

VÝPOČET VLASTNÍCH ČÍSEL A VLASTNÍCH VEKTORŮ

S pojmem *vlastního čísla* jsme se již setkali například u iteračních metod pro řešení soustavy lineárních algebraických rovnic. Velikosti vlastních čísel iterační matice rozhodovaly o konvergenci příslušné iterační metody. S úlohou na vlastní čísla se setkáme i v aplikacích při řešení řady technických a fyzikálních problémů.

Definice:

Je dána čtvercová matice \mathbf{A} řádu n . Číslo λ , pro které má soustava

$$\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \quad \text{resp.} \quad (\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{v} = \mathbf{0}$$

nenulové řešení, se nazývá *vlastní číslo* matice \mathbf{A} a jemu odpovídající nenulové řešení \mathbf{v} *vlastní vektor* matice \mathbf{A} .

Homogenní soustava má nenulové řešení \Leftrightarrow matice soustavy je singulární, tj. její determinant je nulový.

Vlastní čísla $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ jsou kořeny *charakteristické rovnice*

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = 0.$$

Ke každému vlastnímu číslu λ_i existuje alespoň jeden vlastní vektor \mathbf{v}_i .

Poznámka:

Charakteristický polynom je stupně $n \Rightarrow \exists n$ vlastních čísel.

Definice:

Matici $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ nazýváme *spektrální maticí* matice \mathbf{A} .

Úlohu na vlastní čísla si připomeneme na příkladu.

Příklad: Stanovte taková čísla λ , pro která má homogenní soustava $\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$ nenulové řešení, a určete toto řešení, kde matice

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}.$$

Řešíme tedy soustavu

$$(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 - \lambda & 0 & 0 \\ 2 & 2 - \lambda & 1 \\ 1 & 1 & 2 - \lambda \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Aby homogenní soustava měla nenulové řešení, musí být determinant soustavy nulový. Hledáme proto taková λ , aby

$$\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = -\lambda^3 + 6\lambda^2 - 11\lambda + 6 = 0.$$

Dostali jsme algebraickou rovnici stupně 3 a pouze pro její kořeny

$$\lambda_1 = 3, \quad \lambda_2 = 2, \quad \lambda_3 = 1$$

nazývané *vlastní čísla* matice \mathbf{A} , bude mít uvažovaná soustava nenulové řešení.

Ke každému vlastnímu číslu λ_i můžeme najít nenulové řešení homogenní soustavy

$$(\mathbf{A} - \lambda_i I) \mathbf{v} = \mathbf{0}.$$

Např. pro $\lambda_1 = 3$ řešíme soustavu

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Matice soustavy je samozřejmě singulární a proto bude existovat celý systém řešení v závislosti na parametru $r \in \mathbb{R}$. Každý vektor $[0, r, r]^T$ řeší danou soustavu. Ze systému vybereme jednoho zástupce, např. $\mathbf{v}^{(1)} = [0, 1, 1]^T$, a říkáme, že $\mathbf{v}^{(1)}$ je *vlastní vektor* odpovídající vlastnímu číslu λ_1 . Podobně bychom našli vlastní vektory odpovídající vlastním číslům λ_2 a λ_3 . \square

Poznámka:

Vlastní čísla horní trojúhelníkové matice jsou rovna jejím diagonálním prvkům, neboť charakteristický polynom má tvar:

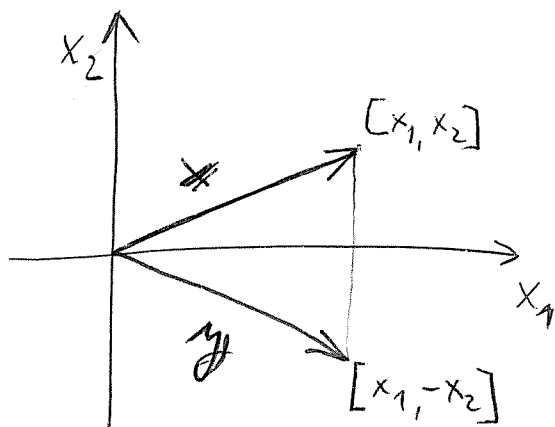
$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) \dots (a_{nn} - \lambda).$$

MOTIVACE

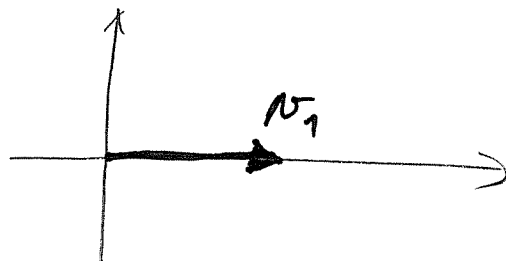
Vlastní vektor je takový vektor, po kterém platí, že
vynásobíme-li maticí A o tomto vektorem, získáme
násobek původního vektoru. Mluvíme o
samodružných prvcích

Pr: osová souměrnost
= řešení $y = Ax$

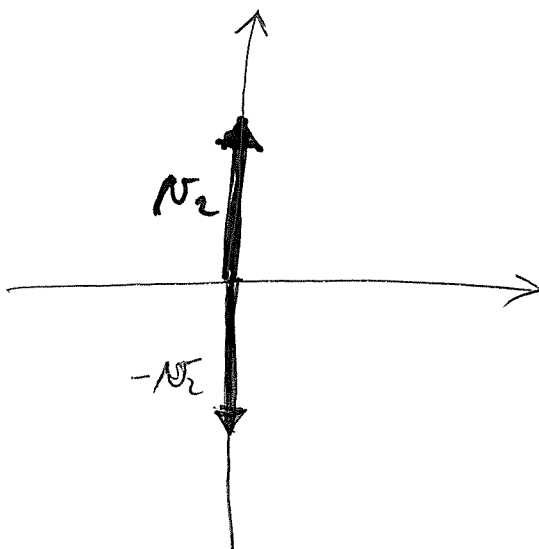
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{v_1} = \underbrace{1}_{\lambda_1} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{v_1}$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{v_2} = \underbrace{-1}_{\lambda_2} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{v_2}$$



Metódy formality z lineárnej algebry

Definícia Dvoma reálnymi maticami A a B je podobnosť, existuje-li regulárna matica P taková, že

$$\boxed{P^{-1}AP = B}, \text{ resp. } \boxed{A = PBP^{-1}}$$

Věta Podobné matice mají stejná vl. čísla.

Dk:

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I) &= \det(A - \lambda I) \cdot \frac{\det(P)}{\det(P)} = \\ &= \det(P^{-1}) \cdot \det(A - \lambda I) \cdot \det(P) = \\ &= \det[P^{-1}(A - \lambda I)P] = \det(\underbrace{P^{-1}AP}_{B} - \lambda I) \end{aligned}$$

Věta Je-li v vlastním vektorem matice A , potom $P^{-1}v$ je vlastním vektorem matice $B = P^{-1}AP$.

Dk: $Av = \lambda v$

$P^{-1} \cdot PBP^{-1}v = \lambda v$

$$\underbrace{BP^{-1}v}_v = \lambda \underbrace{P^{-1}v}_v$$

Poznámka:

Polud jsou vl. vektory v_1, v_2, \dots, v_n lin. neradisté,
potom platí:

$$X^{-1}AX = \Lambda$$

($\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$... spektrální matice)

Matice A je tedy podobná diagonální matice.

Matice X je matice, její sloupce jsou
vlastní vektory

$AX = X\Lambda$:

$$A \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} | & | & \dots & | \\ v_1 & v_2 & \dots & v_n \\ | & | & \dots & | \end{bmatrix}}_X = \underbrace{\begin{bmatrix} | & | & \dots & | \\ v_1 & v_2 & \dots & v_n \\ | & | & \dots & | \end{bmatrix}}_X \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}}_\Lambda$$
$$\begin{bmatrix} | & | & \dots & | \\ \lambda_1 v_1 & \lambda_2 v_2 & \dots & \lambda_n v_n \\ | & | & \dots & | \end{bmatrix}$$

Úlohy na nalezení vlastních čísel rozdělíme do dvou skupin:

Úplný problém – úloha najít všechna vlastní čísla

Částečný problém – úloha najít pouze některá vl. čísla
(obvykle s nejmenší nebo největší
absolutní hodnotou).

Příklad: Určete vlastní čísla a vlastní vektory těchto matic:

$$\mathbf{A} = \left[\begin{array}{c|c|c} 2 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 2 \end{array} \right], \quad \mathbf{B} = \left[\begin{array}{c|c|c} 2 & 1 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 2 \end{array} \right],$$

$$\mathbf{C} = \left[\begin{array}{c|c|c} 2 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 1 \\ \hline 0 & 0 & 2 \end{array} \right], \quad \mathbf{D} = \left[\begin{array}{c|c|c} 2 & 1 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 1 \\ \hline 0 & 0 & 2 \end{array} \right].$$

Řešení: Všechny zadané matice mají stejný charakteristický polynom

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = p_{\mathbf{B}}(\lambda) = p_{\mathbf{C}}(\lambda) = p_{\mathbf{D}}(\lambda) = (2 - \lambda)^3,$$

Vidíme, že $\lambda = 2$ je trojnásobné vl. číslo všech čtyř matic.

Vlastní vektory

$$\begin{aligned} \mathbf{A}: v^{(1)} &= (1, 0, 0)^T \\ v^{(2)} &= (0, 1, 0)^T \\ v^{(3)} &= (0, 0, 1)^T \end{aligned}$$

Pozn.: matice $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ je nulová, tj. systém všech řešení rovnice $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I} = \mathbf{0}$ je lin. kombinací $v^{(1)}, v^{(2)}, v^{(3)}$.

$$\begin{aligned} \mathbf{B}: v^{(1)} &= (1, 0, 0)^T \\ v^{(3)} &= (0, 0, 1)^T \end{aligned}$$

$$\mathbf{Pozn.}: \mathbf{B} - \lambda\mathbf{I} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{C}: v^{(1)} &= (1, 0, 0)^T \\ v^{(2)} &= (0, 1, 0)^T \end{aligned}$$

$$\mathbf{D}: v^{(1)} = (1, 0, 0)^T$$

$$\mathbf{Pozn.}: \mathbf{D} - \lambda\mathbf{I} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

□

Poznámka:

Počet lineárně nezávislých vlastních vektorů může být menší než je řád matice.

Věta

Necht A je číselná matice řádu n ,
 λ její vl. číslo a v její vlastní vektor, tj.

$$Av = \lambda v. \text{ Potom platí:}$$

$$(i) k \in \mathbb{N} \quad \lambda(A^k) = [\lambda(A)]^k$$

$$(ii) A \text{ regulární} \Rightarrow \lambda(A^{-1}) = [\lambda(A)]^{-1}$$

$$(iii) \lambda(A^H) = \overline{\lambda(A)}$$

(iv) vlastní čísla symetrické matice jsou reálná.
(hermitovské)

(v) vlastní vektory symetrické matice odpovídá-
jí různým vl. číslům jsou ortogonální

(vi) symetrická pozitivně definitní matice
má všechna vl. čísla kladná.

