

# Numerické riešenie sústav lineárnych rovníc

Pavol ORŠANSKÝ

15. novembra 2023

**Sústava  $n$  lineárnych rovníc o  $n$  neznámych** (a tými sa budeme výhradne zaoberať) rozumieme systém lineárnych rovníc tvaru

$$\begin{aligned} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,n}x_n &= b_1, \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \dots + a_{2,n}x_n &= b_2, \\ &\dots \\ a_{n,1}x_1 + a_{n,2}x_2 + \dots + a_{n,n}x_n &= b_n. \end{aligned} \tag{1}$$

Systém môžeme reprezentovať maticovou rovnicou

$$Ax = \mathbf{b}, \tag{2}$$

kde  $A = \{a_{i,j}\}_{i,j=1}^n$  je **matica sústavy**,  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$  je stĺpcový **vektor neznámych** a  $\mathbf{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$  je stĺpcový **vektor pravých strán**.

## Definícia (Riešenie lineárneho systému)

Vektor  $\mathbf{x}$  sa nazýva riešenie systému (1), práve vtedy, ak vyhovuje maticovej rovnici (2), t. j. platí

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

## Poznámka (Existencia jednoznačného riešenia lineárnej sústavy)

Z predošlých kurzov lineárnej algebry je nám známe, že existuje práve jedno riešenie  $\mathbf{x}_0$  systému (1), a to iba v prípade že, existuje inverzná matica  $A^{-1}$  ku štvorcovej matici systému  $A$ , a tá existuje iba vtedy, ak je matica  $A$  regulárna<sup>1</sup>, t. j.  $\det A \neq 0$ , resp. hodnosť matice  $A$  je rovná jej stupňu  $n$ ,  $h(A) = n$ .

---

<sup>1</sup>V d'álšom budeme vždy predpokladať regulárnosť matice sústavy.

# Priame a nepriame metódy riešenia lineárnych systémov

V zásade rozlišujem dva typy metód riešenia sústav lineárnych rovníc

## 1.) Priame metódy riešenia

Výpočet riešenia pomocou priamej metódy nie je zaťažený nijakými systémovými chybami metódy (nehľadáme približné riešenie). Výsledok je ovplyvnený iba chybami zaokrúhľovania.

## 2.) Nepriame (iteračné) metódy riešenia

Výsledkom je približné riešenie zaťažené nielen zaokrúhľovacími chybami, ale aj systémovými chybami metódy.

# Cramerovo pravidlo

**Cramerovo pravidlo** je známa metóda riešenia sústav lineárnych rovníc. Spočíva v priradení jednotlivým zložkám riešenia  $x_i$  príslušné podiely determinantu matice vzniklej nahradením príslušného  $i$ -tého stĺpca matice sústavy stĺpcom pravých strán  $\mathbf{b}$  a determinantu matice sústavy  $A$ .

## Veta (Cramerovo pravidlo)

Nech  $D$  je determinant matice sústavy. Nech  $D_i$  je determinant matice, ktorá vznikla z matice sústavy nahradením  $i$ -tého stĺpca vektorom pravej strany. Riešením sústavy (2) je vektor  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , kde

$$x_i = \frac{D_i}{D},$$

text kde  $i = 1, 2, \dots, n$ .

# Gaussova eliminačná metóda - GEM

**Gaussova eliminačná metóda** riešenia sústavy je založená na tom, že sústavu lineárnych rovníc  $Ax = \mathbf{b}$  prevedieme (pomocou troch ekvivalentných riadkových maticových operácií) na ekvivalentnú sústavu rovníc  $Cx = \mathbf{d}$ , kde matica  $C$  je horná trojuholníková matica. Z tohto tvaru vieme spätnou transformáciou nájsť presné riešenie sústavy  $Ax = \mathbf{b}$ .

