\text{Jacobi}} = - \begin{bmatrix} 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{sp}((M^{-1}N)_{\text{Jacobi}}) = \{-1, 1/2, 1/2\},$$

takže Jacobiho metoda konvergentní není, zatímco Gauss–Seidel ano, protože

$$(M^{-1}N)_{\text{GS}} = \begin{bmatrix} 0 & -1/2 & -1/2 \\ 0 & 1/4 & -1/4 \\ 0 & 1/8 & 3/8 \end{bmatrix} \quad \text{sp}((M^{-1}N)_{\text{GS}}) = \{0, 1/16 \cdot (5 \pm i\sqrt{7})\}.$$

□

## 2.4 Přejchodový jev

Zatímco vlastnost  $\rho(M^{-1}N) < 1$  zaručuje, že chyba  $x - x_k$  konverguje k nulovému vektoru, což také zaručuje  $\|x - x_k\|_* \rightarrow^{k \rightarrow \infty} 0$  pro libovolnou vektorovou normu, pro popis  $\|x - x_k\|_*$  v úvodních iteracích (pro malé  $k$ ) nemusí být  $\rho(M^{-1}N)$  vypovídající.

Situaci, kdy chyba  $\|x - x_k\|_*$  roste před tím, než dosáhne asymptotického chování odpovídajícímu  $(\rho(M^{-1}N))^k$ , říkáme *přejchodový jev*.

**Úloha 4.** *Naprogramujte Jacobiho a Gauss–Seidelovu metodu (doplňte předpřipravené skripty) a vyzkoušejte na skriptu `iteracni_metody_jac_gs.m`.*

[*Hint: Nastudujte si v nápovědě MATLABu funkce `diag` (z matice „vzobne“ diagonálu jako vektor, z vektoru vytvoří diagonální matici), `tril` a `triu`.]*

*I na základě pozorování odpovězte na následující otázky, případně odkažte na konkrétní úlohu ze skriptu `iteracni_metody_jac_gs.m`:*

- *Konverguje-li metoda například v Euklidovské normě, musí konvergovat i v jiných vektorových normách?*
- *Kdy máme zaručenu monotonní konvergenci (například v Euklidovské normě)?*
- *Souvisí přítomnost přechodového jevu (tj. jevu, kdy chyba na začátku výpočtu nejprve roste) s velikostí maticových norem či spektrálního poloměru iterační matice?*
- *Lze v plné obecnosti vzájemně porovnat Jacobiho a Gauss–Seidelovu metodu? (Porovnáním máme na mysli výpovědi typu: Gauss–Seidelova metoda má vždy/nikdy rychlejší konvergenci než Jacobiho metoda. Jacobiho metoda konverguje pouze když/právě když Gauss–Seidelova metoda, atp.)*

**Úloha 5** (navíc). *Naprogramujte Jacobiho a Gauss–Seidelovu metodu s výpočtem nové aproximace po složkách.*

[*Poznámka: tento způsob implementace bude v MATLABu pravděpodobně pomalejší, protože MATLAB je optimalizovaný pro práci s maticemi a vektory.*]