Duhar

$$(i) A \cdot / A v = \lambda v \Rightarrow A^2 v = \lambda \underbrace{A v}_{= \lambda v} = \lambda^2 v$$

$$A \cdot / A^k v = \lambda^k v \Rightarrow A^{k+1} v = \lambda^k \underbrace{A v}_{= \lambda v} = \lambda^{k+1} v$$

$$(ii) A v = \lambda v \Rightarrow A^{-1} A v = \lambda A^{-1} v$$
$$v = \lambda A^{-1} v \quad / \cdot \frac{1}{\lambda}$$
$$\frac{1}{\lambda} v = A^{-1} v$$

$$(iii) \text{ Oruacine } B = A - \lambda I$$

$$\text{Plak': } \det B^H = \overline{\det B^T} = \overline{\det B}$$

$$\det(A^H - \bar{\lambda} I) = \overline{\det(A - \lambda I)} = 0$$

$$(iv) A = A^H, A v = \lambda v \quad \text{isto } /^H \text{ a piddane -}$$

$$\lambda v^H v = v^H (\lambda v) = v^H A v = \underbrace{v^H A^H v}_{=}$$

$$= \overline{(v^H A^H v)^H} = \overline{v^H \underbrace{A v}_{= \lambda v}} = \lambda v^H v \quad \uparrow \quad \overline{\lambda v^H v}$$

$$\overline{(v^H v)^H} = v^H v$$

$$\overline{v^H v} = v^H v$$

$$\left. \begin{array}{l} (15) \\ u^H A v = \lambda v \\ v^H A u = \mu u \end{array} \right\} \lambda \neq \mu, \lambda = \bar{\lambda}, \mu = \bar{\mu}, A = A^H$$

$$\begin{array}{l} u^H A v = \lambda u^H v \\ v^H A u = \mu v^H u \\ u^H A^H v = \mu u^H v \end{array} \quad \left. \begin{array}{l} \leftarrow \\ \leftarrow \end{array} \right\} -$$

$$0 = \underbrace{(\lambda - \mu)}_{\neq 0} u^H v \quad \Rightarrow \quad \boxed{u^H v = 0}$$

(15i)

$$A v = \lambda v$$

$$v^T A v = \lambda v^T v$$

Plati' (pre pozitivne-definitivni matice A):

$$\forall v \neq 0: v^T A v > 0$$

$$\Rightarrow \lambda \underbrace{v^T v}_{\neq 0} > 0 \quad \Rightarrow \quad \boxed{\lambda > 0}$$

Věta Necht A je reálná symetrická matice. Potom existuje ortogonální matice Q taková, že sp. matice $\boxed{\Lambda = Q^T A Q}$

Pozn: ortogonální Q: $\boxed{Q^T Q = I}$ / Q^{-1} $\boxed{Q^T = Q^{-1}}$

Podmíněnost úlohy na vlastní čísla

Omezení se na případ, kdy matice A má n lineárně nezávislých vlastních vektorů v_1, v_2, \dots, v_n odpovídajících vl. číslům $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$.

- $\Delta a_{ij} \dots$ mají zhruba v prvních a_{ij} : $|\Delta a_{ij}| \leq \varepsilon$
- porušená matice $A(\varepsilon) = A + \Delta A$ má vlastní čísla $\lambda_k(\varepsilon) = \lambda_k + \Delta \lambda_k$
- dále platí (viz literatura)

$$|\lambda_k(\varepsilon) - \lambda_k| \leq \kappa_k \varepsilon, \text{ kde } \kappa_k = \frac{1}{|\cos \alpha_k|}$$

kde α_k je úhel v_k a vl. vektoru A^H odpovídajícího vlastního čísla $\bar{\lambda}_k$

- Pro symetrickou matici je $\alpha_k = 0$ $\Rightarrow \kappa_k = 1$

$$|\lambda_k(\varepsilon) - \lambda_k| \leq \varepsilon \dots \text{dobře podmíněná úloha}$$

- Pro nesymetrickou matici je $\alpha_k \neq 0$ a κ_k muže být velmi velké \Rightarrow spíše podmíněná úloha

$$A = \begin{pmatrix} 7 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$AT = A$$

$$v = \begin{pmatrix} 0.2298 & -0.9732 \\ -0.9732 & -0.2298 \end{pmatrix}$$

$$c = \begin{pmatrix} 2.7639 & 0 \\ 0 & 7.2361 \end{pmatrix}$$

%%

$$A = \begin{pmatrix} 3.0000 & 1.0000 - 1.0000i \\ 1.0000 + 1.0000i & 4.0000 \end{pmatrix}$$

$$AH = \begin{pmatrix} 3.0000 & 1.0000 - 1.0000i \\ 1.0000 + 1.0000i & 4.0000 \end{pmatrix}$$

$$v = \begin{pmatrix} 0.5774 - 0.5774i & 0.4082 - 0.4082i \\ -0.5774 & 0.8165 \end{pmatrix}$$

$$c = \begin{pmatrix} 2.0000 & 0 \\ 0 & 5.0000 \end{pmatrix}$$

$$vH = \begin{pmatrix} 0.5774 - 0.5774i & 0.4082 - 0.4082i \\ -0.5774 & 0.8165 \end{pmatrix}$$

$$cH = \begin{pmatrix} 2.0000 & 0 \\ 0 & 5.0000 \end{pmatrix}$$

```
A =
  2   0   0   0
  0  -1   2   0
  0   0   2   1
  0   0   0   3
```

```
AH =
  2   0   0   0
  0  -1   0   0
  0   2   2   0
  0   0   1   3
```

```
v =
  1.0000   0   0   0
    0   1.0000  0.6667  0.5000
    0   0   1.0000  1.0000
    0   0   0   1.0000
```

```
c =
  2   0   0   0
  0  -1   0   0
  0   0   2   0
  0   0   0   3
```

```
vH =
  1.0000   0   0   0
    0   1.0000  0.0000 -0.0000
    0  -0.6667  1.0000  0.0000
    0   0.1667 -1.0000  1.0000
```

```
cH =
  2.0000   0   0   0
    0  -1.0000   0   0
    0   0   2.0000   0
    0   0   0   3.0000
```

Vlastni vektory A a AH odpovidajici vlastnimu cislu lambda,
cos uhlu, který sviraji a tento uhel

```
lambda = 2
vlastni_vektor_A = 1   0   0   0
vlastni_vektor_AH = 1   0   0   0
cosinus_uhlu = 1
uhel = 0
```

```
lambda = -1
vlastni_vektor_A = 0   1   0   0
vlastni_vektor_AH = 0   1.0000  -0.6667  0.1667
cosinus_uhlu = 0.8242
uhel = 34.4962
```

```
lambda = 2
vlastni_vektor_A = 0   0.6667  1.0000   0
vlastni_vektor_AH = 0   0.0000  1.0000 -1.0000
cosinus_uhlu = 0.5883
uhel = 53.9601
```

```
lambda = 3
vlastni_vektor_A = 0   0.5000  1.0000  1.0000
vlastni_vektor_AH = 0  -0.0000  0.0000  1.0000
cosinus_uhlu = 0.6667
uhel = 48.1897
```

ČÁSTEČNÝ PROBLÉM

MOCNINNÁ METODA

Chceme určit vl. číslo matice \mathbf{A} s největší absolutní hodnotou (*dominantní vlastní číslo*).

Předpoklady:

1. \mathbf{A} má n -lineárně nezávislých vlastních vektorů
2. existuje jediné dominantní vlastní číslo
3. vlastní čísla lze seřadit: $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_n|$.

Odvození:

1. Zvolíme $\mathbf{y}^{(0)}$ jako lin. kombinaci vl. vektorů

$$\mathbf{y}^{(0)} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_n \mathbf{v}_n.$$

2. Sestrojíme posloupnost

$$\mathbf{y}^{(k)} = \mathbf{A} \mathbf{y}^{(k-1)}, \quad \text{tj. } \mathbf{y}^{(k)} = \mathbf{A}^k \mathbf{y}^{(0)}.$$

$$\mathbf{y}^{(k)} = \alpha_1 \mathbf{A}^k \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{A}^k \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_n \mathbf{A}^k \mathbf{v}_n.$$

3. Platí: $\mathbf{A} \mathbf{v}_i = \lambda_i \mathbf{v}_i$, potom

$$\mathbf{y}^{(k)} = \alpha_1 \underbrace{\lambda_1^k}_{*} \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \lambda_2^k \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k \mathbf{v}_n.$$

*dominantní vl. číslo (vytkneme)

4. dostaneme:

$$\mathbf{y}^{(k)} = \lambda_1^k \left[\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \underbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{v}_i}_{\varepsilon_{k \rightarrow 0}} \right].$$

5. analogicky pro $\mathbf{y}^{(k+1)}$

6. vybereme j -tou složku $\mathbf{y}^{(k)}$ a $\mathbf{y}^{(k+1)}$, vydělíme je a provedeme limitní přechod

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{y_j^{(k+1)}}{y_j^{(k)}} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\lambda_1^{k+1} (\alpha_1 v_{1,j} + \overbrace{\varepsilon_{k+1,j}}^{\rightarrow 0})}{\lambda_1^k (\alpha_1 v_{1,j} + \underbrace{\varepsilon_{k,j}}_{\rightarrow 0})} = \lambda_1$$

Příklad: Mocninnou metodou stanovte dominantní vlastní číslo matice \mathbf{A} , kde

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{a} \quad \mathbf{y}^{(0)} = [1, 1, 1]^T.$$

Řešení: Použijeme iterační formuli

$$\mathbf{y}^{(k+1)} = \mathbf{A}\mathbf{y}^{(k)}, \text{ pro } k = 0, 1, \dots$$

$$\mathbf{y}^{(1)} = [2; 3; 2]^T \quad \lambda_1^{(1)} = \frac{y_2^{(1)}}{y_2^{(0)}} = 3,$$

$$\mathbf{y}^{(2)} = [5; 7; 5]^T \quad \lambda_1^{(2)} = \frac{7}{3} \approx 2,3333,$$

$$\mathbf{y}^{(3)} = [12; 17; 12]^T \quad \lambda_1^{(3)} = \frac{17}{7} \approx 2,4285,$$

$$\mathbf{y}^{(4)} = [29; 41; 29]^T \quad \lambda_1^{(4)} = \frac{41}{17} \approx 2,4117,$$

$$\mathbf{y}^{(5)} = [70; 99; 70]^T \quad \lambda_1^{(5)} = \frac{99}{41} \approx \underline{\underline{2,4146}}.$$

□

- ⑤ **Poznámka:** Zastavovací podmínka ve tvaru $|\lambda_1^{(k+1)} - \lambda_1^{(k)}| < \delta$.
- ② **Poznámka:** Nejlepší aproximaci dostaneme, dělíme-li složky, které mají největší absolutní hodnotu.
- ① **Poznámka:** Abychom zamezili přetečení, resp. podtečení při zobrazování čísel v počítači je vhodné v každém kroku normovat vektor $\mathbf{y}^{(k)}$ (norma $\mathbf{y}^{(k)}$ roste, resp. klesá pro vlastní číslo v absolutní hodnotě větší, resp. menší než 1).