Použijúc algoritmus

```
for j = 2 : n
    for i = j : n
        m = (ai,j-1) / (aj-1,j-1);
        ai,j = ai,j - aj-1,j · m;
        bi,j = bi - bj-1 · m;
    end
end
```

# Gaussova eliminačná metóda - GEM

Dostávame z pôvodnej sústavy  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  (1) sústavu v tvare  $C\mathbf{x} = \mathbf{d}$ , kde matica  $C = \left\{ a_{ij}^{(k)} \right\}_{i,j=1}^n$  je **horná trojuholníková matica** ( $a_{ij}^{(k)} = 0$ , pre  $i > j$ ) vzniknutá konečným počtom elementárnych riadkových operácií algoritmu aplikovaných na pôvodnú maticu  $A$

$$\begin{aligned} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + a_{1,3}x_3 + \dots + a_{1,n-1}x_{n-1} + a_{1,n}x_n &= b_1, \\ a_{2,2}^{(1)}x_2 + a_{2,3}^{(1)}x_3 + \dots + a_{2,n-1}^{(1)}x_{n-1} + a_{2,n}^{(1)}x_n &= b_2^{(1)}, \\ a_{3,3}^{(2)}x_3 + \dots + a_{3,n-1}^{(2)}x_{n-1} + a_{3,n}^{(2)}x_n &= b_3^{(2)} \\ &\vdots && \ddots && \vdots \\ a_{n-1,n-1}^{(n-2)}x_{n-1} + a_{n-1,n}^{(n-2)}x_n &= b_{n-1}^{(n-2)} \\ a_{n,n}^{(n-1)}x_n &= b_n^{(n-1)}. \end{aligned}$$

# Gaussova eliminačná metóda - GEM

Z tohto horného trojuholníkového tvaru  $Cx = d$  **spätnou transformáciou** dostaneme (aspoň teoreticky) presné riešenie  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ .

$$\begin{aligned} x_n &= (b_n) / \left( a_{n,n}^{(n-1)} \right); \\ \text{for } j &= n-1 : -1 : 1 \\ x_j &= \left( b_j - \sum_{i=j+1}^n a_{j,i}^{(n-j)} \cdot x_i \right) / a_{j,j}^{(n-j)}; \\ &\text{end} \end{aligned}$$

# Gaussova eliminačná metóda - GEM

## Poznámka (Čiastočný resp. úplný výber hlavného prvku)

*Všimnime si, že v predošлом algoritme sa vyskytuje viac krát delenie diagonálnym prvkom matice  $a_{j,j}^{(k)}$ . Je samozrejmé, že v prípade prvkov hlavnej diagonály blízkych k číslu nula, je daný algoritmus silne citlivý na šírenie zaokrúhľovacej chyby. Preto je vhodné dbať na to, aby sme výskytu takýchto hodnôt počas výpočtu zamedzili.*

*Aby sme teda minimalizovali zaokrúhľovacie chyby, je vhodné vyberať za **hlavné prvky (pivoty)  $a_{j,j}^{(k)}$** , také prvky upravenej matice sústavy, ktoré majú čo najväčšiu absolútну hodnotu. Chyba sa v takomto prípade pri ďalších násobeniach ďalej nezväčšuje. Ak vyberáme v danej fáze hlavný prvak zo všetkých prvkov, ktoré prichádzajú do úvahy, hovoríme o algoritme s úplným výberom hlavného prvku. Ak vyberáme hlavný prvak len z niektorých prvkov (napr. len z jedného riadku alebo stĺpca matice) hovoríme o algoritme s čiastočným výberom hlavného prvku.*

## Poznámka (Výpočtová náročnosť GEM)

Pre sústavu  $n$  lineárnych rovníc je celkový počet operácií delenia  $n(n+1)/2$ , počet operácií násobenia pri doprednej eliminácii je  $n(n+1)(n-1)/3$ , pri spätej transformácii je počet operácií násobenia  $n(n-1)/2$ .

