

## Kapitola 6. Vlastní čísla a vlastní vektory

### Výpočet vlastních čísel a vlastních vektorů

S pojmem **vlastního čísla** jsme se již setkali například u iteračních metod pro řešení soustav 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  $\lambda$ , 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  $\mathbf{A}$ , 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  $\lambda_i$  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  $\mathbf{A}$ .

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 největší absolutní hodnotou)

Úlohu na vlastní čísla si připomeneme na příkladu.

#### Příklad 1

Stanovte taková čísla  $\lambda$ , pro která má homogenní soustava  $\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$  nenulové řešení, dále určete toto řešení, pro matici

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



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  $\lambda$ , aby

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = (2 - \lambda)^3 - (2 - \lambda) = (2 - \lambda) [(2 - \lambda)^2 - 1] = (2 - \lambda)(1 - \lambda)(3 - \lambda) = 0.$$

Dostali jsme algebraickou rovnicí stupně 3 a pouze pro její kořeny

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

bude mít uvažovaná soustava nenulové řešení.

Ke každému vlastnímu číslu  $\lambda_i$  můžeme najít nenulové řešení homogenní soustavy

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

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  $\lambda_1$ . Podobně bychom našli vlastní vektory odpovídající vlastním číslům  $\lambda_2$  a  $\lambda_3$ .

Poznámka:

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

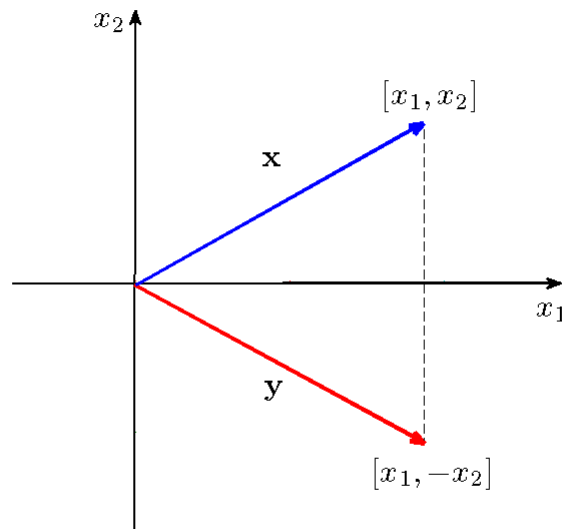
$$p_{\mathbf{A}}(\lambda) = (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) \dots (a_{nn} - \lambda).$$

## Motivace

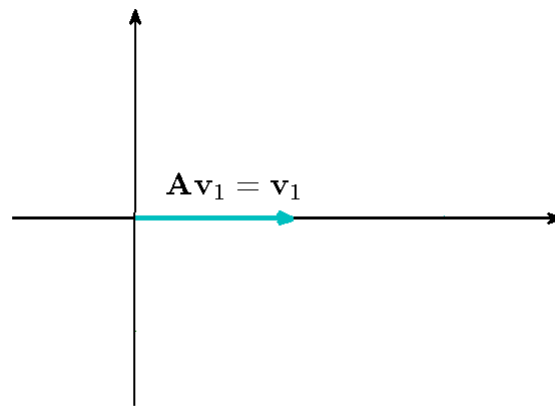
Vlastní vektor je takový vektor, pro který platí, že vynásobíme-li matici  $\mathbf{A}$  s tímto vektorem, získáme násobek původního vektoru. Mluvíme o **samodružných prvcích**.

Příklad: Osová souměrnost = zobrazení  $\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}$ .

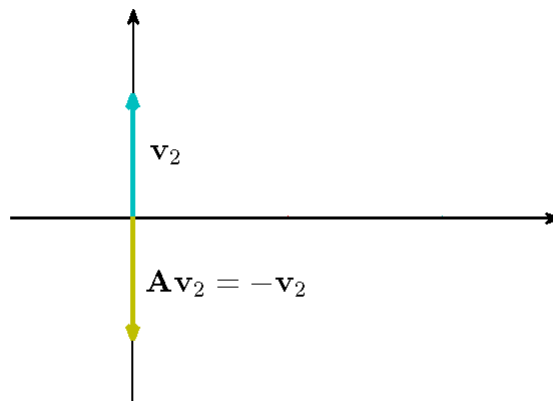
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}}_{\mathbf{A}} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\mathbf{v}_1} = \underbrace{1}_{\lambda_1} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\mathbf{v}_1}$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}}_{\mathbf{A}} \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\mathbf{v}_2} = \underbrace{-1}_{\lambda_1} \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\mathbf{v}_2}$$



**Příklad:** Určete vlastní čísla a vlastní vektory těchto matic:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix},$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad D = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

Řešení: Všechny zadané matice mají stejný charakteristický polynom

$$p_A(\lambda) = p_B(\lambda) = p_C(\lambda) = p_D(\lambda) = (2 - \lambda)^3,$$

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

Vlastní vektory:

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

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

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

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

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

$$\text{Pozn.: } C - \lambda I = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$D: v^{(1)} = [1, 0, 0]^T$$

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

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

Připomeňme si některé poznatky z lineární algebry.

**Definice:** Říkáme, že matice  $A$  a  $B$  jsou podobné, existuje-li regulární matice  $P$  taková, že

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

**Věta** Podobné matice mají stejná vlastní čísla.

**Věta:** Nechť  $A$  je reálná symetrická matice. Potom existuje ortogonální matice  $Q$  taková, že pro spektrální matici platí

$$\boxed{\Lambda = Q^T A Q}.$$

Důkaz:

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

□

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

Důkaz:

$$\begin{aligned} Av &= \lambda v \\ P^{-1} \cdot / \quad PBP^{-1}v &= \lambda v \\ B \underbrace{P^{-1}v}_w &= \lambda \underbrace{P^{-1}v}_w \end{aligned}$$

□

Poznámka: Pokud jsou vlastní vektory  $v_1, v_2, \dots, v_n$  lineárně nezávislé, potom platí:

$$X^{-1}AX = \Lambda \quad (\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \dots \text{spektrální matice})$$

Matice  $A$  je tedy podobná diagonální matici. Matice  $X$  je matice, jejíž sloupce tvoří vlastní vektory

$$\boxed{AX = X\Lambda}$$

$$\mathbf{A} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \dots & \mathbf{v}_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{X}} = \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \dots & \mathbf{v}_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{X}} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}}_{\mathbf{\Lambda}}$$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 \mathbf{v}_1 & \lambda_2 \mathbf{v}_2 & \dots & \lambda_n \mathbf{v}_n \end{bmatrix}$$

**Věta** Necht'  $\mathbf{A}$  je čtvercová matice řádu  $n$ ,  $\lambda$  její vlastní číslo a  $\mathbf{v}$  její vlastní vektor, tj.  $\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$ . Potom platí:

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

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

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

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

(v) vlastní vektory symetrické matice odpovídající různým vlastním číslům jsou ortogonální

(vi) symetrická pozitivně definitní matice má všechna vlastní čísla kladná

Důkaz:

(i)

$$\mathbf{A} \cdot / \quad \mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Rightarrow \mathbf{A}^2\mathbf{v} = \lambda \underbrace{\mathbf{A}\mathbf{v}}_{=\lambda\mathbf{v}} = \lambda^2\mathbf{v}$$

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

(ii)

$$\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \Rightarrow \mathbf{A}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{A}^{-1}\mathbf{v}$$

$$\mathbf{v} = \lambda\mathbf{A}^{-1}\mathbf{v} \quad / \cdot \frac{1}{\lambda}$$

$$\frac{1}{\lambda}\mathbf{v} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{v}$$

(iii) Označme  $\mathbf{B} = \mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ . Platí

$$\det \mathbf{B}^H = \overline{\det \mathbf{B}^T} = \overline{\det \mathbf{B}}$$

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

$$(iv) \mathbf{A} = \mathbf{A}^H, \quad \mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$$

$$\lambda \mathbf{v}^H \mathbf{v} = \mathbf{v}^H (\lambda \mathbf{v}) = \mathbf{v}^H \mathbf{A} \mathbf{v} = \underbrace{\mathbf{v}^H \mathbf{A}^H \mathbf{v}}_{\substack{\text{číslo} \\ \text{přidáme } ^H \text{ a } \overline{\quad}}} = \overline{(\mathbf{v}^H \mathbf{A}^H \mathbf{v})^H} = \overline{\mathbf{v}^H \mathbf{A} \mathbf{v}} = \overline{\lambda \mathbf{v}^H \mathbf{v}} \stackrel{(*)}{=} \overline{\lambda} \mathbf{v}^H \mathbf{v}$$

$$\mathbf{v}^H \mathbf{v}$$

$$(*) \quad \overline{(\mathbf{v}^H \mathbf{v})^H} = \mathbf{v}^H \mathbf{v} \quad \Rightarrow \quad \overline{\mathbf{v}^H \mathbf{v}} =$$