Poznámka: Nevýhody mocninné metody:

- odhad chyby
- konvergence (obvykle v praxi nevíme, zda jsou splněny předpoklady mocninné metody) \Leftarrow
- volba $\mathbf{y}^{(0)}$ (bude-li vektor $\mathbf{y}^{(0)}$ takovou lineární kombinací vlastních vektorů, že koeficient u vlastního vektoru odpovídajícího dominantnímu vlastnímu číslu bude roven 0, potom mocninná metoda nevypočte dominantní vlastní číslo)

⑥ \Leftarrow ③

④

①

PŘETĚČENÍ $y^{(k)}$

$$A = \begin{bmatrix} 23 & 3 & 1 \\ 3 & 37 & 2 \\ 2 & 3 & 47 \end{bmatrix}$$

$$v = \begin{matrix} \boxed{\begin{matrix} 1.0000 \\ -0.1970 \\ -0.0572 \end{matrix}} & \boxed{\begin{matrix} -0.0652 \\ -0.2044 \\ -1.0000 \end{matrix}} & \boxed{\begin{matrix} -0.1917 \\ -1.0000 \\ 0.3351 \end{matrix}} \\ \nu_1 & \nu_2 & \nu_3 \end{matrix}$$

$$\hat{y}^{(k)} = \frac{y^{(k)}}{\|y^{(k)}\|}$$

normalizace

$$c = \begin{matrix} \lambda_1 = 22.3518 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 = 47.7435 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 = 6.9047 \end{matrix}$$

$$\text{alfa} = \begin{matrix} 1 & 1 & 1 \end{matrix}$$

$$y = \begin{matrix} 0.7432 \\ -1.4014 \\ -0.7220 \end{matrix} \quad y = 1 \cdot \nu_1 + 1 \cdot \nu_2 + 1 \cdot \nu_3$$

Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

$$A = \begin{bmatrix} 23 & 3 & 1 \\ 3 & 37 & 2 \\ 2 & 3 & 47 \end{bmatrix}$$

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	7.431552e-01	-1.401363e+00	-7.220286e-01	
1	1.216645e+01	-5.106501e+01	-3.665312e+01	36.4395395
2	8.998026e+01	-1.926212e+03	-1.851559e+03	37.7207848
3	-5.560650e+03	-7.470303e+04	-9.262194e+04	50.0237637
4	-4.446260e+05	-2.965938e+06	-4.588461e+06	49.5396833
5	-2.371267e+07	-1.202505e+08	-2.254448e+08	49.1329733
6	-1.131588e+09	-4.971296e+09	-1.100408e+10	48.8105405
7	-5.194449e+10	-2.093409e+11	-5.343688e+11	48.5609722
8	-2.357115e+12	-8.970184e+12	-2.584725e+13	48.3696750
9	-1.069714e+14	-3.906626e+14	-1.246445e+15	48.2235261
10	-4.878776e+15	-1.726832e+16	-5.996886e+16	48.1119065
11	-2.239857e+17	-7.735020e+17	-2.880099e+18	48.0265747
12	-1.035228e+19	-3.505173e+19	-1.381331e+20	47.9612438
13	-4.813907e+20	-1.604237e+21	-6.618117e+21	47.9111481
14	-2.250281e+22	-7.403718e+22	-3.168270e+23	47.8726791
15	-1.056503e+24	-3.440538e+24	-1.515799e+25	47.8431010
16	-4.977918e+25	-1.607854e+26	-7.248600e+26	47.8203346
17	-2.352137e+27	-7.548117e+27	-3.465033e+28	47.8027958
18	-1.113938e+29	-3.556374e+29	-1.655914e+30	47.7892745
19	-5.284885e+30	-1.680459e+31	-7.911767e+31	47.7788446
20	-2.510838e+32	-7.958600e+32	-3.779514e+33	47.7707956

ans =

1

PODTEČENÍ $y^{(k)}$

A =

0.0440	-0.0035	-0.0008
-0.0035	0.0274	-0.0011
-0.0017	-0.0016	0.0214

v =

1.0000	-0.1917	0.0652
-0.1970	-1.0000	0.2044
-0.0572	0.3351	1.0000

$$\hat{y}^{(k)} = \frac{y^{(k)}}{\|y^{(k)}\|}$$

normalizace

c =

0.0447	0	0
0	0.0271	0
0	0	0.0209

alfa =

1 1 1

y =

0.8735
-0.9926
1.2780

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

A =

0.0440	-0.0035	-0.0008
-0.0035	0.0274	-0.0011
-0.0017	-0.0016	0.0214

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	8.735404e-01	-9.926350e-01	1.277971e+00	
1	4.091136e-02	-3.162992e-02	2.746890e-02	0.0468340
2	1.889464e-03	-1.038892e-03	5.703543e-04	0.0461843
3	8.633491e-05	-3.565870e-05	1.073746e-05	0.0456928
4	3.915559e-06	-1.289016e-06	1.441147e-07	0.0453531
5	1.767026e-07	-4.909421e-08	-1.319317e-09	0.0451283
6	7.948647e-09	-1.958311e-09	-2.413123e-10	0.0449832
7	3.568223e-10	-8.104020e-11	-1.514545e-11	0.0448909
8	1.599741e-11	-3.445034e-12	-7.830888e-13	0.0448330
9	7.166342e-13	-1.491802e-13	-3.763440e-14	0.0447969
10	3.208696e-14	-6.539016e-15	-1.748750e-15	0.0447745
11	1.436236e-15	-2.888636e-16	-7.988579e-17	0.0447607
12	6.427487e-17	-1.282312e-17	-3.616301e-18	0.0447523
13	2.876115e-18	-5.709648e-19	-1.628859e-19	0.0447471
14	1.286888e-19	-2.547025e-20	-7.316015e-21	0.0447440
15	5.757798e-21	-1.137500e-21	-3.280662e-22	0.0447420
16	2.576088e-22	-5.083600e-23	-1.469736e-23	0.0447409
17	1.152546e-23	-2.272871e-24	-6.580779e-25	0.0447401

ans =

0.0447

2

NELZE OBECNĚ
POUŽÍT LIBOVOLNOU
SLOŽKU $y^{(k)}$

A =

1 1 0
0 2 0
0 0 3

v =

1 1 0
0 1 0
0 0 1

c =

1 0 0
0 2 0
0 0 3

alfa =

1 1 1

y =

2
1
1

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

A =

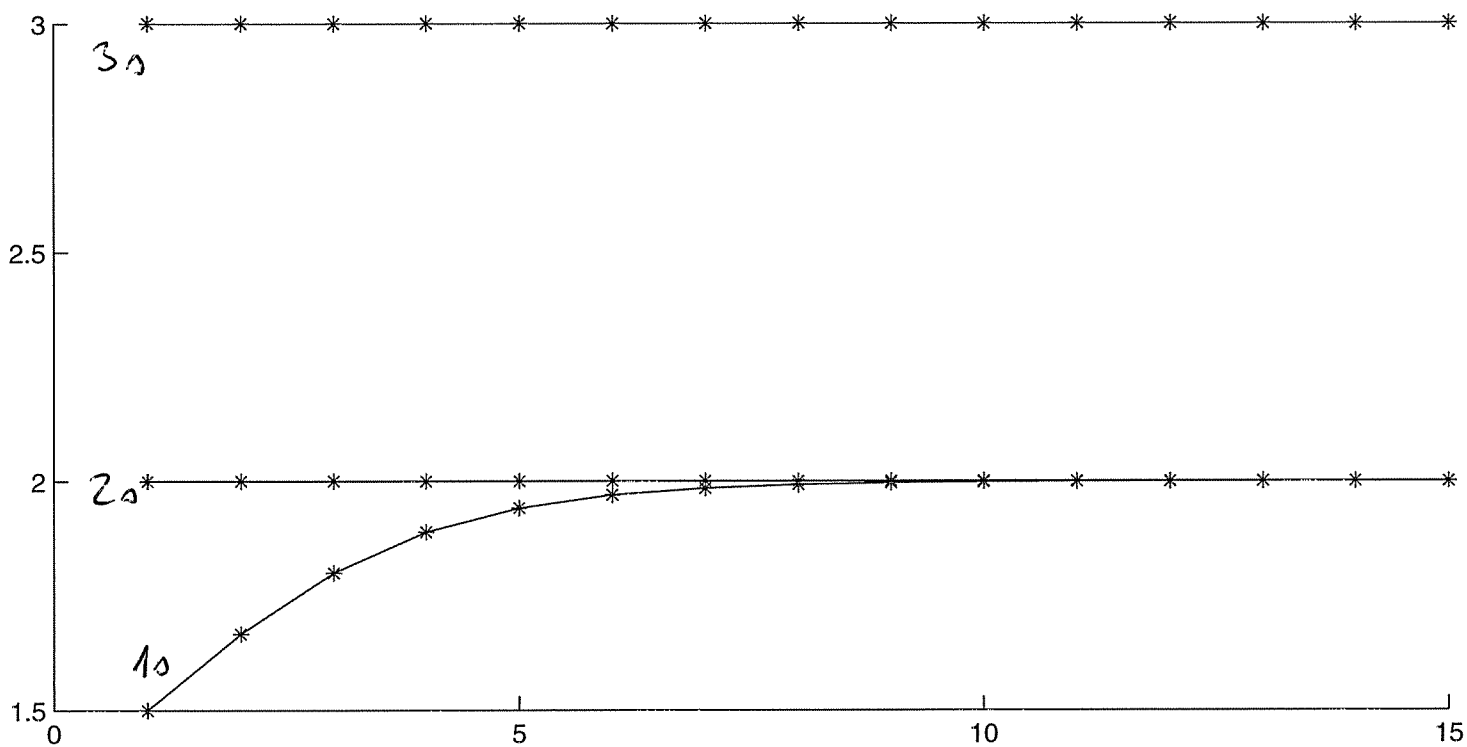
1 1 0
0 2 0
0 0 3

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k	1s	2s	3s
0	2.000000e+00	1.000000e+00	1.000000e+00				
1	3.000000e+00	2.000000e+00	3.000000e+00	1.5000000	2	3	
2	5.000000e+00	4.000000e+00	9.000000e+00	1.6666667	2	3	
3	9.000000e+00	8.000000e+00	2.700000e+01	1.8000000	2	3	
4	1.700000e+01	1.600000e+01	8.100000e+01	1.8888889	2	3	
5	3.300000e+01	3.200000e+01	2.430000e+02	1.9411765	2	3	
6	6.500000e+01	6.400000e+01	7.290000e+02	1.9696970	2	3	
7	1.290000e+02	1.280000e+02	2.187000e+03	1.9846154	2	3	
8	2.570000e+02	2.560000e+02	6.561000e+03	1.9922481	2	3	
9	5.130000e+02	5.120000e+02	1.968300e+04	1.9961089	2	3	
10	1.025000e+03	1.024000e+03	5.904900e+04	1.9980507	2	3	
11	2.049000e+03	2.048000e+03	1.771470e+05	1.9990244	2	3	
12	4.097000e+03	4.096000e+03	5.314410e+05	1.9995120	2	3	
13	8.193000e+03	8.192000e+03	1.594323e+06	1.9997559	2	3	
14	1.638500e+04	1.638400e+04	4.782969e+06	1.9998779	2	3	
15	3.276900e+04	3.276800e+04	1.434891e+07	1.9999390	2	3	

ans =

1.9999 2.0000 3.0000

2



2

A =

4	3	1
3	7	2
2	3	7

v =

-0.5509	-1.0000	-0.3603
-0.9350	0.6025	-0.4463
-1.0000	0.0397	1.0000

c =

10.9067	0	0
0	2.1527	0
0	0	4.9405

alfa =

1	1	1
---	---	---

y =

-1.9112
-0.7787
0.0397

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

A =

4	3	1
3	7	2
2	3	7

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k 1	lambda_k 2
0	-1.911196e+00	-7.787418e-01	3.969734e-02		
1	-9.941311e+00	-1.110539e+01	-5.880736e+00	5.2016183	14.2606776
2	-7.896214e+01	-1.193231e+02	-9.436393e+01	7.9428291	10.7446162
3	-7.681818e+02	-1.260876e+03	-1.176441e+03	9.7284827	10.5669058
4	-8.031796e+03	-1.348356e+04	-1.355408e+04	10.4555931	10.6938030
5	-8.613194e+04	-1.455885e+05	-1.513928e+05	10.7238705	10.7974800
6	-9.326860e+05	-1.580301e+06	-1.668779e+06	10.8285725	10.8545738
7	-1.014042e+07	-1.719772e+07	-1.828773e+07	10.8722821	10.8825623
8	-1.104426e+08	-1.873808e+08	-1.998881e+08	10.8913176	10.8956749
9	-1.203801e+09	-2.042769e+09	-2.182244e+09	10.8997878	10.9017022
10	-1.312576e+10	-2.227528e+10	-2.381162e+10	10.9035944	10.9044499