Teda celkový počet operácií je potom

$$n(n+1)/2 + n(n+1)(n-1)/3 + n(n-1)/2 = \frac{1}{3}n(n^2 + 3n - 1).$$

Pre dostatočne veľké  $n$  je tento počet operácií približne daný

$$\sum \approx \frac{n^3}{3}.$$

# Riešenie lineárnych sústav pomocou inverznej matice

Ďalšia priama metóda riešenia sústavy lineárnych rovníc je založená na riešení maticovej rovnice, t.j.

$$\begin{aligned} Ax &= \mathbf{b} && /A^{-1} \text{ (násobenie sprava)} \\ \mathbf{x} &= A^{-1} \cdot \mathbf{b}. \end{aligned}$$

Na prvý pohľad jednoduché riešenie v sebe ukrýva zásadný problém, a to problém hľadania inverznej matice. Z kurzov algebry vieme, že existujú v zásade dva spôsoby hľadania inverznej matice, a to pomocou algebraických doplnkov a úpravou elementárnymi úpravami. Oba spôsoby sú defacto založené na algoritnoch už spomenutých metód Cramerovho pravidla a Gaussovej eliminačnej metódy. z výpočtovej techniky je známy príkaz z praxe prostredia MatLab  $\mathbf{x} = \mathbf{A}\backslash\mathbf{b}$ .

# LU rozklad - algoritmus

**LU rozklad** matice  $A$  je algoritmus hľadania koeficientov matice  $L$  a  $U$  je založený na úprave matice sústavy na horný trojuholníkový tvar (matica  $U$ , „upper triangular matrix“) a súčasná úprava jednotkovej matice  $I$  na dolný trojuholníkový tvar (matica  $L$ , „lower triangular matrix“), pre ktoré plati

$$A = L \cdot U.$$

Vo všeobecnosti je definovaný nasledujúcim spôsobom

$$u_{i,j} = a_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{k,j} \cdot l_{i,k}, \quad \text{pre } i = j+1, j+2, \dots, n,$$

$$l_{i,j} = \frac{1}{u_{i,i}} \cdot \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} u_{k,j} \cdot l_{i,k} \right), \quad \text{pre } j = i+1, i+2, \dots, n.$$

# LU rozklad matice $3 \times 3$

V prípade matice  $3 \times 3$  je tento postup nasledujúci

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{2,1} & 1 & 0 \\ l_{3,1} & l_{3,2} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1,1} & u_{1,2} & u_{1,3} \\ 0 & u_{2,2} & u_{2,3} \\ 0 & 0 & u_{3,3} \end{pmatrix},$$

algoritmus môžeme zapísť nasledujúcim spôsobom

$$l_{1,1} = 1, \quad u_{1,1} = a_{1,1},$$

$$l_{2,2} = 1, \quad u_{1,2} = a_{1,2},$$

$$l_{3,3} = 1, \quad u_{1,3} = a_{1,3},$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{u_{1,1}}, \quad u_{2,2} = a_{2,2} - u_{1,2} \cdot l_{2,1},$$

$$l_{3,1} = \frac{1}{u_{1,1}} \cdot a_{3,1}, \quad u_{2,3} = a_{2,3} - u_{1,3} \cdot l_{2,1},$$

$$l_{3,2} = \frac{1}{u_{2,2}} \cdot (a_{3,2} - u_{1,2} \cdot l_{3,1}), \quad u_{3,3} = a_{3,3} - (u_{1,3} \cdot l_{3,1} + u_{2,3} \cdot l_{3,1}).$$

## Príklad (1a)

Nájdite LU rozklad matice

$$\begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 \\ 4 & 13 & 19 \\ 6 & 27 & 50 \end{pmatrix}.$$

Najskôr si predpripravíme matice  $L$  a  $U$  v požadovanom tvare

$$U = \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 \\ 0 & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \dots & 1 & 0 \\ \dots & \dots & 1 \end{pmatrix}.$$

## Príklad (1b)

Matica  $U$  vznikne ekvivalentnými úpravami z matice  $A$ , t.j.

$$\begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 \\ 4 & 13 & 19 \\ 6 & 27 & 50 \end{pmatrix} - \left( \frac{4}{2} = 2 \right) \cdot \text{I.} \\ - \left( \frac{6}{2} = 3 \right) \cdot \text{I.}$$

$$U = \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 \\ 0 & 3 & 7 \\ 0 & \boxed{12} & 32 \end{pmatrix} - \left( \frac{12}{3} = 4 \right) \cdot \text{II.}, \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & \dots & 1 \end{pmatrix},$$

$$U = \begin{pmatrix} 2 & 5 & 6 \\ 0 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 1 \end{pmatrix}.$$