(v)

$$\left. \begin{array}{l} \mathbf{u}^H \cdot / \\ \mathbf{v}^H \cdot / \end{array} \right\} \begin{array}{l} \mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \\ \mathbf{A}\mathbf{u} = \mu\mathbf{u} \end{array} \quad \lambda \neq \mu; \quad \lambda = \bar{\lambda}, \quad \mu = \bar{\mu}, \quad \mathbf{A} = \mathbf{A}^H$$

$$\begin{array}{l} \mathbf{u}^H \mathbf{A} \mathbf{v} = \lambda \mathbf{u}^H \mathbf{v} \\ \mathbf{v}^H \mathbf{A} \mathbf{u} = \mu \mathbf{v}^H \mathbf{u} \quad /^H \\ \mathbf{u}^H \mathbf{A}^H \mathbf{v} = \mu \mathbf{u}^H \mathbf{v} \end{array}$$

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

(vi)

$$\begin{array}{l} \mathbf{A}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \\ \mathbf{v}^T \mathbf{A} \mathbf{v} = \lambda \mathbf{v}^T \mathbf{v} \end{array}$$

Platí (pro pozitivně definitní matici  $\mathbf{A}$ ):

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

□

Poznámka: Ortogonální matice  $\mathbf{Q}$ :

$$\boxed{\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}} \quad / \cdot \mathbf{Q}^{-1}$$

$$\boxed{\mathbf{Q}^T = \mathbf{Q}^{-1}}$$

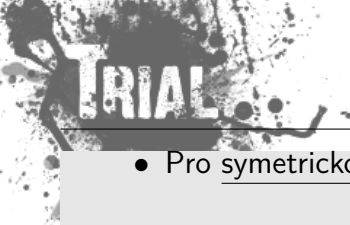
### Podmíněnost úlohy na vlastní čísla

Omezíme se na případ, kdy matice  $\mathbf{A}$  má  $n$  lineárně nezávislých vlastních vektorů  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$  odpovídajících vlastním číslům  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ .

- $\Delta a_{ij} \dots$  malé změny v prvcích  $a_{ij} \quad |\Delta a_{ij}| \leq \varepsilon$
- porušená matice  $\mathbf{A}(\varepsilon) = \mathbf{A} + \Delta \mathbf{A}$  má vlastní čísla  $\lambda_k(\varepsilon) = \lambda_k + \Delta \lambda_k$
- dále platí (viz literatura):

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

kde  $\alpha_k$  je úhel  $\mathbf{v}_k$  a vlastního vektoru  $\mathbf{A}^H$  odpovídajícímu vlastnímu číslu  $\bar{\lambda}_k$



- Pro symetrickou matici je

$$\alpha_k = 0 \quad \Rightarrow \quad \kappa_k = 1$$

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

- Pro nesymetrickou matici je

$$\alpha_k \neq 0 \quad \Rightarrow \quad \kappa_k \text{ může být velmi velké}$$

... špatně podmíněná úloha

## Příklad

script v MATLABu

```
A=[-1 5 0; 0 3 1; 0 0 2]
AH=ctranspose(A)

[v,c]=eig(A,'noblance')
[vH,cH]=eig(AH,'noblance')

disp('-----')
disp(' Vlastni vektory A a AH odpovidajici vlastnimu cislu lambda,')
disp(' cos uhlu, ktery sviraji a tento uhel')
for j=1:length(A)
disp('-----')
lambda=c(j,j)
vlastni_vektor_A=v(:,j)
vlastni_vektor_AH=vH(:,j)
cosinus_uhlu=vlastni_vektor_A*vlastni_vektor_AH'...
                /norm(vlastni_vektor_A)/norm(vlastni_vektor_AH)
uhel=acos(cosinus_uhlu);
uhel=uhel*180/pi
pause
end;
```

výsledky v MATLABu



```
A =
  -1    5    0
   0    3    1
   0    0    2
AH =
  -1    0    0
   5    3    0
   0    1    2
v =
  1.0000  1.0000 -1.0000
         0  0.8000 -0.6000
         0         0  0.6000
c =
  -1    0    0
   0    3    0
   0    0    2
vH =
 -0.8000  0.0000 -0.0000
  1.0000 -1.0000  0.0000
 -0.3333 -1.0000  1.0000
cH =
 -1.0000    0    0
         0  3.0000    0
         0    0  2.0000
```

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

```
lambda =
  -1
vlastni_vektor_A =
  1    0    0
vlastni_vektor_AH =
 -0.8000  1.0000 -0.3333
cosinus_uhlu =
 -0.6046
uhel =
 127.1966
```

-----

```
lambda =
  3
vlastni_vektor_A =
  1.0000  0.8000    0
vlastni_vektor_AH =
  0.0000 -1.0000 -1.0000
cosinus_uhlu =
 -0.4417
uhel =
 116.2141
```

-----

```
lambda =
  2
vlastni_vektor_A =
 -1.0000 -0.6000  0.6000
```



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

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

4. Vytkneme dominantní vlastní číslo (viz \*)

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

5. Analogicky vyjádříme  $\mathbf{y}^{(k+1)}$ .

6. Vybereme  $j$ -tou složku  $\mathbf{y}^{(k+1)}$  a  $\mathbf{y}^{(k)}$ , 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

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

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

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

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

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

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

### Poznámka:

Abychom zamezili přetečení, resp. podtečení při zobrazení 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).

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

výsledky v MATLABu

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

A =

```

900    20    1
 20   500   30
  1    30  100

```

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	
1	9.210000e+002	5.500000e+002	1.310000e+002	921.0000000
2	8.400310e+005	2.973500e+005	3.052100e+004	912.0857763
3	7.620054e+008	1.663913e+008	1.281263e+007	907.1158338
4	6.891455e+011	9.882011e+010	7.035006e+009	904.3840077
5	6.222144e+014	6.340402e+013	4.357249e+012	902.8781109
6	5.612654e+017	4.427701e+016	2.960060e+015	902.0450147
7	5.060274e+020	3.345262e+019	2.185582e+018	901.5830307
8	4.560959e+023	2.691242e+022	1.728164e+021	901.3264854
9	4.110263e+026	2.262997e+025	1.436285e+024	901.1839104
10	3.703777e+029	1.957860e+028	1.233554e+027	901.1046393

>> eig(A)

ans =

```

1.0e+002 *
 0.977622158203950
 5.012324900167472
 9.010052941628578

```

výsledky v MATLABu



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

A =

```

900    20    1
 20   500   30
  1    30  100
    
```

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	921.0000000	550.0000000	131.0000000	921.000000
	1.0000000	0.5971770	0.1422367	
2	912.0857763	322.8555917	33.1389794	912.085776
	1.0000000	0.3539750	0.0363332	
3	907.1158338	198.0775114	15.2525693	907.115834
	1.0000000	0.2183597	0.0168144	
4	904.3840077	129.6842642	9.2322257	904.384008
	1.0000000	0.1433951	0.0102083	
5	902.8781109	92.0038151	6.3226842	902.878111
	1.0000000	0.1019006	0.0070028	
6	902.0450147	71.1603809	4.7572988	902.045015
	1.0000000	0.0788878	0.0052739	
7	901.5830307	59.6021361	3.8940255	901.583031
	1.0000000	0.0661083	0.0043191	
8	901.3264854	53.1837310	3.4151593	901.326485
	1.0000000	0.0590061	0.0037890	
9	901.1839104	49.6167046	3.1490857	901.183910
	1.0000000	0.0550572	0.0034944	
10	901.1046393	47.6334548	3.0011561	901.104639
	1.0000000	0.0528612	0.0033305	

výsledky v MATLABu

Mocninna metoda pro vypočet dominantního vlastního čísla matice A

A =

1/1000	-3/10000	-1/2000
1/5000	1/200	-1/10000
-1/1000	1/500	3/1000

k	y(1)_k		y(2)_k		y(3)_k		lambda_k	
0	1.000000e+000		1.000000e+000		1.000000e+000			
1	2.000000e-004		5.100000e-003		4.000000e-003		0.0051000	
2	-3.330000e-006		2.514000e-005		2.200000e-005		0.0049294	
3	-2.187200e-008		1.228340e-007		1.196100e-007		0.0048860	
4	-1.185272e-010		5.978346e-010		6.263700e-010		0.0052368	
5	-6.110626e-013		2.902831e-012		3.193306e-012		0.0050981	
6	-3.078565e-015		1.407261e-014		1.599664e-014		0.0050094	
7	-1.529867e-017		6.814767e-017		7.921371e-017		0.0049519	
8	-7.534983e-020		3.297572e-019		3.892351e-019		0.0049137	
9	-3.688946e-022		1.594793e-021		1.902570e-021		0.0048880	
10	-1.798617e-024		7.709928e-024		9.266189e-024		0.0048704	

```
>> eig(A)
```

```
ans =
```

```
0.000770409049726  
0.003399468175334  
0.004830122774940
```