11	-1.431405e+11	-2.429274e+11	-2.597587e+11	10.9053129	10.9056981
12	-1.561103e+12	-2.649431e+12	-2.833374e+12	10.9060902	10.9062642
13	-1.702608e+13	-2.889607e+13	-3.090412e+13	10.9064420	10.9065208
14	-1.856966e+14	-3.151590e+14	-3.370692e+14	10.9066014	10.9066370
15	-2.025333e+15	-3.437341e+15	-3.676355e+15	10.9066735	10.9066897

ans =

10.9067 10.9067 10.9068

3

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$v = \begin{pmatrix} 1.0000 & -1.0000 & 0.0000 \\ -1.0000 & 1.0000 & -1.0000 \\ 0 & 0 & 1.0000 \end{pmatrix}$$

$$c = \begin{pmatrix} 2.0000 & 0 & 0 \\ 0 & 2.0000 & 0 \\ 0 & 0 & 1.0000 \end{pmatrix}$$

$$y = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

NEJEDNOZNACĚNOS T
DOMINANTNÍHO
VLASTNÍHO ČÍSLA

MENŠÍ POČET
LIN. NEZÁVISLÝCH
VL. VEKTORŮ

Mocninna metoda pro výpočet dominantního vlastního čísla matice A s normovaním vlastního vektoru v každé iteraci

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	5.0000000	0.0000000	1.0000000	5.000000
	1.0000000	0.0000000	0.2000000	
2	3.2000000	-1.0000000	0.2000000	3.200000
	1.0000000	-0.3125000	0.0625000	
3	2.7500000	-1.3125000	0.0625000	2.750000
	1.0000000	-0.4772727	0.0227273	
4	2.5454545	-1.4772727	0.0227273	2.545455
	1.0000000	-0.5803571	0.0089286	
5	2.4285714	-1.5803571	0.0089286	2.428571
	1.0000000	-0.6507353	0.0036765	
6	2.3529412	-1.6507353	0.0036765	2.352941
	1.0000000	-0.7015625	0.0015625	
7	2.3000000	-1.7015625	0.0015625	2.300000
	1.0000000	-0.7398098	0.0006793	
8	2.2608696	-1.7398098	0.0006793	2.260870
	1.0000000	-0.7695312	0.0003005	
9	2.2307692	-1.7695312	0.0003005	2.230769
	1.0000000	-0.7932381	0.0001347	
10	2.2068966	-1.7932381	0.0001347	2.206897
	1.0000000	-0.8125610	0.0000610	
20	2.1016949	-1.8983051	0.0000001	2.101695
	1.0000000	-0.9032258	0.0000000	
40	2.0504202	-1.9495798	0.0000000	2.050420
	1.0000000	-0.9508197	0.0000000	
60	2.0335196	-1.9664804	0.0000000	2.033520
	1.0000000	-0.9670330	0.0000000	
80	2.0251046	-1.9748954	0.0000000	2.025105
	1.0000000	-0.9752066	0.0000000	
100	2.0200669	-1.9799331	0.0000000	2.020067
	1.0000000	-0.9801325	0.0000000	
150	2.0133630	-1.9866370	0.0000000	2.013363
	1.0000000	-0.9867257	0.0000000	
300	2.0066741	-1.9933259	0.0000000	2.006674
	1.0000000	-0.9933481	0.0000000	

```
| 449 | 2.0044577 | -1.9955423 | 0.0000000 | | 2.004458 | |  
|     | 1.0000000 | -0.9955523 | 0.0000000 | |         | |
```

ans =

2.0045

(4)

SPATNA VOLBA $y^{(e)}$

+ ZAOKROUHLIOVACI CHYBY

A =
9 -2 -2
-4 7 2
-3 -1 14

v =
0.6667 1.0000 -0.5000
1.0000 -1.0000 0.5000
0.3333 0.5000 1.0000

c =
5.0000 0 0
0 10.0000 0
0 0 15.0000

alfa =
3 5 0

y =
7.0000
-2.0000
3.5000

Mocninná metoda pro výpočet dominantního vlastního čísla matice A s normováním vlastního vektoru v každé iteraci

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	7.0000000	-2.0000000	3.5000000	
1	60.0000000	-35.0000000	30.0000000	8.571429
	1.0000000	-0.5833333	0.5000000	
2	9.1666667	-7.0833333	4.5833333	9.166667
	1.0000000	-0.7727273	0.5000000	
3	9.5454545	-8.4090909	4.7727273	9.545455
	1.0000000	-0.8809524	0.5000000	
4	9.7619048	-9.1666667	4.8809524	9.761905
	1.0000000	-0.9390244	0.5000000	
5	9.8780488	-9.5731707	4.9390244	9.878049
	1.0000000	-0.9691358	0.5000000	
6	9.9382716	-9.7839506	4.9691358	9.938272
	1.0000000	-0.9844720	0.5000000	
7	9.9689441	-9.8913043	4.9844720	9.968944
	1.0000000	-0.9922118	0.5000000	
8	9.9844237	-9.9454829	4.9922118	9.984424
	1.0000000	-0.9960998	0.5000000	
9	9.9921997	-9.9726989	4.9960998	9.992200
	1.0000000	-0.9980484	0.5000000	
10	9.9960968	-9.9863388	4.9980484	9.996097
	1.0000000	-0.9990238	0.5000000	
11	9.9980476	-9.9931667	4.9990238	9.998048
	1.0000000	-0.9995118	0.5000000	
12	9.9990236	-9.9965827	4.9995118	9.999024
	1.0000000	-0.9997559	0.5000000	
13	9.9995118	-9.9982912	4.9997559	9.999512
	1.0000000	-0.9998779	0.5000000	
14	9.9997559	-9.9991455	4.9998779	9.999756
	1.0000000	-0.9999390	0.5000000	
15	9.9998779	-9.9995728	4.9999390	9.999878
	1.0000000	-0.9999695	0.5000000	
16	9.9999390	-9.9997864	4.9999695	9.999939
	1.0000000	-0.9999847	0.5000000	
17	9.9999695	-9.9998932	4.9999847	9.999969
	1.0000000	-0.9999924	0.5000000	
18	9.9999847	-9.9999466	4.9999924	9.999985
	1.0000000	-0.9999962	0.5000000	
19	9.9999924	-9.9999733	4.9999962	9.999992

④

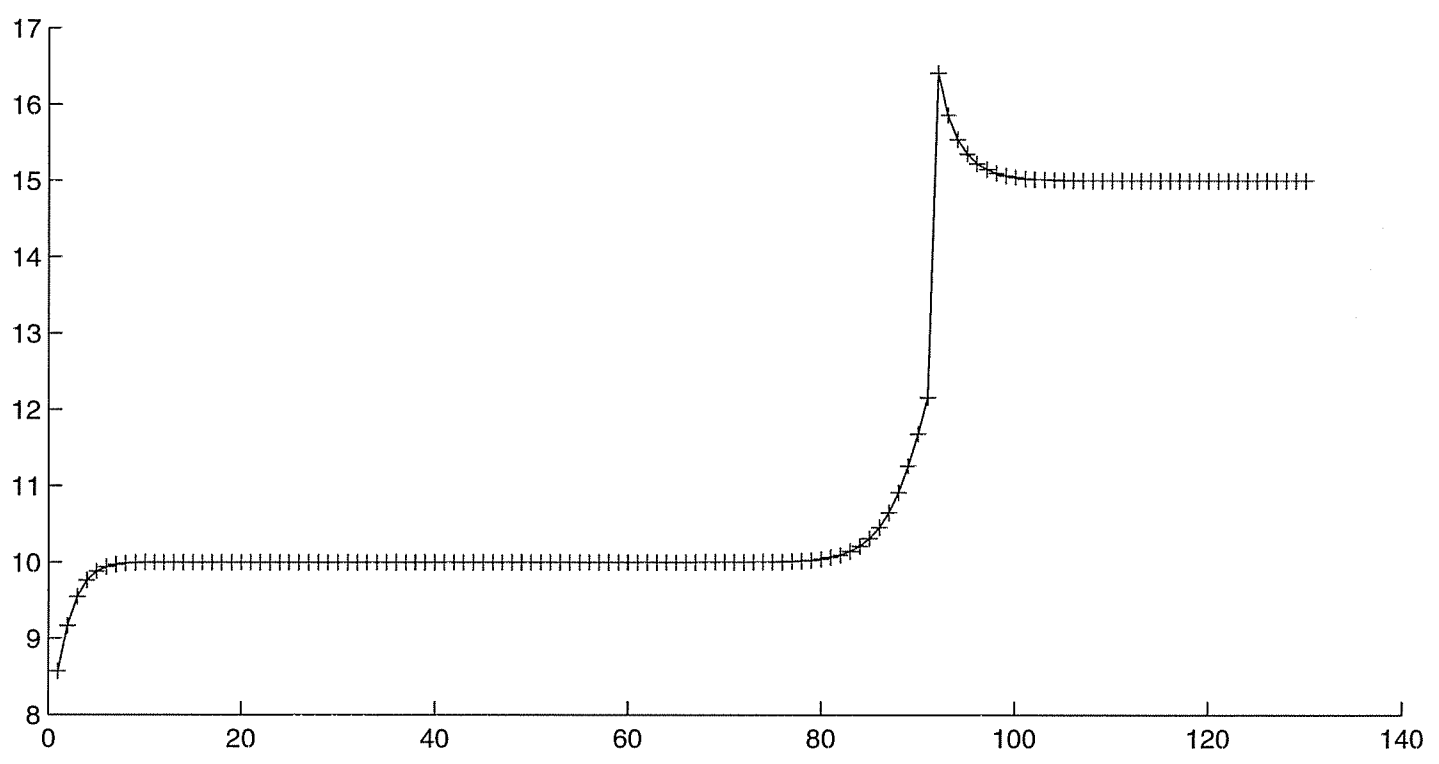
20	1.0000000	-0.9999981	0.5000000	9.999996
	9.9999962	-9.9999866	4.9999981	
	1.0000000	-0.9999990	0.5000000	
21	9.9999981	-9.9999933	4.9999990	9.999998
	1.0000000	-0.9999995	0.5000000	
22	9.9999990	-9.9999967	4.9999995	9.999999
	1.0000000	-0.9999998	0.5000000	
23	9.9999995	-9.9999983	4.9999998	10.000000
	1.0000000	-0.9999999	0.5000000	
24	9.9999998	-9.9999992	4.9999999	10.000000
	1.0000000	-0.9999999	0.5000000	
25	9.9999999	-9.9999996	4.9999999	10.000000

.

.