# LU rozklad - riešenie sústavy

Pomocou **LU rozkladu** možeme **riešiť sústavu lineárnych rovníc** nasledovným spôsobom. Pôvodný systém

$$Ax = b$$

prepíšeme pomocou rozkladu ako

$$\underbrace{L \underbrace{Ux}_y}_y = b$$

označíme

$$Ux = y,$$

ktorú spätnou transformáciou ľahko vyriešime, keďže matica  $U$  je horná trojuholníková matica. Riešenie  $y$  získame riešením sústavy

$$Ly = b,$$

ktorú riešime doprednou transformáciou, keďže matica  $L$  je dolná trojuholníková matica.

# Choleskyho rozklad

## Veta (Choleskyho rozklad)

Ak  $A$  je **symetrická, pozitívne definitná matica**, potom existuje dolná trojuholníková matica  $L$  s kladnými diagonálnymi prvkami taká, že platí

$$A = L \cdot L^T.$$

Tento rozklad sa nazýva **Choleskyho rozklad**<sup>2</sup> a platí

$$l_{j,j} = \sqrt{a_{j,j} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{j,k}^2}, \quad \text{pre } j = 1, 2, \dots, n,$$

$$l_{i,j} = \frac{1}{l_{j,j}} \cdot \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{i,k} \cdot l_{j,k} \right), \quad \text{pre } i = j+1, j+2, \dots, n.$$

---

<sup>2</sup>Objavil André-Louisom Choleskym pre reálne matice a posmrtnie bol publikovaný v roku 1924.

## Definícia (Pozitívne definítna matica)

Matica  $A$  sa nazýva pozitívne definitná práve vtedy, ak pre každý vektor  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$

$$\mathbf{x}^T \cdot A \cdot \mathbf{x} > 0.$$

## Poznámka

Nasledujúce tvrdenia sú ekvivalentné:

1. Matica  $A$  je pozitívne definitná.
2. Všetky vlastné čísla matice  $A$  sú kladné.
3. Existuje Choleskyho rozklad  $A = L \cdot L^T$ .

## Príklad (2a)

Nájdite Choleskyho rozklad matice

$$A = \begin{pmatrix} 25 & 15 & -5 \\ 15 & 18 & 0 \\ -5 & 0 & 11 \end{pmatrix}.$$

## Príklad (2b)

*Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu*

## Príklad (2b)

*Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu*

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

## Príklad (2b)

*Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu*

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{l_{1,1}} = \frac{15}{5} = 3,$$

## Príklad (2b)

Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{l_{1,1}} = \frac{15}{5} = 3,$$

$$l_{2,2} = \sqrt{a_{2,2} - l_{2,1}^2} = \sqrt{18 - 3^2} = \sqrt{9} = 3,$$

## Príklad (2b)

Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{l_{1,1}} = \frac{15}{5} = 3,$$

$$l_{2,2} = \sqrt{a_{2,2} - l_{2,1}^2} = \sqrt{18 - 3^2} = \sqrt{9} = 3,$$

$$l_{3,1} = \frac{a_{3,1} - 0}{l_{1,1}} = \frac{-5}{5} = -1,$$

# Choleskyho rozklad

## Príklad (2b)

Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{l_{1,1}} = \frac{15}{5} = 3,$$

$$l_{2,2} = \sqrt{a_{2,2} - l_{2,1}^2} = \sqrt{18 - 3^2} = \sqrt{9} = 3,$$

$$l_{3,1} = \frac{a_{3,1} - 0}{l_{1,1}} = \frac{-5}{5} = -1,$$

$$l_{3,2} = \frac{a_{3,2} - l_{2,1} \cdot l_{3,1}}{l_{2,2}} = \frac{0 - 3 \cdot (-1)}{3} = 1,$$