výsledky v MATLABu



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

A =

1/1000	-3/10000	-1/2000
1/5000	1/200	-1/10000
-1/1000	1/500	3/1000

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	0.0002000	0.0051000	0.0040000	0.005100
	0.0392157	1.0000000	0.7843137	
2	-0.0006529	0.0049294	0.0043137	0.004929
	-0.1324582	1.0000000	0.8750994	
3	-0.0008700	0.0048860	0.0047578	0.004886
	-0.1780614	1.0000000	0.9737532	
4	-0.0009649	0.0048670	0.0050993	0.005237
	-0.1892287	0.9544432	1.0000000	
5	-0.0009756	0.0046344	0.0050981	0.005098
	-0.1913573	0.9090360	1.0000000	
6	-0.0009641	0.0044069	0.0050094	0.005009
	-0.1924507	0.8797227	1.0000000	
7	-0.0009564	0.0042601	0.0049519	0.004952
	-0.1931316	0.8603014	1.0000000	
8	-0.0009512	0.0041629	0.0049137	0.004914
	-0.1935843	0.8471929	1.0000000	
9	-0.0009477	0.0040972	0.0048880	0.004888
	-0.1938928	0.8382309	1.0000000	
10	-0.0009454	0.0040524	0.0048704	0.004870
	-0.1941054	0.8320495	1.0000000	

#### Poznámka:

Nejlepší aproximaci dostaneme, dělíme-li složky, které mají největší absolutní hodnotu.

Obecně nelze použít libovolnou složku vektoru  $y^{(k)}$  neboť odpovídající vlastní vektor ji může mít nulovou.

*výsledky v MATLABu*

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

```
>> [v,c]=eig(A,'nobalance')
```

```
v =
     1     1     0
     0     1     0
     0     0     1
```

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

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

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	

#### Poznámka:

Při praktickém použití mocninné metody neověřujeme, zda jsou splněny předpoklady odvození.

Zadaná matice nemusí mít jediné dominantní vlastní číslo nebo počet lineárně nezávislých vlastních vektorů může být menší než řád matice.

Při nesplněných předpokladech odvození může být konvergence pomalá.

Další nevýhodou mocninné metody je potom odhad chyby získané aproximace.

*výsledky v MATLABu*



```

A =
     3     1     1
    -1     1     0
     0     0     1

>> [v,c]=eig(A,'nobalance')

v =
     1.0000    -1.0000     0.0000
    -1.0000     1.0000    -1.0000
         0         0     1.0000

c =
     2.0000         0         0
         0     2.0000         0
         0         0     1.0000

```

Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	
1	5.000000e+000	0.000000e+000	1.000000e+000	5.0000000
2	1.600000e+001	-5.000000e+000	1.000000e+000	3.2000000
3	4.400000e+001	-2.100000e+001	1.000000e+000	2.7500000
4	1.120000e+002	-6.500000e+001	1.000000e+000	2.5454545
5	2.720000e+002	-1.770000e+002	1.000000e+000	2.4285714
6	6.400000e+002	-4.490000e+002	1.000000e+000	2.3529412
7	1.472000e+003	-1.089000e+003	1.000000e+000	2.3000000
8	3.328000e+003	-2.561000e+003	1.000000e+000	2.2608696
9	7.424000e+003	-5.889000e+003	1.000000e+000	2.2307692
10	1.638400e+004	-1.331300e+004	1.000000e+000	2.2068966
50	8.556839e+016	-8.219069e+016	1.000000e+000	2.0402685
100	1.914152e+032	-1.876123e+032	1.000000e+000	2.0200669
150	3.225580e+047	-3.182762e+047	1.000000e+000	2.0133630
200	4.836884e+062	-4.788675e+062	1.000000e+000	2.0100167
250	6.802785e+077	-6.748508e+077	1.000000e+000	2.0080107
300	9.187032e+092	-9.125921e+092	1.000000e+000	2.0066741
1000	1.608334e+304	-1.605120e+304	1.000000e+000	2.0020007
1013	Inf	-1.332031e+308	1.000000e+000	Inf



Z uvedeného příkladu je dále vidět, že je opravdu vhodné normovat vektor  $\mathbf{y}^{(k)}$  a zabránit tak přetečení.

Poznámka:

Při praktickém použití mocninné metody použijeme například počáteční volbu vektoru  $\mathbf{y}^{(0)} = [1, 1, 1, \dots, 1]^T$ .

Je-li ovšem 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, ale nejbližší nižší, u kterého u odpovídajícího vlastního vektoru bude nenulový koeficient.

Pokud bychom prováděli výpočet dostatečně dlouho, dojde vlivem zaokrouhlovacích chyb k tomu, že u příslušné iterace  $\mathbf{y}^{(k)}$  bude již zmiňovaný koeficient u vlastního vektoru odpovídajícího dominantnímu vlastnímu číslu již nenulový a metoda nakonec dominantní vlastní číslo nalezne.

*výsledky v MATLABu*

```

A =
    4    -3     2
    0     2     0
    0    -4     6

>> [v,c]=eig(A,'nobalance')

v =
    1.0000    1.0000   -0.5000
         0         0   -1.0000
         0    1.0000   -1.0000

c =
     4     0     0
     0     6     0
     0     0     2

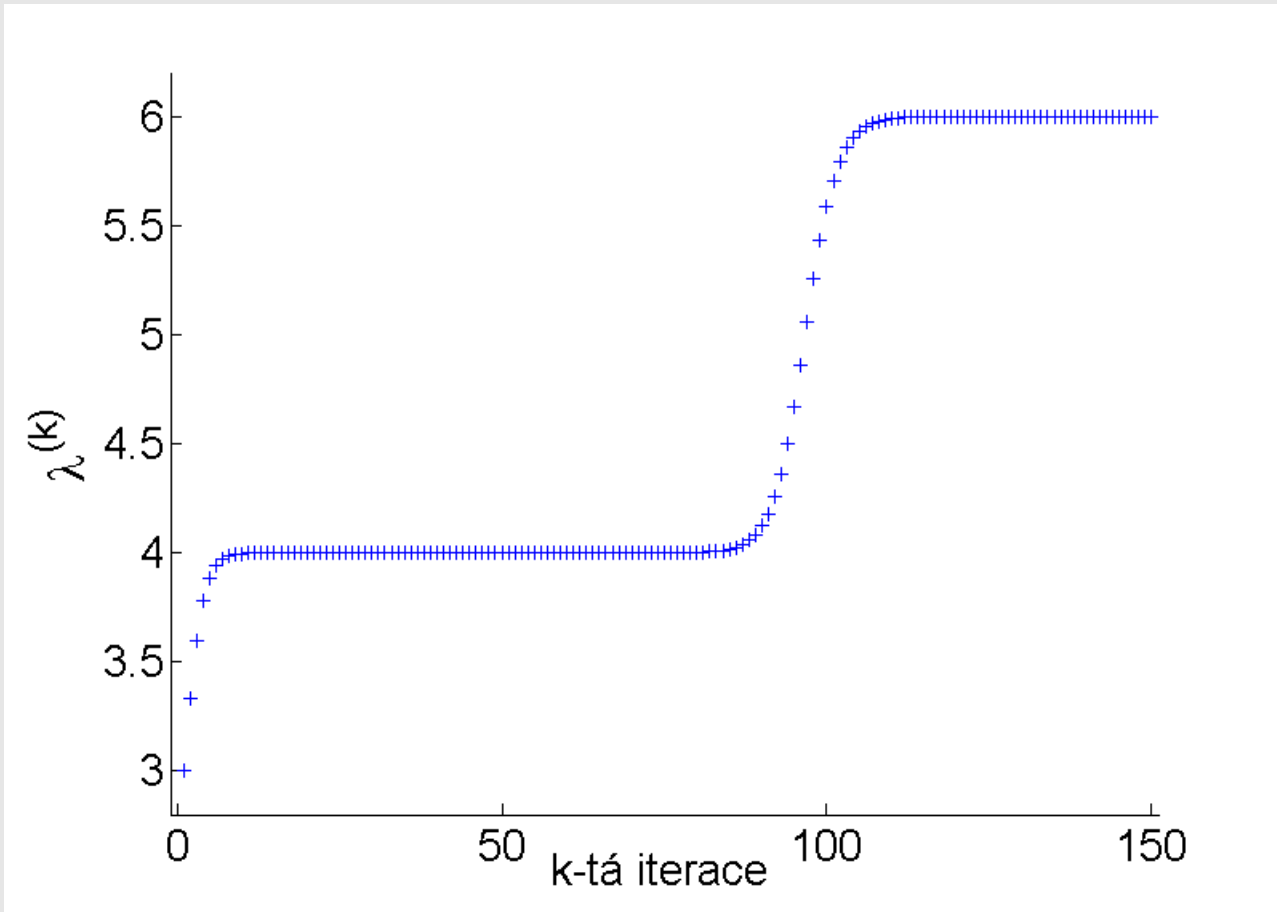
>> y=[1 1 1]'
>> alpha=(v\y)'

alpha =
    0.5000         0   -1.0000