50	10.0000002	-10.0000002	4.9999984	10.000000
	1.0000000	-1.0000000	0.4999998	
60	10.0000132	-10.0000132	4.9999078	10.000013
	1.0000000	-1.0000000	0.4999901	
70	10.0007596	-10.0007596	4.9946829	10.000760
	1.0000000	-1.0000000	0.4994304	
80	10.0434279	-10.0434279	4.6960049	10.043428
	1.0000000	-1.0000000	0.4675699	
90	11.6782756	-11.6782756	-6.7479292	11.678276
	1.0000000	-1.0000000	-0.5778190	
100	7.7380143	-7.7380143	-15.0432753	15.043275
	0.5143836	-0.5143836	-1.0000000	
110	7.5040927	-7.5040927	-15.0007441	15.000744
	0.5002480	-0.5002480	-1.0000000	
120	7.5000710	-7.5000710	-15.0000129	15.000013
	0.5000043	-0.5000043	-1.0000000	
130	7.5000012	-7.5000012	-15.0000002	15.000000
	0.5000001	-0.5000001	-1.0000000	

④



5

SHODA V POSLOUPNOSTI
 $\lambda^{(k)}$

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

A =
3 3 0
0 4 2
0 0 1

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+00	1.000000e+00	1.000000e+00	
1	6.000000e+00	6.000000e+00	1.000000e+00	6.0000000
2	3.600000e+01	2.600000e+01	1.000000e+00	6.0000000

c =
1.0000 1.0000 1.0000
0 0.3333 -0.6667
0 0 1.0000

v =
3 0 0
0 4 0
0 0 1

c\y0 =
-5
5
1

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+00	0.000000e+00	1.000000e+00	
1	3.000000e+00	2.000000e+00	1.000000e+00	3.0000000
2	1.500000e+01	1.000000e+01	1.000000e+00	5.0000000
3	7.500000e+01	4.200000e+01	1.000000e+00	5.0000000

c\y0 =
-2
2
1

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	3.000000e+00	2.000000e+00	1.000000e+00	
1	1.500000e+01	1.000000e+01	1.000000e+00	5.0000000
2	7.500000e+01	4.200000e+01	1.000000e+00	5.0000000

c\y0 =
-6
8
1

5

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+00	1.000000e+00	1.000000e+00	
1	6.000000e+00	6.000000e+00	1.000000e+00	6.0000000
2	3.600000e+01	2.600000e+01	1.000000e+00	6.0000000
3	1.860000e+02	1.060000e+02	1.000000e+00	5.1666667
4	8.760000e+02	4.260000e+02	1.000000e+00	4.7096774
5	3.906000e+03	1.706000e+03	1.000000e+00	4.4589041
6	1.683600e+04	6.826000e+03	1.000000e+00	4.3102919
7	7.098600e+04	2.730600e+04	1.000000e+00	4.2163222
8	2.948760e+05	1.092260e+05	1.000000e+00	4.1540022
9	1.212306e+06	4.369060e+05	1.000000e+00	4.1112400
10	4.947636e+06	1.747626e+06	1.000000e+00	4.0811775
11	2.008579e+07	6.990506e+06	1.000000e+00	4.0596733

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+00	0.000000e+00	1.000000e+00	
1	3.000000e+00	2.000000e+00	1.000000e+00	3.0000000
2	1.500000e+01	1.000000e+01	1.000000e+00	5.0000000
3	7.500000e+01	4.200000e+01	1.000000e+00	5.0000000
4	3.510000e+02	1.700000e+02	1.000000e+00	4.6800000
5	1.563000e+03	6.820000e+02	1.000000e+00	4.4529915
6	6.735000e+03	2.730000e+03	1.000000e+00	4.3090211
7	2.839500e+04	1.092200e+04	1.000000e+00	4.2160356
8	1.179510e+05	4.369000e+04	1.000000e+00	4.1539356
9	4.849230e+05	1.747620e+05	1.000000e+00	4.1112242
10	1.979055e+06	6.990500e+05	1.000000e+00	4.0811737
11	8.034315e+06	2.796202e+06	1.000000e+00	4.0596724

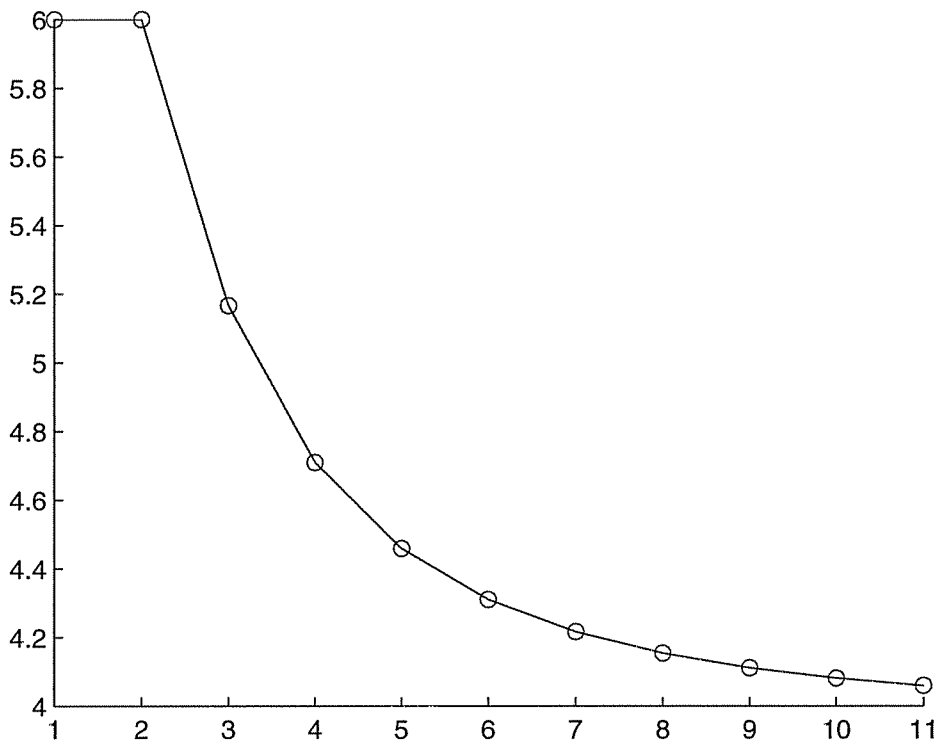
k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	3.000000e+00	2.000000e+00	1.000000e+00	
1	1.500000e+01	1.000000e+01	1.000000e+00	5.0000000
2	7.500000e+01	4.200000e+01	1.000000e+00	5.0000000
3	3.510000e+02	1.700000e+02	1.000000e+00	4.6800000
4	1.563000e+03	6.820000e+02	1.000000e+00	4.4529915
5	6.735000e+03	2.730000e+03	1.000000e+00	4.3090211
6	2.839500e+04	1.092200e+04	1.000000e+00	4.2160356
7	1.179510e+05	4.369000e+04	1.000000e+00	4.1539356
8	4.849230e+05	1.747620e+05	1.000000e+00	4.1112242
9	1.979055e+06	6.990500e+05	1.000000e+00	4.0811737
10	8.034315e+06	2.796202e+06	1.000000e+00	4.0596724
11	3.249155e+07	1.118481e+07	1.000000e+00	4.0440972

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+01	4.000000e+00	1.000000e+00	
1	4.200000e+01	1.800000e+01	1.000000e+00	4.2000000
2	1.800000e+02	7.400000e+01	1.000000e+00	4.2857143
3	7.620000e+02	2.980000e+02	1.000000e+00	4.2333333
4	3.180000e+03	1.194000e+03	1.000000e+00	4.1732283
5	1.312200e+04	4.778000e+03	1.000000e+00	4.1264151
6	5.370000e+04	1.911400e+04	1.000000e+00	4.0923640
7	2.184420e+05	7.645800e+04	1.000000e+00	4.0678212
8	8.847000e+05	3.058340e+05	1.000000e+00	4.0500453
9	3.571602e+06	1.223338e+06	1.000000e+00	4.0370770
10	1.438482e+07	4.893354e+06	1.000000e+00	4.0275540

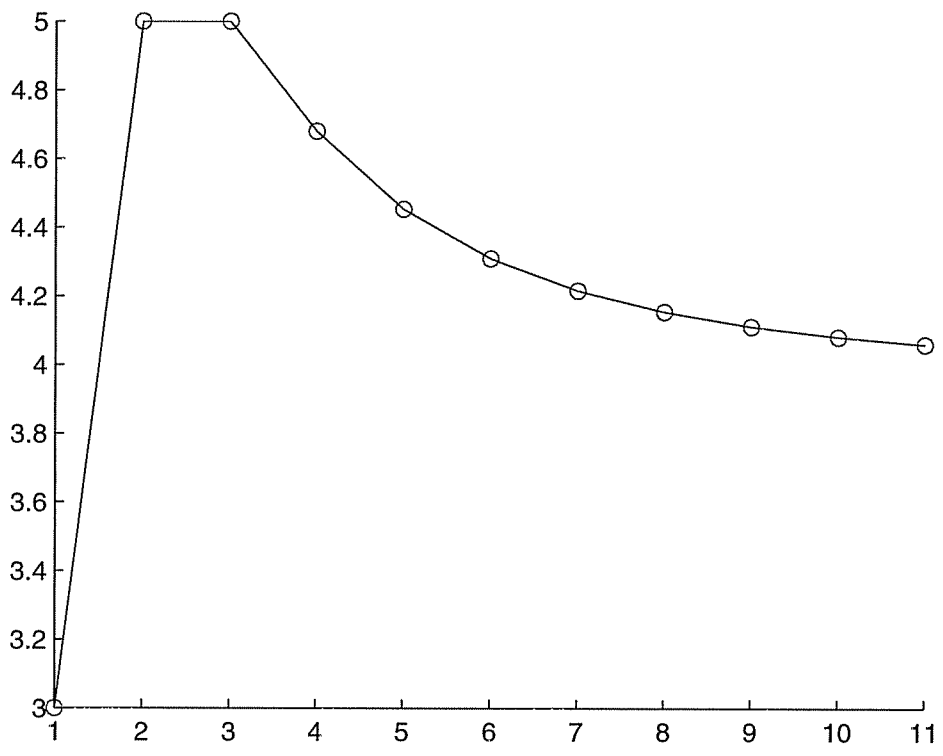
c\y0 =

-5
14
1

5



5



6

URÝCHLOVANÍ KONVERGENCE

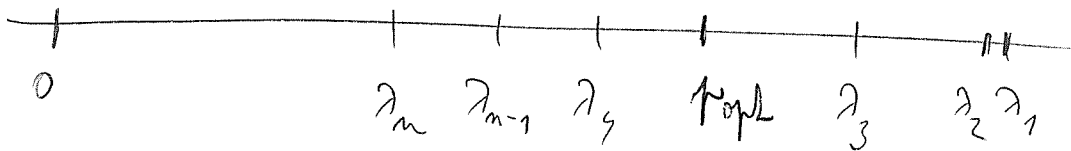
- lze použít např. Aitkenův proces

- Pokud platí, že λ_1 a λ_2 jsou si velmi blízká, rychlost konvergence mocinné metody bude malá. Předpokládáme-li např. že jsou všechna pl. čísla reálná lze použít Wilkinsonovu metodu

$A \dots$ pl. čísla $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

$$\hat{A} = A - \rho I \dots \text{pl. čísla } \lambda_1 - \rho, \lambda_2 - \rho, \dots, \lambda_n - \rho$$

Kvůli jednodušlosti, že jsou všechna $\lambda_i > 0$



Pomalou konvergenci způsobuje podíl $\left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right| \approx 1$.