# Choleskyho rozklad

## Príklad (2b)

Jednotlivé koeficienty určíme pomocou definície Choleskyho rozkladu

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}} = \sqrt{25} = 5,$$

$$l_{2,1} = \frac{a_{2,1}}{l_{1,1}} = \frac{15}{5} = 3,$$

$$l_{2,2} = \sqrt{a_{2,2} - l_{2,1}^2} = \sqrt{18 - 3^2} = \sqrt{9} = 3,$$

$$l_{3,1} = \frac{a_{3,1} - 0}{l_{1,1}} = \frac{-5}{5} = -1,$$

$$l_{3,2} = \frac{a_{3,2} - l_{2,1} \cdot l_{3,1}}{l_{2,2}} = \frac{0 - 3 \cdot (-1)}{3} = 1,$$

$$l_{3,3} = \sqrt{a_{3,3} - l_{3,1}^2 - l_{3,2}^2} = \sqrt{11 - (-1)^2 - 1^2} = \sqrt{9} = 3.$$

# Choleskyho rozklad

## Príklad (2c)

Choleskyho rozklad matice  $A$  je

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 25 & 15 & -5 \\ 15 & 18 & 0 \\ -5 & 0 & 11 \end{pmatrix}}_A = \underbrace{\begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \end{pmatrix}}_L \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 5 & 3 & -1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}}_{L^T}.$$

## Jacobiho metóda - iteračná (nepriama) metóda

Princíp **Jacobiho metódy** si ukážeme na systéme  $3 \times 3$ , t.j. sústave troch rovníc o troch neznámych

$$a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + a_{1,3}x_3 = b_1,$$

$$a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + a_{2,3}x_3 = b_2,$$

$$a_{3,1}x_1 + a_{3,2}x_2 + a_{3,3}x_3 = b_3,$$

ak si vyjadríme jednotlivé premenné postupne z každej rovnice, tak získavame iteračnú postupnosť pre hľadaný vektor neznámych

$$x_1^{(k+1)} = \left( b_1 - a_{1,2}x_2^{(k)} - a_{1,3}x_3^{(k)} \right) / a_{1,1},$$

$$x_2^{(k+1)} = \left( b_2 - a_{2,1}x_1^{(k)} - a_{2,3}x_3^{(k)} \right) / a_{2,2},$$

$$x_3^{(k+1)} = \left( b_3 - a_{3,1}x_1^{(k)} - a_{3,2}x_2^{(k)} \right) / a_{3,3}.$$

# Jacobiho metóda - iteračná (nepriama) metóda

Definícia (Diagonálna dominancia matice)

Matica  $A$  sa nazýva riadkovo [resp. stĺpcovo] diagonálne dominantná práve vtedy, ak platí

$$|a_{ii}| > \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{i,j}|, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$\left[ \text{resp. } |a_{jj}| > \sum_{i=1, i \neq j}^n |a_{i,j}|, \quad j = 1, 2, \dots, n \right].$$

Veta (Postačujúca podmienka konvergencie Jacobiho iteračnej metódy)

Ak je matica diagonálne dominantná potom Jacobiho metóda konverguje pre ľubovoľnú počiatočnú aproximáciu  $\mathbf{x}_0$ .

Iteráciu ukončíme, ak  $\max |\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}| < \varepsilon$ , kde  $\varepsilon$  je požadovaná presnosť.

# Jacobiho metóda - iteračná (nepriama) metóda

## Príklad (3a)

*Jacobiho metódou riešte sústavu s presnosťou  $\varepsilon = 0.01$*

$$\begin{aligned}4x_1 - x_2 - x_3 &= 3, \\-2x_1 + 6x_2 + x_3 &= 9, \\-x_1 + x_2 + 7x_3 &= -6.\end{aligned}$$

*Overíme, či je matica sústavy diagonálne dominantná*

$$\begin{aligned}|4| &> |-1| + |-1| = 2, \\|6| &> |-2| + |1| = 3, \\|7| &> |-1| + |1| = 2.\end{aligned}$$

# Jacobiho metóda - iteračná (nepriama) metóda

## Príklad (3b)

Matica sústavy je teda diagonálne dominantná a iteračný vzťah má tvar

$$x_1^{(k+1)} = \left( 3 + x_2^{(k)} + x_3^{(k)} \right) / 4,$$

$$x_2^{(k+1)} = \left( 9 + 2x_1^{(k)} - x_3^{(k)} \right) / 6,$$

$$x_3^{(k+1)} = \left( -6 + x_1^{(k)} - x_2^{(k)} \right) / 7.$$

Ten bude konvergovať pre ľubovoľnú počiatočnú aproximáciu i pre  $\mathbf{x}_0 = \begin{pmatrix} 0.00 \\ 0.00 \\ 0.00 \end{pmatrix}$ .