```

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	lambda_k
0	1.0000000	1.0000000	1.0000000	
1	3.0000000	2.0000000	2.0000000	3.000000
	1.0000000	0.6666667	0.6666667	
2	3.3333333	1.3333333	1.3333333	3.333333
	1.0000000	0.4000000	0.4000000	
3	3.6000000	0.8000000	0.8000000	3.600000
	1.0000000	0.2222222	0.2222222	
4	3.7777778	0.4444444	0.4444444	3.777778
	1.0000000	0.1176471	0.1176471	
5	3.8823529	0.2352941	0.2352941	3.882353
	1.0000000	0.0606061	0.0606061	
6	3.9393939	0.1212121	0.1212121	3.939394
	1.0000000	0.0307692	0.0307692	
7	3.9692308	0.0615385	0.0615385	3.969231
	1.0000000	0.0155039	0.0155039	
8	3.9844961	0.0310078	0.0310078	3.984496
	1.0000000	0.0077821	0.0077821	
9	3.9922179	0.0155642	0.0155642	3.992218
	1.0000000	0.0038986	0.0038986	
10	3.9961014	0.0077973	0.0077973	3.996101
	1.0000000	0.0019512	0.0019512	
11	3.9980488	0.0039024	0.0039024	3.998049
	1.0000000	0.0009761	0.0009761	
12	3.9990239	0.0019522	0.0019522	3.999024
	1.0000000	0.0004882	0.0004882	
13	3.9995118	0.0009763	0.0009763	3.999512
	1.0000000	0.0002441	0.0002441	



Poznámka:

Iterační proces ukončujeme použitím zastavovací podmínky ve tvaru

$$|\lambda_1^{(k+1)} - \lambda_1^{(k)}| < \varepsilon$$

Posuďte výsledky získané pro následující příklad. Kde je problém ?

*výsledky v MATLABu*

```

A =
    3    3    0
    0    4    2
    0    0    1

>> [v,c]=eig(A,'nobalance')

v =
    1.0000    1.0000    1.0000
         0    0.3333   -0.6667
         0         0    1.0000

c =
    3    0    0
    0    4    0
    0    0    1

>> y=[1 1 1]'
>> alpha=(v\y)'

alpha =
    -5     5     1

```

Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k		lambda_k	
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000			
1	6.000000e+000	6.000000e+000	1.000000e+000		6.0000000	
2	3.600000e+001	2.600000e+001	1.000000e+000		6.0000000	

```

>> y=[1 0 1]'
>> alpha=(v\y)'

```

```

alpha =
    -2     2     1

```

Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k		lambda_k	
0	1.000000e+000	0.000000e+000	1.000000e+000			
1	3.000000e+000	2.000000e+000	1.000000e+000		3.0000000	
2	1.500000e+001	1.000000e+001	1.000000e+000		5.0000000	
3	7.500000e+001	4.200000e+001	1.000000e+000		5.0000000	

```
>> y=[3 2 1]';
>> alpha=(v\y)'
```

```
alpha =
    -6     8     1
```

Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	3.000000e+000	2.000000e+000	1.000000e+000	
1	1.500000e+001	1.000000e+001	1.000000e+000	5.0000000
2	7.500000e+001	4.200000e+001	1.000000e+000	5.0000000

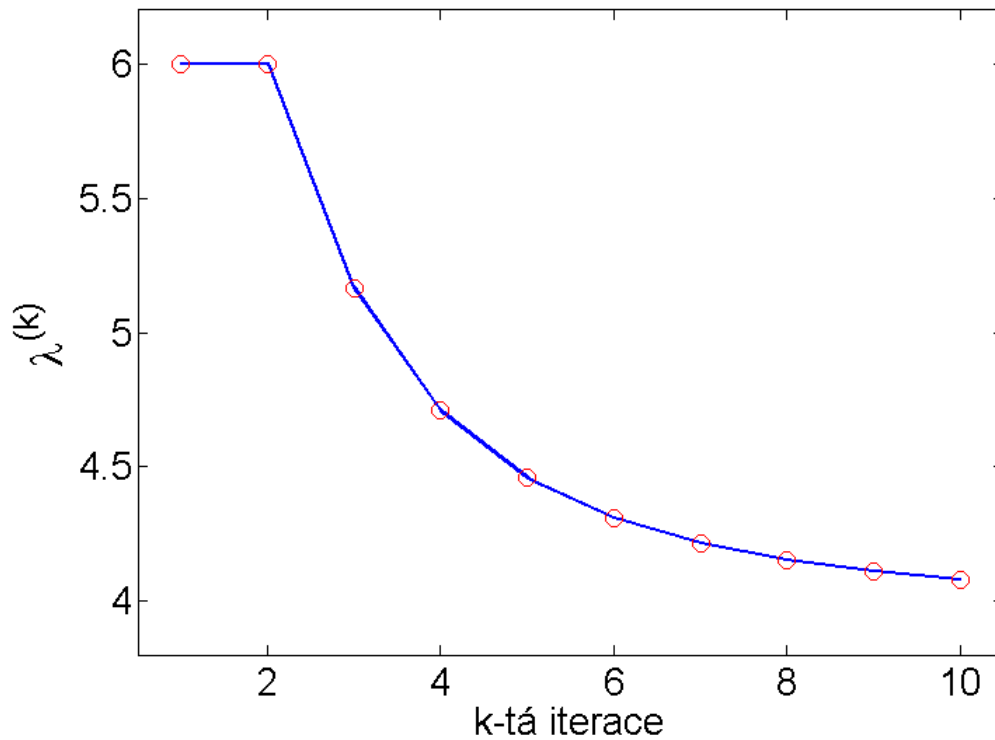
Všechny předpoklady byly splněny, byla použita i vhodná počáteční volba vektoru  $y^{(0)}$ .

Jediné, co se stalo je skutečnost, že v posloupnosti přibližných řešení generovaných mocninou metodou se objevily dva po sobě jdoucí stejné členy, které zdaleka nebyly limitou této posloupnosti.

*výsledky v MATLABu*

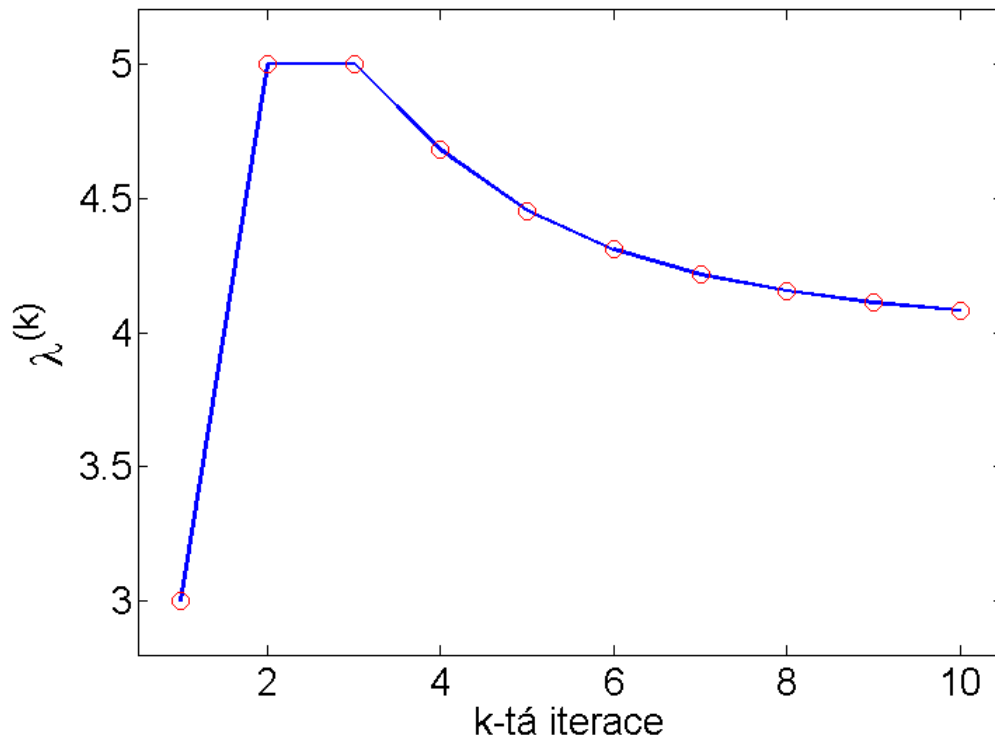
Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	
1	6.000000e+000	6.000000e+000	1.000000e+000	6.0000000
2	3.600000e+001	2.600000e+001	1.000000e+000	6.0000000
3	1.860000e+002	1.060000e+002	1.000000e+000	5.1666667
4	8.760000e+002	4.260000e+002	1.000000e+000	4.7096774
5	3.906000e+003	1.706000e+003	1.000000e+000	4.4589041
6	1.683600e+004	6.826000e+003	1.000000e+000	4.3102919
7	7.098600e+004	2.730600e+004	1.000000e+000	4.2163222
8	2.948760e+005	1.092260e+005	1.000000e+000	4.1540022
9	1.212306e+006	4.369060e+005	1.000000e+000	4.1112400
10	4.947636e+006	1.747626e+006	1.000000e+000	4.0811775



Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

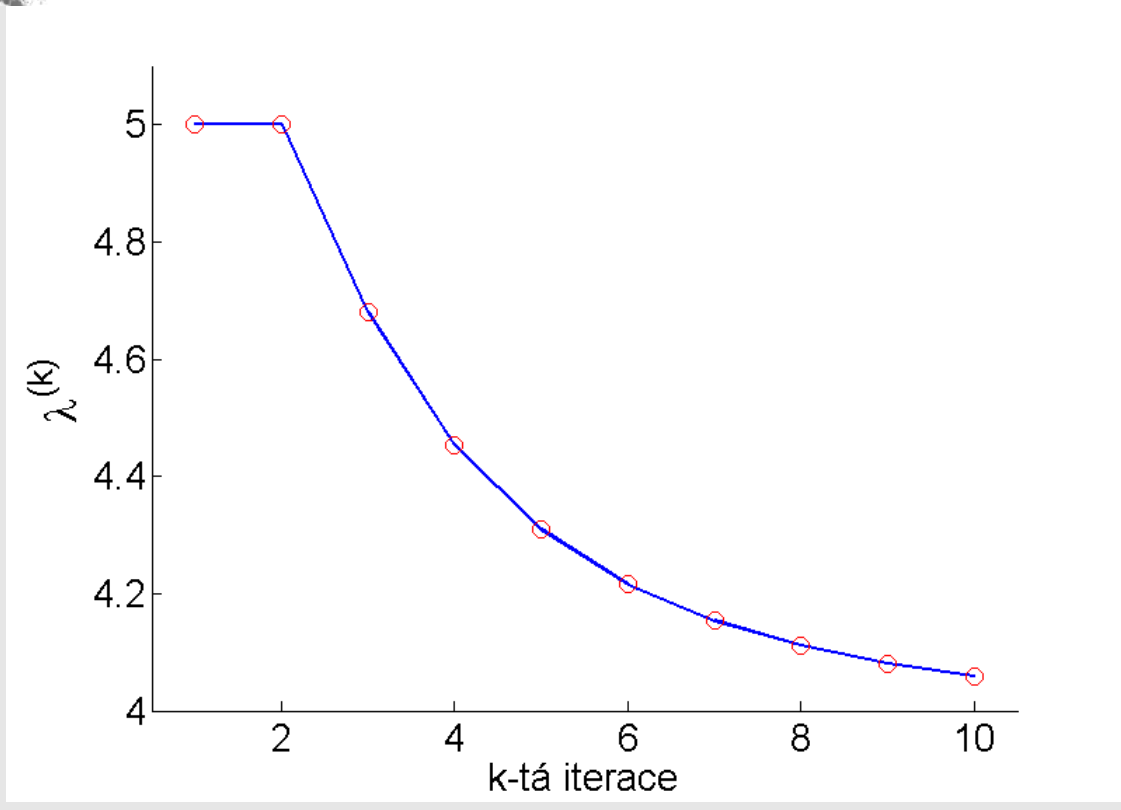
k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	0.000000e+000	1.000000e+000	
1	3.000000e+000	2.000000e+000	1.000000e+000	3.0000000
2	1.500000e+001	1.000000e+001	1.000000e+000	5.0000000
3	7.500000e+001	4.200000e+001	1.000000e+000	5.0000000
4	3.510000e+002	1.700000e+002	1.000000e+000	4.6800000
5	1.563000e+003	6.820000e+002	1.000000e+000	4.4529915
6	6.735000e+003	2.730000e+003	1.000000e+000	4.3090211
7	2.839500e+004	1.092200e+004	1.000000e+000	4.2160356
8	1.179510e+005	4.369000e+004	1.000000e+000	4.1539356
9	4.849230e+005	1.747620e+005	1.000000e+000	4.1112242
10	1.979055e+006	6.990500e+005	1.000000e+000	4.0811737



Mocninna metoda pro vypocet dominantniho vlastniho cisla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	lambda_k
0	3.000000e+000	2.000000e+000	1.000000e+000	
1	1.500000e+001	1.000000e+001	1.000000e+000	5.0000000
2	7.500000e+001	4.200000e+001	1.000000e+000	5.0000000
3	3.510000e+002	1.700000e+002	1.000000e+000	4.6800000
4	1.563000e+003	6.820000e+002	1.000000e+000	4.4529915
5	6.735000e+003	2.730000e+003	1.000000e+000	4.3090211
6	2.839500e+004	1.092200e+004	1.000000e+000	4.2160356
7	1.179510e+005	4.369000e+004	1.000000e+000	4.1539356
8	4.849230e+005	1.747620e+005	1.000000e+000	4.1112242
9	1.979055e+006	6.990500e+005	1.000000e+000	4.0811737
10	8.034315e+006	2.796202e+006	1.000000e+000	4.0596724





Poznámka:

Pro **urychlování konvergence metody**

- lze použít např. Aitkenův proces,
- pokud platí, že  $\lambda_1$  a  $\lambda_2$  jsou si velmi blízká, rychlost konvergence mocninné metody bude malá; předpokládáme-li např., že jsou všechna vlastní čísla reálná, lze použít Wilkinsonovu metodu:

$A$  má vlastní čísla  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

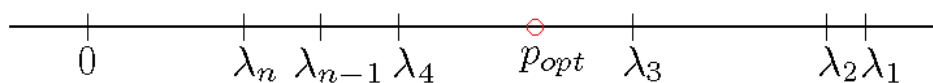
$\widehat{A} = A - pI$  má vlastní čísla  $\lambda_1 - p, \lambda_2 - p, \dots, \lambda_n - p$

Uvažujme pro jednoduchost, že jsou všechna  $\lambda_i > 0$ .

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

Chceme tento podíl co nejvíce zmenšit:  $\frac{\lambda_2 - p}{\lambda_1 - p} < \frac{\lambda_2}{\lambda_1}$ .

Jak musíme volit  $p$ ?  $p_{opt} = \frac{\lambda_2 + \lambda_n}{2}$  ... představuje posunutý počátek



Příklad:

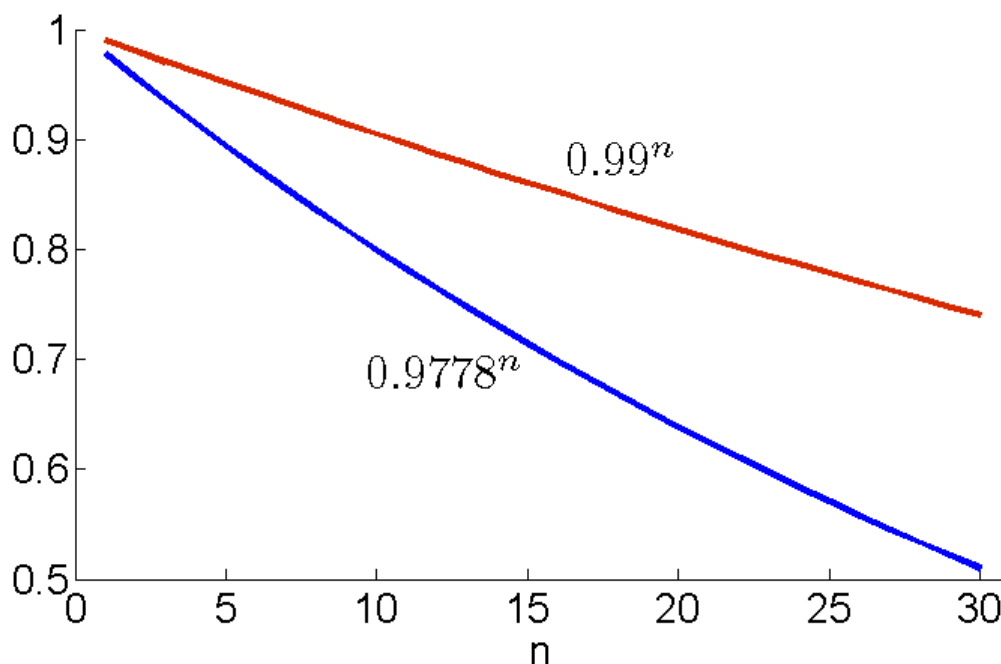
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 100 & & \\ & 99 & \\ & & 11 \end{bmatrix} \dots \text{vlastní čísla } \lambda_1 = 100, \lambda_2 = 99, \lambda_3 = 11 \quad \Rightarrow \quad p_{opt} = \frac{99 + 11}{2} = 55$$

$$\widehat{\mathbf{A}} = \mathbf{A} - 55\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 45 & & \\ & 44 & \\ & & -44 \end{bmatrix} \dots \text{vlastní čísla } \widehat{\lambda}_1 = 45, \widehat{\lambda}_2 = 44, \widehat{\lambda}_3 = -44$$