Chci podíl co nejvíce zmenšit: $\frac{\lambda_2 - \rho}{\lambda_1 - \rho} < \frac{\lambda_2}{\lambda_1}$

? volba ρ

$$\left(\rho_{opt} = \frac{\lambda_2 + \lambda_n}{2} \right)$$

př: $A = \begin{bmatrix} 100 & & \\ & 99 & \\ & & 11 \end{bmatrix} \dots$ pl. čísla $\lambda_1 = 100, \lambda_2 = 99, \lambda_3 = 11$

$$\rho_{opt} = \frac{99 + 11}{2} = 55$$

$$\hat{A} = A - 55I = \begin{bmatrix} 45 & & \\ & 44 & \\ & & -44 \end{bmatrix} \dots \text{pl. čísla } \hat{\lambda}_1 = 45, \hat{\lambda}_2 = 44, \hat{\lambda}_3 = -44$$

$$\frac{\lambda_2}{\lambda_1} = \frac{99}{100} = 0,99, \quad \frac{\hat{\lambda}_2}{\hat{\lambda}_1} = \frac{44}{45} = 0,9778$$

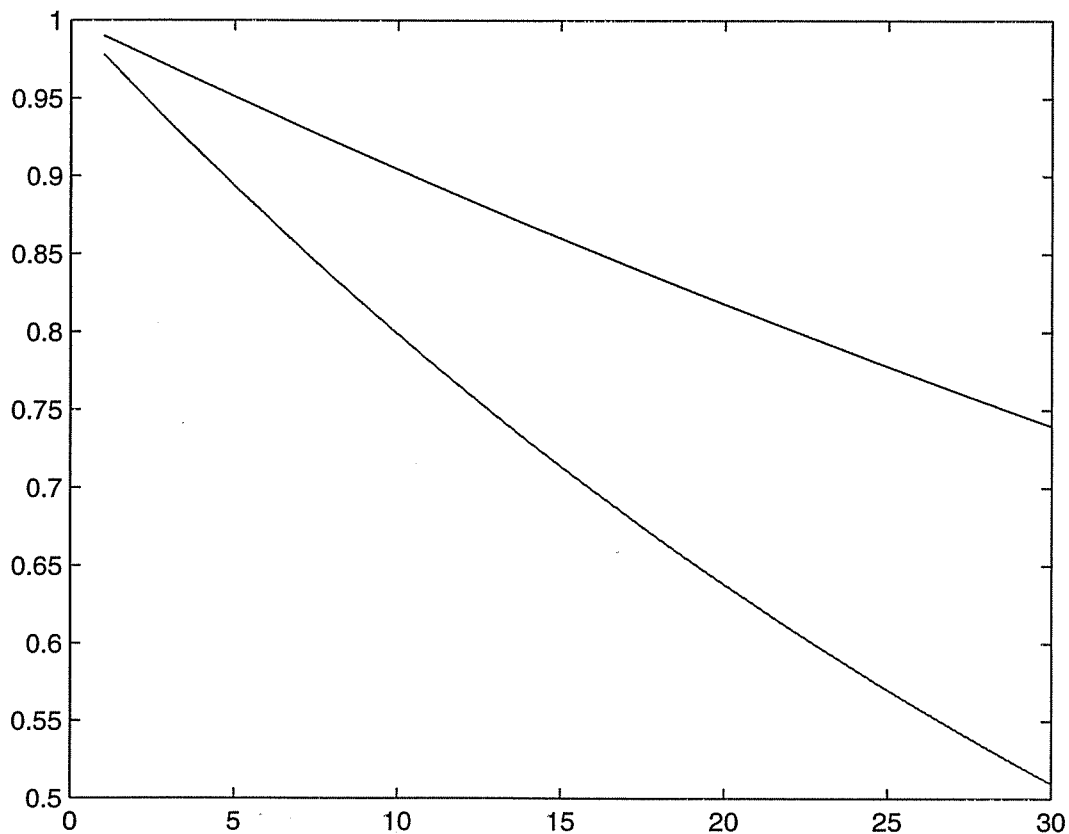
mocniny cisel a, b

a =
0.9900

b =
0.9778

vysl =

1.0000	0.9900	0.9778
2.0000	0.9801	0.9560
3.0000	0.9703	0.9348
4.0000	0.9606	0.9140
5.0000	0.9510	0.8937
6.0000	0.9415	0.8739
7.0000	0.9321	0.8544
8.0000	0.9227	0.8355
9.0000	0.9135	0.8169
10.0000	0.9044	0.7987
11.0000	0.8953	0.7810
12.0000	0.8864	0.7636
13.0000	0.8775	0.7467
14.0000	0.8687	0.7301
15.0000	0.8601	0.7138
16.0000	0.8515	0.6980
17.0000	0.8429	0.6825
18.0000	0.8345	0.6673
19.0000	0.8262	0.6525
20.0000	0.8179	0.6380
21.0000	0.8097	0.6238
22.0000	0.8016	0.6099
23.0000	0.7936	0.5964
24.0000	0.7857	0.5831
25.0000	0.7778	0.5702
26.0000	0.7700	0.5575
27.0000	0.7623	0.5451
28.0000	0.7547	0.5330
29.0000	0.7472	0.5212
30.0000	0.7397	0.5096



METODA RAYLEIGHOVA PODÍLU

Pro použití metody Rayleighova podílu budeme navíc předpokládat, že matice \mathbf{A} je symetrická (reálná). Potom musí být vlastní vektory ortonormální ($\mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j = 0$ pro $i \neq j$ a $\mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_i = 1$).

Odvození: 6. krok z odvození mocninné metody nahradíme vyjádřením součinu $\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k)}$

$$\begin{aligned} \mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k)} &= \lambda_1^k \left[\alpha_1 \mathbf{v}_1^T + \overbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{v}_i^T}^{\varepsilon_k^T} \right] \cdot \lambda_1^k \left[\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \overbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{v}_i}^{\varepsilon_k} \right] = \\ &= \lambda_1^{2k} \left[\alpha_1^2 + \underbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i^2 \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^{2k}}_{\varepsilon_k^T \varepsilon_k} \right] \end{aligned}$$

a součinu $\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k+1)T}$

$$\begin{aligned} \mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k+1)} &= \lambda_1^k \left[\alpha_1 \mathbf{v}_1^T + \overbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{v}_i^T}^{\varepsilon_k^T} \right] \cdot \lambda_1^{k+1} \left[\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \overbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^{k+1} \mathbf{v}_i}^{\varepsilon_{k+1}} \right] = \\ &= \lambda_1^{2k+1} \left[\alpha_1^2 + \underbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i^2 \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^{2k+1}}_{\varepsilon_k^T \varepsilon_{k+1}} \right] \end{aligned}$$

Dostáváme:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{A} \mathbf{y}^{(k)}}{\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k)}} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k+1)}}{\mathbf{y}^{(k)T} \mathbf{y}^{(k)}} = \frac{\lambda_1^{2k+1} (\alpha_1^2 + \overbrace{\varepsilon_k^T \varepsilon_{k+1}}^{\rightarrow 0})}{\lambda_1^{2k} (\alpha_1^2 + \underbrace{\varepsilon_k^T \varepsilon_k}_{\rightarrow 0})} = \lambda_1.$$

Poznámka: Součin $\varepsilon_k^T \varepsilon_k$ konverguje k nule (pro $k \rightarrow \infty$) zhruba dvakrát rychleji než ε_k k nulovému vektoru \Rightarrow metoda Rayleighova podílu bude rychlejší než mocinná metoda.

Příklad: Metodou Rayleighova podílu určete dominantní vlastní číslo matice \mathbf{A} , kde

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{a} \quad \mathbf{y}^{(0)} = [1; 1; 1]^T.$$

Řešení:

$$\mathbf{y}^{(1)} = [2; 3; 2]^T \quad \lambda_1^{(1)} = \frac{\mathbf{y}^{(0)T} \mathbf{y}^{(1)}}{\mathbf{y}^{(0)T} \mathbf{y}^{(0)}} = \frac{7}{3} \approx 2,3333,$$

$$\mathbf{y}^{(2)} = [5; 7; 5]^T \quad \lambda_1^{(2)} = \frac{41}{17} \approx 2,4117,$$

$$\mathbf{y}^{(3)} = [12; 17; 12]^T \quad \lambda_1^{(3)} = \frac{60+119+60}{25+49+25} = \frac{239}{99} \approx \underline{\underline{2,41417}}.$$

SROVNANÍ
 MOCNINNÉ METODY
 A METODY RAYLEIGHO-
 VA PO DÍLU

A =

8	1	1	1
1	7	1	1
1	1	6	1
1	1	1	5

v =

-0.0992	0.1956	-0.6925	-0.6872
-0.1574	0.5175	0.6714	-0.5066
-0.3810	-0.8018	0.2261	-0.4011
0.9057	-0.2259	0.1359	-0.3320

c =

4.2961	0	0	0
0	5.3923	0	0
0	0	6.5077	0
0	0	0	9.8039

y =

1
1
1
1

v\y =

0.2682
-0.3145
0.3409
-1.9269

Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A s normovaním vlastního vektoru v každé iteraci

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	y(4)_k	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	11.0000000	10.0000000	9.0000000	8.0000000	11.0000000
2	10.4545455	8.9090909	7.5454545	6.3636364	10.4545455
3	10.1826087	8.2956522	6.7913043	5.6173913	10.182609
4	10.0333049	7.9214347	6.3680615	5.2399658	10.033305
5	9.9464635	7.6835475	6.1199251	5.0354924	9.946464
6	9.8940365	7.5289789	5.9704692	4.9190748	9.894037
7	9.8615782	7.4273460	5.8787842	4.8502811	9.861578
8	9.8411263	7.3600862	5.8217771	4.8084711	9.841126
9	9.8280768	7.3154206	5.7859583	4.7825161	9.828077
10	9.8196739	7.2857077	5.7632601	4.7661447	9.819674
11	9.8142265	7.2659269	5.7487741	4.7556941	9.814226
12	9.8106771	7.2527553	5.7394734	4.7489630	9.810677
13	9.8083555	7.2439853	5.7334713	4.7445982	9.808355
14	9.8068324	7.2381473	5.7295810	4.7417534	9.806832
15	9.8058310	7.2342623	5.7270499	4.7398921	9.805831
16	9.8051713	7.2316777	5.7253980	4.7386707	9.805171



17	1.0000000	0.7375371	0.5839162	0.4832828	9.804736
	9.8047361	7.2299587	5.7243169	4.7378673	
	1.0000000	0.7373945	0.5838318	0.4832223	
18	9.8044487	7.2288158	5.7236078	4.7373379	9.804449
	1.0000000	0.7372996	0.5837766	0.4831825	
19	9.8042587	7.2280561	5.7231417	4.7369886	9.804259
	1.0000000	0.7372364	0.5837404	0.4831562	
20	9.8041330	7.2275512	5.7228349	4.7367579	9.804133
	1.0000000	0.7371943	0.5837166	0.4831389	
21	9.8040498	7.2272158	5.7226326	4.7366053	9.804050
	1.0000000	0.7371664	0.5837009	0.4831274	
22	9.8039947	7.2269929	5.7224992	4.7365044	9.803995
	1.0000000	0.7371478	0.5836906	0.4831198	
23	9.8039582	7.2268448	5.7224110	4.7364376	9.803958
	1.0000000	0.7371354	0.5836837	0.4831148	
24	9.8039340	7.2267465	5.7223527	4.7363933	9.803934
	1.0000000	0.7371272	0.5836792	0.4831115	
25	9.8039180	7.2266812	5.7223141	4.7363640	9.803918
	1.0000000	0.7371218	0.5836763	0.4831093	
26	9.8039073	7.2266379	5.7222886	4.7363445	9.803907
	1.0000000	0.7371181	0.5836743	0.4831078	
27	9.8039003	7.2266091	5.7222717	4.7363316	9.803900
	1.0000000	0.7371157	0.5836730	0.4831069	

ans =

9.8039



Metoda Rayleighova podilu pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A s normovanim vlastniho vektoru v kazde iteraci