# Jacobiho metóda - iteračná (nepriama) metóda

## Príklad (3c)

| $k$ | $x_1^{(k)}$ | $x_2^{(k)}$ | $x_3^{(k)}$ |
|-----|-------------|-------------|-------------|
| 0   | 0.0000      | 0.0000      | 0.0000      |
| 1   | 0.7500      | 1.5000      | -0.8571     |
| 2   | 0.9107      | 1.8929      | -0.9643     |
| 3   | 0.9821      | 1.9643      | -0.9974     |
| 4   | 0.9917      | 1.9936      | -0.9974     |
| 5   | 0.9990      | 1.9968      | -1.0003     |

$$\text{Platí } \max \left| \begin{array}{l} 0.9990 - 0.9917 \\ 1.9968 - 1.9936 \\ -1.0003 + 0.9974 \end{array} \right| < 0.01 \text{ a riešenie je } \mathbf{x}^{(5)} \doteq \begin{pmatrix} 1.00 \\ 2.00 \\ -1.00 \end{pmatrix} \pm 0.01.$$

# Gaussova-Seidelová metóda - iteračná (nepriama) metóda

Vyjadrenie iteračného vzťahu Jacobiho metódy

$$x_1^{(k+1)} = \left( b_1 - a_{1,2}x_2^{(k)} - a_{1,3}x_3^{(k)} \right) / a_{1,1},$$

$$x_2^{(k+1)} = \left( b_2 - a_{2,1}x_1^{(k)} - a_{2,3}x_3^{(k)} \right) / a_{2,2},$$

$$x_3^{(k+1)} = \left( b_3 - a_{3,1}x_1^{(k)} - a_{3,2}x_2^{(k)} \right) / a_{3,3}.$$

si upravíme, a to takým spôsobom, že v druhom riadku, kde prvý koeficient  $x_1^{(k)}$  nahradíme už vypočítaným koeficientom  $x_1^{(k+1)}$ , etc. až si vyjadríme iteračné vzťahy za použitia už vypočítaných presnejších hodnôt tzv. **Gaussova-Seidelová metóda**

$$x_1^{(k+1)} = \left( b_1 - a_{1,2}x_2^{(k)} - a_{1,3}x_3^{(k)} \right) / a_{1,1},$$

$$x_2^{(k+1)} = \left( b_2 - a_{2,1}x_1^{(k+1)} - a_{2,3}x_3^{(k)} \right) / a_{2,2},$$

$$x_3^{(k+1)} = \left( b_3 - a_{3,1}x_1^{(k+1)} - a_{3,2}x_2^{(k+1)} \right) / a_{3,3}.$$

# Gaussova-Seidelová metóda - iteračná (nepriama) metóda

## Príklad (4a)

Gaussova-Seidelovou metódou riešte sústavu s presnosťou  $\varepsilon = 0.01$ :

$$\begin{aligned} 4x_1 - x_2 - x_3 &= 3, \\ -2x_1 + 6x_2 + x_3 &= 9, \\ -x_1 + x_2 + 7x_3 &= -6. \end{aligned}$$

Matica sústavy je zrejme diagonálne dominantná, a preto vyjadríme iteračný vztah v tvare

$$\begin{aligned} x_1^{(k+1)} &= \left( 3 + x_2^{(k)} + x_3^{(k)} \right) / 4, \\ x_2^{(k+1)} &= \left( 9 + 2x_1^{(k+1)} - x_3^{(k)} \right) / 6, \\ x_3^{(k+1)} &= \left( -6 + x_1^{(k+1)} - x_2^{(k+1)} \right) / 7. \end{aligned}$$