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

výsledky v MATLABu

n	$0.99^n$	$0.9778^n$
1	0.9900	0.9778
2	0.9801	0.9561
3	0.9703	0.9349
4	0.9606	0.9141
5	0.9510	0.8938
6	0.9415	0.8740
7	0.9321	0.8546
8	0.9227	0.8356
9	0.9135	0.8171
10	0.9044	0.7989
11	0.8953	0.7812
12	0.8864	0.7638
13	0.8775	0.7469
14	0.8687	0.7303
15	0.8601	0.7141
16	0.8515	0.6982
17	0.8429	0.6827
18	0.8345	0.6676
19	0.8262	0.6528
20	0.8179	0.6383
21	0.8097	0.6241
22	0.8016	0.6102
23	0.7936	0.5967
24	0.7857	0.5834
25	0.7778	0.5705
26	0.7700	0.5578
27	0.7623	0.5454
28	0.7547	0.5333
29	0.7472	0.5215
30	0.7397	0.5099



### Metoda Rayleighova podílu

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

Při odvození metody Rayleighova podílu budeme navíc (oproti mocninné metodě) 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  $\varepsilon_k$  k nulovému vektoru

⇒ metoda Rayleighova podílu bude rychlejší než mocninná metoda.

**Příklad**

Metodou Rayleighova podílu určete dominantní vlastní číslo matice **A**, kde

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

Řešení:

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

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

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

**Příklad 3**

Pro stejné zadání symetrické matice **A** porovnejme rychlost konvergence mocniné metody a metody Rayleighova podílu.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 60 & 20 & 10 & 1 \\ 20 & 50 & 10 & 2 \\ 10 & 10 & 30 & 5 \\ 1 & 2 & 5 & 10 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y}^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \varepsilon = 10^{-5}.$$

výsledky v MATLABu

```

A =
    60    20    10     1
    20    50    10     2
    10    10    30     5
     1     2     5    10

>> [v,c]=eig(A,'nobalance')

v =
    0.029201136324116    0.070393944798935   -0.657594927428575   -0.749507103097250
   -0.002755406652908    0.347503151150767    0.720730957555407   -0.599817350945878
   -0.241058474917619   -0.907169537175591    0.206770509289230   -0.276007606741715
    0.970067272431118   -0.226560551059880    0.073224003781179   -0.047728910858600

c =
    8.781938031360916         0         0         0
         0   26.642118061325501         0         0
         0         0   34.824093743363321         0
         0         0         0   79.751850163950266

>> y=[1 1 1 1]'
>> alpha=(v\y)'

alpha =
    0.755454527184707   -0.715832992285768    0.343130543197241   -1.673060971643443

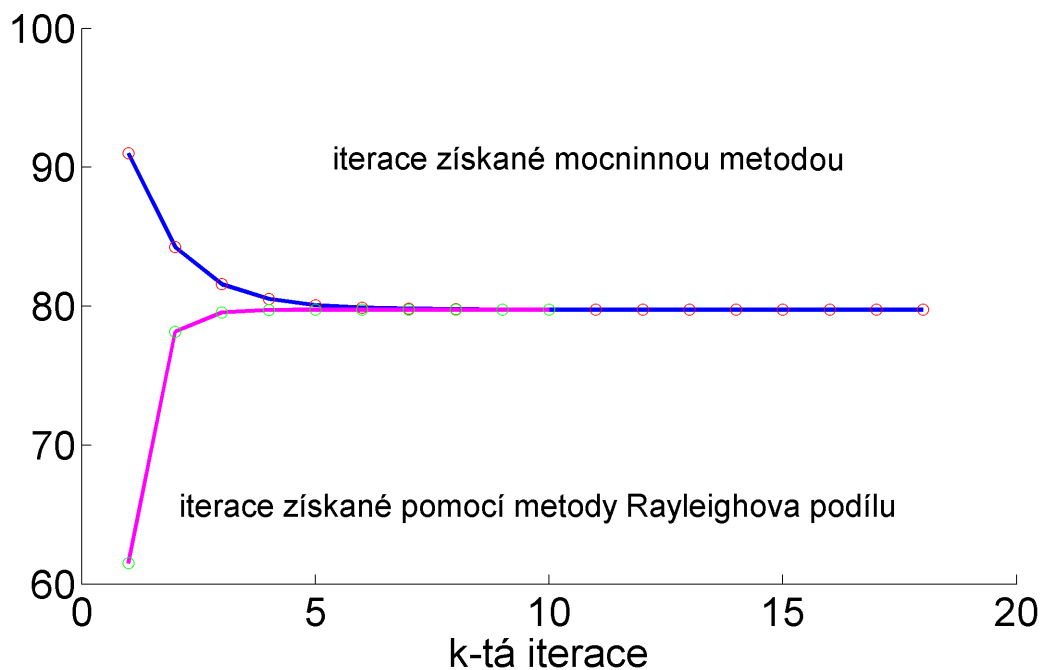
```

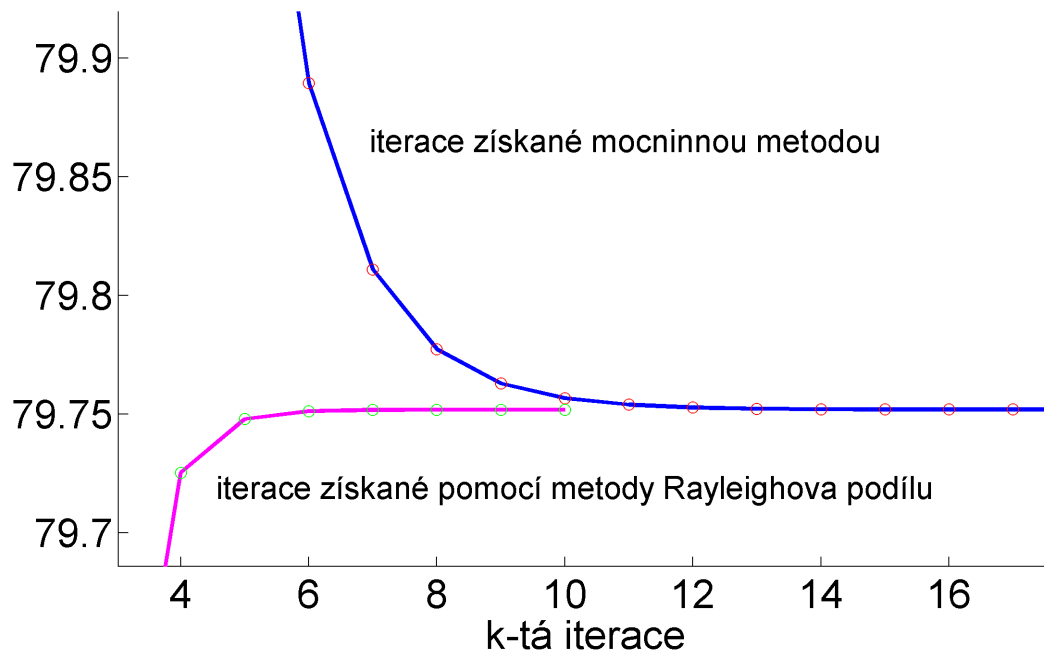
Mocninna metoda pro vypocet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	y(4)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	
1	9.100000e+001	8.200000e+001	5.500000e+001	1.800000e+001	91.0000000
2	7.668000e+003	6.506000e+003	3.470000e+003	7.100000e+002	84.2637363
3	6.256100e+005	5.147800e+005	2.493900e+005	4.513000e+004	81.5871153
4	5.037123e+007	4.083536e+007	1.911125e+007	3.353420e+006	80.5153850
5	4.033447e+009	3.247012e+009	1.502171e+009	2.611324e+008	80.0744179
6	3.222299e+011	2.585635e+011	1.191754e+011	2.064965e+010	79.8894588
7	2.571747e+013	2.060583e+013	9.486443e+012	1.641730e+012	79.8109287
8	2.051671e+015	1.642789e+015	7.560349e+014	1.307786e+014	79.7773243
9	1.636471e+017	1.309947e+017	6.027953e+016	1.042521e+016	79.7628684
10	1.305194e+019	1.044633e+019	4.806931e+018	8.312864e+017	79.7566267
11	1.040944e+021	8.330871e+020	3.833471e+020	6.629211e+019	79.7539244
12	8.301813e+022	6.643928e+022	3.057218e+022	5.286774e+021	79.7527521
13	6.620882e+024	5.298622e+024	2.438173e+024	4.216253e+023	79.7522427
14	5.280287e+026	4.225737e+026	1.944484e+026	3.362525e+025	79.7520212
15	4.211131e+028	3.370099e+028	1.550760e+028	2.681670e+027	79.7519247
16	3.358456e+030	2.687715e+030	1.236759e+030	2.138680e+029	79.7518827
17	2.678431e+032	2.143502e+032	9.863383e+031	1.705636e+031	79.7518643
18	2.136099e+034	1.709482e+034	7.866230e+033	1.360276e+033	79.7518563