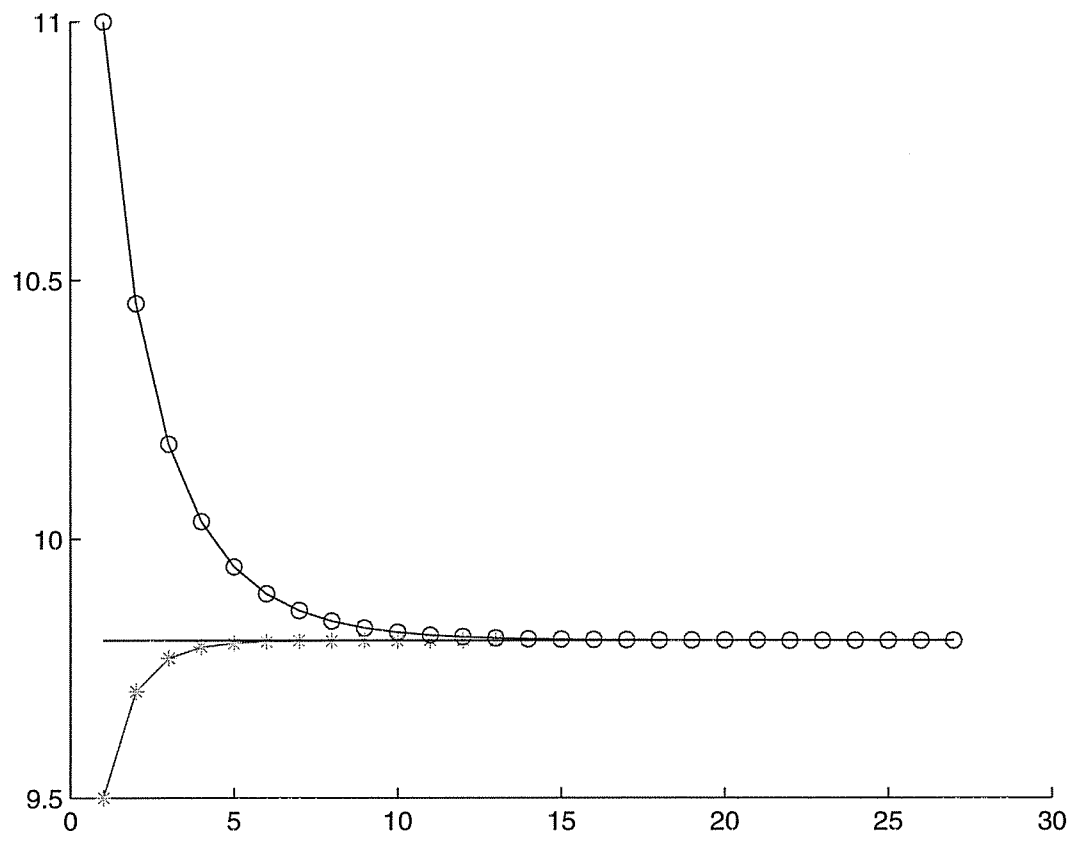
A =

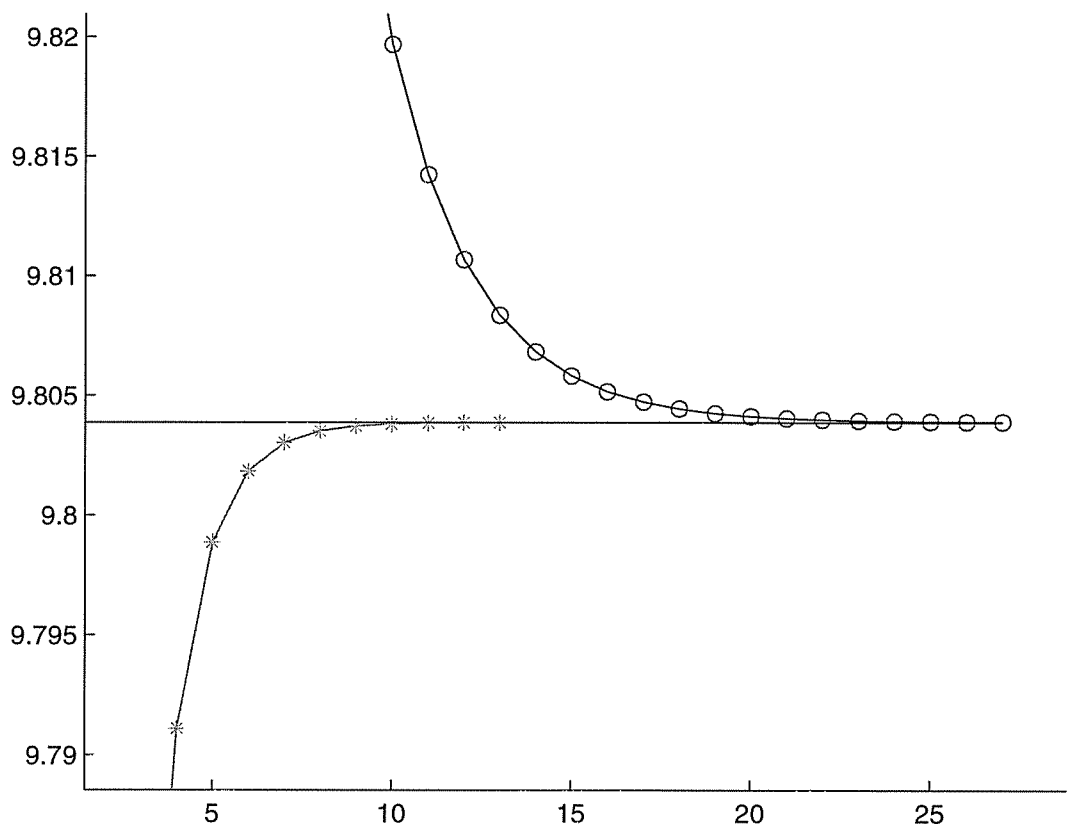
8	1	1	1
1	7	1	1
1	1	6	1
1	1	1	5

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	y(4)_k	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	11.0000000	10.0000000	9.0000000	8.0000000	9.500000
2	0.5749792	0.5227084	0.4704375	0.4181667	9.704918
	6.0111463	5.1225421	4.3384795	3.6589586	
	0.6180831	0.5267143	0.4460947	0.3762245	
3	6.2936981	5.1274022	4.1975903	3.4720145	9.769484
	0.6437727	0.5244741	0.4293650	0.3551470	
4	6.4591674	5.0996031	4.0995839	3.3733468	9.791097
	0.6595354	0.5207125	0.4186021	0.3444471	
5	6.5600452	5.0675719	4.0363075	3.3210857	9.798875
	0.6694068	0.5171103	0.4118770	0.3388936	
6	6.6231351	5.0399495	3.9966725	3.2928620	9.801848
	0.6756777	0.5141646	0.4077317	0.3359305	
7	6.6632482	5.0184918	3.9721632	3.2772266	9.803036
	0.6797024	0.5119246	0.4051911	0.3343022	
8	6.6890372	5.0026682	3.9570759	3.2683293	9.803525
	0.6823050	0.5102895	0.4036355	0.3333809	
9	6.7057461	4.9913482	3.9477884	3.2631347	9.803731
	0.6839975	0.5091260	0.4026811	0.3328453	
10	6.7166326	4.9834060	3.9420557	3.2600312	9.803819
	0.6851029	0.5083121	0.4020934	0.3325263	
11	6.7237548	4.9779075	3.9385017	3.2581397	9.803857
	0.6858272	0.5077496	0.4017296	0.3323323	
12	6.7284288	4.9741365	3.9362867	3.2569677	9.803874
	0.6863029	0.5073643	0.4015031	0.3322123	
13	6.7315032	4.9715684	3.9348982	3.2562317	9.803881
	0.6866161	0.5071020	0.4013613	0.3321370	

ans =

9.8039





Poznámka Pokud jsem vypočítal λ_1, v_1 a chci
 určit další vl. čísla, resp. vektory $\lambda_2, v_2; \lambda_3, v_3 \dots$
 (ovšem ne všechny) mohu použít metody
 využívající znalosti λ_1, v_1 atd.

➔ MATICOVÁ REDUKCE

Věta Necht λ_1 je vl. číslo matice A a v_1 je mu
 odpovídající vl. vektor. Necht w je libovolný
 vektor, pro který $w^T v_1 = 1$. Pak matice

$$W_1 = A - \lambda_1 v_1 w^T$$
 má stejná vl. čísla
 jako matice A , s výjimkou vl. čísla λ_1 , které
 je nahrazeno 0. (W_1 ... redukovaná matice)

? volba vektoru w ?

1) Hotellingova redukce

w ... levý vlastní vektor vl. čísla λ_1
 (je normalizován: $w^T v_1 = 1$)
 obvykle normálně a mívá být $w^T v_1 = 0$,
 význam této metody pro asymetrické mat.
 protože potom $w = v_1$

2) Wielandtova redukce

3) podobnostní redukce

→ ANIHILAČNÍ POSTUPY

Je-li w lib. vektor a λ_1, w_1 vl. číslo a vektor matice A , pak vektor

$$u = (A - \lambda_1 I)w$$

nemá složku ve směru vektoru w_1 .

- Považíme-li w jako vstup do numerické metody řešení λ_2, w_2 . (Problém s rozhranovacími chyby)
- Abychom odstranili tento problém, odbováváme stále složku ve směru w_1

$$u = (A - \lambda_1 I)w$$

Metody na řešení **úplného problému** - charakteristika:

- 1) metody založené na výpočtech vlastních čísel
pomocí charakteristického polynomu

Nevýhodné pro velká n (řád matice \mathbf{A}),
protože je obtížné vypočítat

$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) \text{ z definice determinantu.}$$

- 2) metody využívající podobnosti matic

Tato kategorie metod využívá faktu, že podobné matice mají stejná vlastní čísla.

Princip: konstruujeme posloupnost navzájem podobných matic, která konverguje k matici, jejíž vlastní čísla se dají jednoduchým způsobem určit.

- 3) smíšené metody

založené na převodu obecné matice na matici třídiagonální (např. Givensova, Householderova a Lanczosova metoda) a následný efektivní výpočet kořenů charakteristického polynomu této upravené matice.