# Gaussova-Seidelová metóda - iteračná (nepriama) metóda

## Príklad (4b)

Podobne ako v predchádzajúcom príklade pre  $\mathbf{x}_0 = (0.00, 0.00, 0.00)^T$  dostávame

| $k$ | $x_1^{(k)}$ | $x_2^{(k)}$ | $x_3^{(k)}$ |
|-----|-------------|-------------|-------------|
| 0   | 0.0000      | 0.0000      | 0.0000      |
| 1   | 0.7500      | 1.7500      | -1.0000     |
| 2   | 0.9375      | 1.9792      | -1.0060     |
| 3   | 0.9933      | 1.9988      | -1.0008     |
| 4   | 0.9995      | 2.0000      | -1.0001     |

Zrejme je  $\max \left| \begin{array}{l} 0.9995 - 0.9933 \\ 2.0000 - 1.9988 \\ -1.0001 + 1.0008 \end{array} \right| < 0.01$ , a riešením je  $\mathbf{x}^{(4)} = \begin{pmatrix} 1.00 \\ 2.00 \\ -1.00 \end{pmatrix} \pm 0.01$ .

**LU rozklad** matice  $A$  je algoritmus hľadania koeficientov matice  $L$  a  $U$  je založený na úprave matice sústavy na horný trojuholníkový tvar (matica  $U$ , „upper triangular matrix“) a súčasná úprava jednotkovej matice  $I$  na dolný trojuholníkový tvar (matica  $L$ , „lower triangular matrix“), pre ktoré plati

$$A = L \cdot U.$$

Vo všeobecnosti je definovaný nasledujúcim spôsobom

$$u_{i,j} = a_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} u_{k,j} \cdot l_{i,k}, \quad \text{pre } i = j+1, j+2, \dots, n,$$

$$l_{i,j} = \frac{1}{u_{i,i}} \cdot \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} u_{k,j} \cdot l_{i,k} \right), \quad \text{pre } j = i+1, i+2, \dots, n.$$

Pre **symetrickú, pozitívne definitnú maticu**  $A$  existuje dolná trojuholníková matica  $L$  s kladnými diagonálnymi prvkami taká, že platí

$$A = L \cdot L^T$$

tento rozklad sa nazýva **Choleskyho rozklad** a platí

$$l_{j,j} = \sqrt{a_{j,j} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{j,k}^2}, \quad \text{pre } j = 1, 2, \dots, n,$$

$$l_{i,j} = \frac{1}{l_{j,j}} \cdot \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{i,k} \cdot l_{j,k} \right), \quad \text{pre } i = j+1, j+2, \dots, n.$$

# Zhrnutie - Jacobiho iteračná metóda

Sústava lineárnych rovníc daná maticovou rovnicou

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

má pre diagonálne riadkovo dominantú maticu sústavy  $A$  konvergentnú iteračnú postupnosť konvergujúcu k presnému riešeniu pre ľubovoľnú počiatočnú aproximáciu  $\mathbf{x}^{(0)}$  definovanú iteračným vzťahom

$$x_i^{(k+1)} = \left( b_i - \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^n a_{i,j} \cdot x_j^{(k)} \right) / a_{i,i}, \quad \text{pre } i = 1, 2, \dots, n,$$

maticovo

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = (\mathbf{b} - (L + U) \cdot \mathbf{x}^{(k+1)}) \cdot D^{-1}.$$

## Zhrnutie - Gaussova-Seidelova iteračná metóda

Sústava lineárnych rovníc daná maticovou rovnicou

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

má pre diagonálne riadkovo dominantú maticu sústavy  $A$  konvergentnú iteračnú postupnosť konvergujúcu k presnému riešeniu pre ľubovoľnú počiatočnú aproximáciu  $\mathbf{x}^{(0)}$  definovanú iteračným vzťahom

$$x_i^{(k+1)} = \left( b_i - \sum_{i>j} a_{i,j} \cdot x_j^{(k+1)} - \sum_{i<j} a_{i,j} \cdot x_j^{(k)} \right) / a_{i,i}, \quad \text{pre } i = 1, 2, \dots, n,$$

maticovo

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = (\mathbf{b} - L \cdot \mathbf{x}^{(k+1)} - U \cdot \mathbf{x}^{(k)}) \cdot D^{-1}.$$