Metoda Rayleighova podílu pro výpočet dominantního vlastního čísla matice A

k	y(1)_k	y(2)_k	y(3)_k	y(4)_k	lambda_k
0	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	1.000000e+000	
1	9.100000e+001	8.200000e+001	5.500000e+001	1.800000e+001	61.5000000
2	7.668000e+003	6.506000e+003	3.470000e+003	7.100000e+002	78.1796884
3	6.256100e+005	5.147800e+005	2.493900e+005	4.513000e+004	79.5606714
4	5.037123e+007	4.083536e+007	1.911125e+007	3.353420e+006	79.7252270
5	4.033447e+009	3.247012e+009	1.502171e+009	2.611324e+008	79.7478446
6	3.222299e+011	2.585635e+011	1.191754e+011	2.064965e+010	79.7512057
7	2.571747e+013	2.060583e+013	9.486443e+012	1.641730e+012	79.7517406
8	2.051671e+015	1.642789e+015	7.560349e+014	1.307786e+014	79.7518308
9	1.636471e+017	1.309947e+017	6.027953e+016	1.042521e+016	79.7518466
10	1.305194e+019	1.044633e+019	4.806931e+018	8.312864e+017	79.7518495





Poznámka:

Pokud jsme vypočítali  $\lambda_1, v_1$  a chceme určit další vlastní čísla, resp. vlastní vektory  $\lambda_2, v_2, \lambda_3, v_3, \dots$  (ovšem ne všechny), můžeme použít metody využívající znalosti  $\lambda_1, v_1$  atd.

- **Maticová redukce**

**Věta:** Necht'  $\lambda_1$  je vlastní číslo matice  $A$  a  $v_1$  jemu odpovídající vlastní 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 vlastní čísla jako matice  $A$ , s výjimkou vlastního čísla  $\lambda_1$ , které je nahrazeno číslem 0 ( $W_1 \dots$  redukovaná matice).

Otázka: Jak volit vektor  $w$  ?

1. Hotellingova redukce

$w \dots$  levý vlastní vektor vlastního čísla  $\lambda_1$  (je normalizován:  $w^T v_1 = 1$ )

obvykle levý vlastní vektor neznáme a může být  $w^T v_1 = 0$

užijeme tuto metodu pro symetrické matice, protože potom  $w = v_1$

(tj. pravý a levý vlastní vektor odpovídající stejnému vlastnímu číslu je stejný)

2. Wielandtova redukce

(viz literatura)

3. podobnostní redukce

(viz literatura)

- **Anihilační postupy**

Je-li  $w$  libovolný vektor a  $\lambda_1, v_1$  vlastní číslo a vektor matice  $A$ , pak vektor



$$\mathbf{u} = (\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{I})\mathbf{w}$$

nemá složku ve směru vektoru  $\mathbf{v}_1$

Cv. vyjádříme vektor  $\mathbf{w}$  jako lineární kombinaci vlastních vektorů  $\mathbf{v}_i$  a ověříme

$$\mathbf{w} = \sum_{i=1}^n \beta_i \mathbf{v}_i$$

$$\begin{aligned} \mathbf{u} &= (\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{I}) \left( \sum_{i=1}^n \beta_i \mathbf{v}_i \right) = \sum_{i=1}^n (\beta_i \underbrace{\mathbf{A} \mathbf{v}_i}_{\lambda_i \mathbf{v}_i} - \beta_i \lambda_1 \mathbf{v}_i) = \beta_1 \lambda_1 \mathbf{v}_1 - \beta_1 \lambda_1 \mathbf{v}_1 + \sum_{i=2}^n (\beta_i \lambda_i \mathbf{v}_i - \lambda_1 \beta_i \mathbf{v}_i) = \\ &= 0 \cdot \mathbf{v}_1 + \sum_{i=2}^n \beta_i (\lambda_i - \lambda_1) \mathbf{v}_i \end{aligned}$$

□

- Použijeme-li  $\mathbf{u}$  jako vstup do mocninné metody, získáme  $\lambda_2, v_2$  (pozor na problém se zaokrouhlovacími chybami).
- Abychom odstranili tento problém, odbouráváme stále složku ve směru  $\mathbf{v}_1$

$$\mathbf{u} = (\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{I})\mathbf{u}$$

Charakteristika metod na řešení úplného problému:

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

Nevýhodné pro velká  $n$  (řád matice  $\mathbf{A}$ ), protože je obtížné vypočítat  $p_{\mathbf{A}}(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})$  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.

**Metoda LU-rozkladu (LR-transformace, LR-algoritmus)**

(Lower-Upper, Left-Right)

$\mathbf{A} = \mathbf{LU}$  ... 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  $A_k$ :

- (i)  $A_0 = A, k = 0$
- (ii) provedeme LU rozklad matice  $A_k = L_k U_k$
- (iii) sestrojíme matici  $A_{k+1} = U_k L_k$
- (iv) je-li matice  $A_{k+1}$  horní trojúhelníková  $\Rightarrow$  konec,  
jinak  $k = k + 1$  a jdi na (ii)

Poznámka:

Dá se ukázat, že když matice  $B_k = L_0 L_1 \dots L_k$  konvergují k regulární matici, potom matice  $A_k$  také konvergují, a to k horní trojúhelníkové matici s vlastními čísly na diagonále. Platí

$$A_{k+1} = \underbrace{L_k^{-1} A_k}_{U_k} L_k$$

a tedy

$$A_{k+1} = \underbrace{L_k^{-1} L_{k-1}^{-1} \dots L_0^{-1}}_{B_{k+1}^{-1}} A_0 \underbrace{L_0 L_1 \dots L_k}_{B_{k+1}}$$

Poznámka:

Matice  $B_k$  konvergují k matici, jejíž sloupce tvoří vlastní vektory matice  $A$ .  
Pro symetrickou matici  $A$  je důkaz zřejmý

$$B_{k+1} \underbrace{A_{k+1}}_{\rightarrow \Lambda} = A B_{k+1}$$

Poznámka:

Je-li matice  $A$  symetrická a pozitivně definitní, provádíme LU-rozklad ve smyslu Choleského rozkladu ( $A = LL^T$ ). Potom lze ukázat, že  $A_k$  konverguje k diagonální matici.

Nevýhody:

- pomalá konvergence posloupnosti  $A_k$
- velký počet operací pro matice větších řádů
- nelze realizovat pro obecné matice  $A$

**Metody ortogonálních transformací**

Použijeme podobný princip jako v předchozím případě, tj. sestrojíme posloupnost navzájem podobných matic  $A_0, A_1, A_2, \dots$  tak, že

$$A_{k+1} = Q_k^T A_k Q_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Požadujeme, aby posloupnost  $A_k$  konvergovala k matici, jejíž vlastní čísla lehce určíme. Ortogonální matici  $Q_k$  vybíráme speciálním postupem. Výhodou tohoto algoritmu je numerická stabilita.

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

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

$\mathbf{U} \dots$  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  $\alpha$ :

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

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  $\mathbf{B}$ :

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

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

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

tj.

$$\underbrace{\cos \alpha \sin \alpha}_{\frac{1}{2} \sin 2\alpha} - \underbrace{\sin^2 \alpha + \cos^2 \alpha}_{+\cos 2\alpha} = 0.$$

$$\cos 2\alpha = -\frac{1}{2} \sin 2\alpha$$

$$-2 = \tan 2\alpha$$

$$\alpha \doteq -0,5535$$

Po dosazení dostaneme, že

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

$\mathbf{B}$  je diagonální matice s vlastními čísly na diagonále a stejná vlastní čísla má i matice  $\mathbf{A}$ . □





$$a_{pq} \cos 2\alpha + (a_{qq} - a_{pp}) \frac{1}{2} \sin 2\alpha = 0 \quad / \cdot 2$$

$$2a_{pq} \cos 2\alpha = -(a_{qq} - a_{pp}) \sin 2\alpha \quad / : \cos 2\alpha \quad / : (a_{qq} - a_{pp})$$

$$-\frac{2a_{pq}}{a_{qq} - a_{pp}} = \tan 2\alpha \quad \Rightarrow \quad \alpha = \dots$$

Poznámka:

Při výpočtech nemusíme určovat úhel  $\alpha$ , ale stačí nám vyjádřit  $\sin \alpha$  a  $\cos \alpha$ . Lze odvodit vzorce pro

$$\sin \alpha = \dots \quad \cos \alpha = \dots$$

Celkovou matici získáme takto

$$\mathbf{Q} = \prod_{p,q} \mathbf{Q}_{p,q}(\alpha)$$

- postupně nulujeme všechny nediagonální prvky.