EFEKTIVNÍ VÝPOČET CHARAKTERISTICKÉHO POLYNOMU PRO TŘÍDIAGONÁLNÍ MATICI

$$A = \begin{bmatrix} a_1 & c_1 & & & & \\ b_2 & a_2 & c_2 & & & \\ & b_3 & a_3 & c_3 & & \\ & & \dots & \dots & \dots & \\ & & & & c_{n-1} & \\ & & & & & b_n & a_n \end{bmatrix}$$

$$f_{-1}(\lambda) = 0$$

$$f_0(\lambda) = 1$$

$$f_k(\lambda) = (a_k - \lambda) f_{k-1}(\lambda) - b_k c_{k-1} f_{k-2}(\lambda)$$

$$k = 1, 2, \dots, n$$

$$f_n(\lambda) = f_A(\lambda)$$

$$\underbrace{A - \lambda I}_{=M} = \begin{bmatrix} a_1 - \lambda & c_1 & & & & \\ b_2 & a_2 - \lambda & c_2 & & & \\ & b_3 & a_3 - \lambda & c_3 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & b_{n-1} & a_{n-1} - \lambda & c_{n-1} \\ & & & & b_n & a_n - \lambda \end{bmatrix}$$

rozvoj podle posledni radky:

$$\det M = (a_n - \lambda) \cdot \det(M_{n-1}) - b_n \cdot c_{n-1} \cdot \det(M_{n-2})$$

(M_{n-1} ... prvich $n-1$ radku a sloupci z M)

$$M_1 = a_1 - \lambda = \det(M_1)$$

$$M_0 = 1$$

$$M_{-1} = 0$$

Podstata výpočtu vl. čísel tridiagonální matice pomocí jednoduchého vyjadřování hodnoty charakteristického polynomu metodou bisekce:

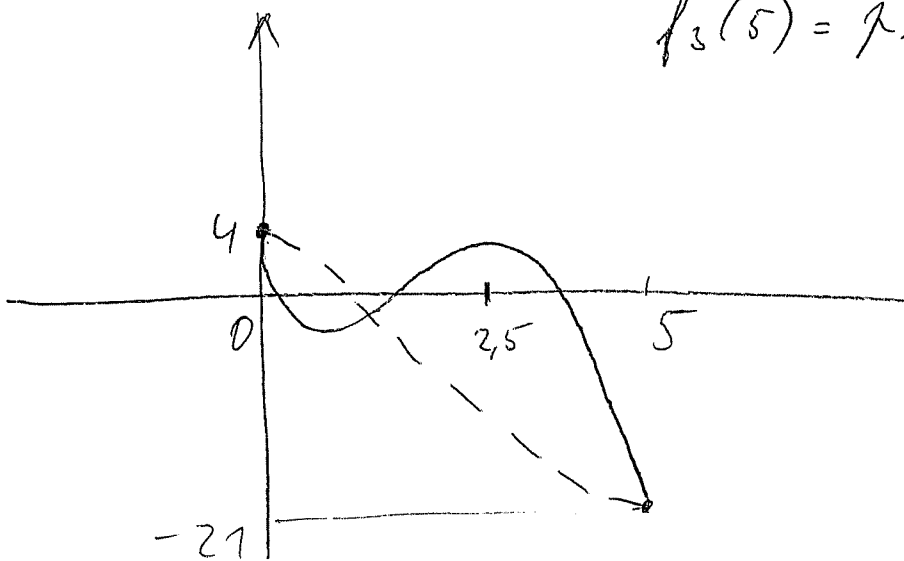
Příklad

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

zvolíme interval $\langle 0, 5 \rangle$ (v něm očekáváme všechna vlastní čísla)

vypočtem snadno máme $f_3(0) = p_A(0) = 4$

$$f_3(5) = p_A(5) = -21$$



METODA LU-ROZKLADU (LR-transformace, LR-algoritmus)

$\mathbf{A} = \mathbf{LU}$... rozklad matice \mathbf{A} na dolní trojúhelníkovou matici \mathbf{L} a horní trojúhelníkovou matici \mathbf{U} , kde na diagonále matice \mathbf{L} jsou pro jednoznačnost rozkladu jednotky. Sestrojíme matici \mathbf{B} , která bude podobná matici \mathbf{A} .

$$\mathbf{B} = \mathbf{UL} \quad (\mathbf{U} = \mathbf{L}^{-1}\mathbf{A} \Rightarrow \mathbf{B} = \mathbf{UL} = \mathbf{L}^{-1}\mathbf{AL}).$$

Postup:

Sestrojíme posloupnost matic \mathbf{A}_k :

- (i) $\mathbf{A}_0 = \mathbf{A}$, $k = 0$
- (ii) provedeme LU rozklad matice $\mathbf{A}_k = \mathbf{L}_k \mathbf{U}_k$
- (iii) sestrojíme matici $\mathbf{A}_{k+1} = \mathbf{U}_k \mathbf{L}_k$
- (iv) je-li matice \mathbf{A}_{k+1} horní trojúhelníková \Rightarrow konec,
jinak $k = k + 1$ a jdi na (ii)

Poznámka: Dá se ukázat, že když matice $\mathbf{B}_k = \mathbf{L}_0 \mathbf{L}_1 \dots \mathbf{L}_k$ konvergují k regulární matici, potom matice \mathbf{A}_k také konvergují, a to k horní trojúhelníkové matici s vlastními čísly na diagonále. Platí

$$\mathbf{A}_{k+1} = \underbrace{\mathbf{L}_k^{-1} \mathbf{A}_k}_{\mathbf{U}_k} \mathbf{L}_k$$

a tedy

$$\mathbf{A}_{k+1} = \underbrace{\mathbf{L}_k^{-1} \mathbf{L}_{k-1}^{-1} \dots \mathbf{L}_0^{-1}}_{\mathbf{B}_{k+1}^{-1}} \mathbf{A}_0 \underbrace{\mathbf{L}_0 \mathbf{L}_1 \dots \mathbf{L}_k}_{\mathbf{B}_{k+1}}$$

Pozn : Matice \mathbf{B}_k konverguje k matici, jejíž sloupce tvoří vl. vektory matice \mathbf{A}
Pro sym. matici \mathbf{A} je důkazřejší

$$\mathbf{B}_{k+1} \mathbf{A}_{k+1} = \mathbf{A} \mathbf{B}_{k+1}$$

↓
-L

Poznámka: Je-li matice \mathbf{A} symetrická a pozitivně definitní, provádíme LU-rozklad ve smyslu Choleského rozkladu ($\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$). Potom lze ukázat, že \mathbf{A}_k konverguje k diagonální matici.

Nevýhody:

- pomalá konvergence posloupnosti \mathbf{A}_k
- velký počet operací pro matice větších řádů
- nelze realizovat pro obecné matice \mathbf{A}

Poznámka: Jestliže pro dostatečně velké k je \mathbf{A}_k horní trojúhelníková matice, potom vlastní vektory jsou (přibližně) sloupce matice $\mathbf{B}_k = \mathbf{L}_0\mathbf{L}_1 \dots \mathbf{L}_{k-1}$.

METODY ORTOGONÁLNÍCH TRANSFORMACÍ

Použijeme podobný princip jako v předchozím případě, tj. sestrojíme posloupnost podobných matic $\mathbf{A}_0, \mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2 \dots$ tak, že

$$\mathbf{A}_{k+1} = \mathbf{Q}_k^T \mathbf{A}_k \mathbf{Q}_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Požadujeme, aby posloupnost \mathbf{A}_k konvergovala k matici, jejíž vlastní čísla lehce určíme. Ortogonální matici \mathbf{Q}_k vybíráme speciálním postupem. Výhodou tohoto algoritmu je *numerická stabilita*.

Poznámka: Pro obecnou matici používáme metodu *QU-rozkladu* (*QR-transformace*).

$$\mathbf{A} = \mathbf{Q}\mathbf{U} \quad \mathbf{Q} \dots \text{ortogonální matice } (\mathbf{Q}\mathbf{Q}^T = \mathbf{I}, \text{ tj. } \mathbf{Q}^T = \mathbf{Q}^{-1})$$

$$\mathbf{U} \dots \text{horní trojúhelníková matice}$$

$$\mathbf{B} = \mathbf{U}\mathbf{Q} \quad (\mathbf{U} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A} \Rightarrow \mathbf{B} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} \Rightarrow \mathbf{B} = \mathbf{Q}^T\mathbf{A}\mathbf{Q}).$$

Motivační příklad:

Příkladem ortogonální matice je matice rovinné rotace o úhel α :

$$\mathbf{Q}(\alpha) = \begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \stackrel{\text{ozn}}{=} \begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix}.$$

Pro matici

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$$

stanovte matici $\mathbf{B} = \mathbf{Q}^T(\alpha)\mathbf{A}\mathbf{Q}(\alpha)$ tak, aby $b_{12} = 0$.

Řešení: Rozepíšeme si prvky matice **B**:

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} c & s \\ -s & c \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} 2c + s & c + 3s \\ -2s + c & -s + 3c \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} 2c^2 + cs + cs + 3s^2 & -2cs - s^2 + c^2 + 3cs \\ -2cs + c^2 - s^2 + 3cs & 2s^2 - cs - cs + 3c^2 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Pro splnění podmínky $b_{12} = 0$ musí platit

$$-2cs - s^2 + c^2 + 3cs = cs - s^2 + c^2 = 0,$$

tj.

$$\begin{aligned} \underbrace{\cos \alpha \sin \alpha}_{\frac{1}{2} \sin 2\alpha} - \underbrace{\sin^2 \alpha + \cos^2 \alpha}_{+\cos 2\alpha} &= 0. \\ \cos 2\alpha &= -\frac{1}{2} \sin 2\alpha \\ -2 &= \tan 2\alpha \\ \alpha &\doteq \underline{-0,5535} \end{aligned}$$

Po dosazení dostaneme, že

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 3,6180 & 0 \\ 0 & 1,3819 \end{bmatrix}.$$

B je diagonální matice s vlastními čísly na diagonále a stejná vlastní čísla má i matice **A**.

□

Poznámka: Podobně jako v předchozí metodě, pro dostatečně velké k je \mathbf{A}_k horní trojúhelníková matice a vlastní vektory jsou (přibližně) sloupce matice $\mathbf{Q}_0\mathbf{Q}_1 \dots \mathbf{Q}_{k-1}$.

Poznámka: Pro symetrickou matici \mathbf{A} vede uvedený postup na tzv. *metodu Jacobiovy diagonalizace*.

$\mathbf{Q} = \Pi_{p,q} \mathbf{Q}_{p,q}(\alpha)$ — postupně vynulujeme všechny nediagonální prvky.

Poznámka: Při výpočtech nemusíme určovat úhel α , ale lze odvodit přímé vzorce.

Poznámka: Zbývá zvolit strategii na volbu indexů p a q . Nejjednodušší je postupně nulovat všechny mimodiagonální prvky (podobně jako v Gaussově eliminační metodě pro řešení soustavy lineárních rovnic). Uvědomme si ale, že se získané nuly z předchozího kroku obecně nezachovají. Další možností je nulovat vždy mimodiagonální prvek, který je největší v absolutní hodnotě (zde je třeba v každé iteraci vyhledat tento prvek, což zpomalí výpočet). Iterační proces zastavíme, je-li norma trojúhelníkové matice pod diagonálou menší než zadaná tolerance.

Uč. vektorů:

$$A_1 = Q_1^T A Q_1$$

$$A_2 = Q_2^T A_1 Q_2$$

$$A_k = Q_k^T A_{k-1} Q_k$$

$$\Rightarrow A_k = \underbrace{Q_k^T Q_{k-1}^T \dots Q_1^T}_{P_k^T} A \underbrace{Q_1 Q_2 \dots Q_k}_{P_k}$$

$$P_k A_k = A P_k$$

↓

Λ ($k \rightarrow \infty$)

↓

X ... její sloupce jsou
praví vektorů A