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 nezachovávají. 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.

1. varianta - postupné nulování

2. varianta - nulování největšího prvku (v abs. hodnotě)

Vlastní vektory:

$$\mathbf{A}_1 = \mathbf{Q}_1^T \mathbf{A} \mathbf{Q}_1$$

$$\mathbf{A}_2 = \mathbf{Q}_2^T \mathbf{A}_1 \mathbf{Q}_2$$

⋮

$$\mathbf{A}_k = \mathbf{Q}_k^T \mathbf{A}_{k-1} \mathbf{Q}_k$$

$$\Rightarrow \mathbf{A}_k = \underbrace{\mathbf{Q}_k^T \mathbf{Q}_{k-1}^T \dots \mathbf{Q}_1^T}_{\mathbf{P}_k^T} \mathbf{A} \underbrace{\mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2 \dots \mathbf{Q}_k}_{\mathbf{P}_k}$$

$$\mathbf{P}_k \underbrace{\mathbf{A}_k}_{(*)} = \mathbf{A} \underbrace{\mathbf{P}_k}_{(**)}$$

(\*)  $\mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{\Lambda} \ (k \rightarrow \infty)$       (\*\*)  $\mathbf{P}_k \rightarrow \mathbf{X} \dots$  jejíž sloupce jsou vlastní vektory matice  $\mathbf{A}$

**Givensova transformace**

- Slouží pro převod matice  $\mathbf{A}$  na třídiagonální tvar (předpokládáme, že  $\mathbf{A}$  je symetrická)
- Opět používáme podobnostní transformace

$$\mathbf{A}_{k+1} = \mathbf{Q}_k^T \mathbf{A}_k \mathbf{Q}_k$$

matice  $\mathbf{Q}_k$  jsou opět maticemi rovinné rotace, ovšem jsou voleny tak, abychom zachovali již anulované prvky

$$\mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \frac{a_{21}}{d} & -\frac{a_{31}}{d} & & & \\ & \frac{a_{31}}{d} & \frac{a_{21}}{d} & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{bmatrix} \quad d = \sqrt{a_{21}^2 + a_{31}^2}$$

$\mathbf{A}_2 = \mathbf{Q}_1^T \mathbf{A} \mathbf{Q}_1$  bude mít 0 v pozici (3,1) a (1,3)

$$\mathbf{Q}_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \frac{a_{21}}{d} & -\frac{a_{41}}{d} & & & \\ & & 1 & & & \\ & \frac{a_{41}}{d} & \frac{a_{21}}{d} & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{bmatrix} \quad d = \sqrt{a_{21}^2 + a_{41}^2}$$

$\mathbf{A}_3 = \mathbf{Q}_2^T \mathbf{A}_2 \mathbf{Q}_2$  bude mít 0 v pozici (4,1) a (1,4)

atd.

**Příklad:** Převeďte matici  $\mathbf{A}$  na třídiagonální tvar.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 3 \\ 4 & 2 & 6 \\ 3 & 6 & 5 \end{bmatrix}$$

$$a_{21} = 4, \quad a_{31} = 3, \quad d = \sqrt{4^2 + 3^2} = 5$$

$$Q_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ 0 & \frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix}$$

$Q_1^T Q_1 = I$  ?

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ 0 & \frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 0 & -\frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$Q_1^T A Q_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ 0 & \frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 4 & 3 \\ 4 & 2 & 6 \\ 3 & 6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 0 & -\frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 4 & 3 \\ 5 & \frac{26}{5} & \frac{39}{5} \\ 0 & \frac{18}{5} & \frac{2}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ 0 & -\frac{3}{5} & \frac{4}{5} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 0 \\ 5 & \frac{221}{25} & \frac{78}{25} \\ 0 & \frac{78}{25} & -\frac{46}{25} \end{bmatrix}$$

**Efektivní výpočet hodnoty charakteristického polynomu pro třídiagonální matici**

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

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

$f_0(\lambda) = 1$

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

$f_n(\lambda) = p_A(\lambda)$

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

rozvoj podle posledního řádku:

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

( $\mathbf{M}_{n-1}$  ... prvních  $n - 1$  řádků a sloupců z  $\mathbf{M}$ )

$$\mathbf{M}_1 = a_1 - \lambda = \det(\mathbf{M}_1)$$

$$\mathbf{M}_0 = 1$$

$$\mathbf{M}_{-1} = 0$$

Podstata výpočtu vlastních čísel třídiagonální matice pomocí jednoduchého vyjadřování hodnoty charakteristického polynomu metodou bisekce:

### Příklad:

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

Zvolíme interval  $\langle 0, 5 \rangle$  ... v něm očekáváme všechna vlastní čísla

Výpočtem snadno určíme

$$f_3(0) = p_{\mathbf{A}}(0) = 4$$

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

$$f_0(0) = 1$$

$$f_1(0) = \underbrace{(a_1 - 0)}_{= 2} \underbrace{f_0(0)}_{= 1} - b_1 c_0 \underbrace{f_{-1}(0)}_{= 0} = 2$$

$$f_2(0) = \underbrace{(a_2 - 0)}_{= 2} \underbrace{f_1(0)}_{= 2} - \underbrace{b_2}_{= -1} \underbrace{c_1}_{= -1} \underbrace{f_0(0)}_{= 1} = 3$$

$$f_3(0) = \underbrace{(a_3 - 0)}_{= 2} \underbrace{f_2(0)}_{= 3} - \underbrace{b_3}_{= -1} \underbrace{c_2}_{= -1} \underbrace{f_1(0)}_{= 2} = 4$$

$$f_3(5) = p_{\mathbf{A}}(5) = -21$$

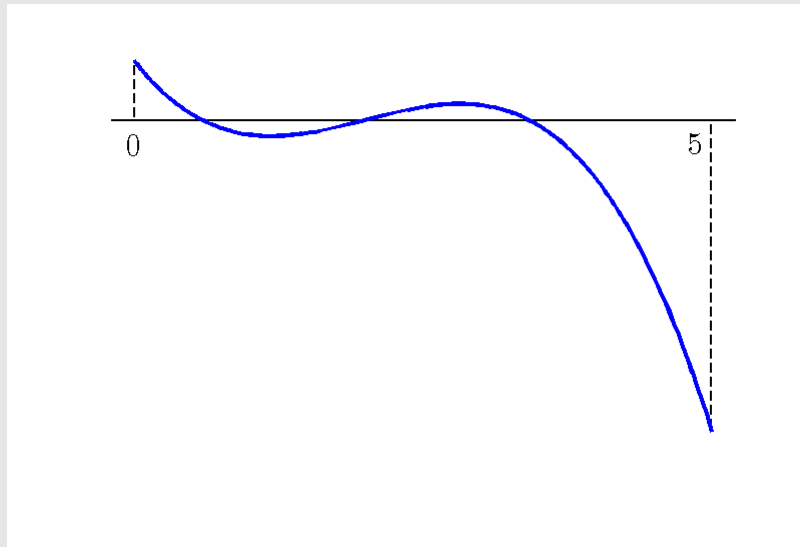
$$f_{-1}(5) = 0$$

$$f_0(5) = 1$$

$$f_1(5) = \underbrace{(a_1 - 5)}_{= 2} \underbrace{f_0(5)}_{= 1} - b_1 c_0 \underbrace{f_{-1}(5)}_{= 0} = -3$$

$$f_2(5) = \underbrace{(a_2 - 5)}_{=2} \underbrace{f_1(5)}_{=-3} - \underbrace{b_2}_{=-1} \underbrace{c_1}_{=-1} \underbrace{f_0(5)}_{=1} = 8$$

$$f_3(5) = \underbrace{(a_3 - 5)}_{=2} \underbrace{f_2(5)}_{=8} - \underbrace{b_3}_{=-1} \underbrace{c_2}_{=-1} \underbrace{f_1(5)}_{=-3} = -21$$



Vypočteme střed intervalu,  $s = \frac{0+5}{2} = 2,5$  a určíme  $f_3(2,5) \dots$