

Seminar 7

Valori și vectori proprii

Descompunere în valori singulare

Responsabil:

Mihaela Vasile (mihaela.a.vasile@gmail.com)

Cosmin-Ștefan Stoica (cosmin.stoica9@gmail.com)

Obiective

În urma parcurgerii acestui laborator studentul va fi capabil să:

- determine valorile și vectorii proprii ale unei matrice.
- aplice proprietățile valorilor și vectorilor proprii în rezolvarea diferitelor probleme.
- determine valorile și vectorii singulari ale unei matrice.
- aplice teorema descompunerii valorilor singulare.

Breviar teoretic

7.1 Valori și vectori proprii

Def1: Fie $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$. Un număr se numește *valoare proprie* a matricei A dacă există un vector nenul $x \in \mathbb{C}^n$ numit *vector propriu asociat valorii proprii* $\lambda \in \mathbb{C}$, astfel încât $Ax = \lambda x$ (**ecuația caracteristică**).

Obs:

1) $Ax = \lambda x$ -acest sistem liniar și omogen admite soluții nenule dacă și numai dacă $p(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I}_n - \mathbf{A}) = 0$.

2) **Polinomul monic** $p(\lambda)$ de gradul n se numește *polinom caracteristic* al matricei A . Valorile proprii ale unei matrice sunt zerourile polinomului caracteristic.

3) Numărul real $\rho(\mathbf{A}) = \max_{\lambda_i \in \lambda(\mathbf{A})} (|\lambda_i|)$ se numește *raza spectrală* a matricei \mathbf{A} .

Def2: Se numește *spectrul* (de valori proprii al) matricei \mathbf{A} mulțimea $\lambda(A) = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$.

Proprietăți ale valorilor proprii

P1) Valorile proprii ale unei matrice satisfac relațiile

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n A(i, i) = \text{tr}(A) \\ \prod_{i=1}^n \lambda_i = \det(A) \end{cases}$$

P2) Dacă există $\mathbf{T} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ astfel încât $\mathbf{B} = \mathbf{TAT}^{-1}$. Transformarea de asemănare conservă spectrul de valori proprii al matricei.

Obs: Două matrice A și B sunt *asemenea* dacă există o matrice nesingulară $\mathbf{T} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ astfel încât $\mathbf{B} = \mathbf{TAT}^{-1}$.

Pentru orice matrice $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ (în particular $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{n \times n}$) există o matrice unitară $\tilde{\mathbf{Q}} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ astfel încât matricea unitar asemenea cu \mathbf{A} : $\tilde{\mathbf{S}} = \tilde{\mathbf{Q}}^H \mathbf{A} \tilde{\mathbf{Q}} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ este superior triunghiulară.

În cazul real, pentru orice matrice $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ există o matrice ortogonală $\mathbf{Q} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ astfel încât matricea ortogonal asemenea cu \mathbf{A} : $\mathbf{S} = \mathbf{Q}^T \mathbf{A} \mathbf{Q} = \mathbf{S} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ are o structură **cvasi-superior triunghiulară**

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} S_{11} & S_{12} & \dots & S_{1q} \\ 0 & S_{22} & \dots & S_{2q} \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & S_{qq} \end{bmatrix} .$$

unde blocurile diagonale \mathbf{S}_{ii} , $i = 1 : q$ sunt matrice 1×1 sau 2×2 , cele de dimensiune 2×2 având valorile proprii complexe.

7.2 Descompunere în valori singulare

Este o metodă sigură de calcul a *rangului* unei matrice (numărul maxim de coloane linear independente).

Teorema descompunerii valorilor singulare stabilește că oricare ar fi matricea $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{m \times n}$ există matricele ortogonale $\mathbf{U} \in \mathbf{R}^{m \times m}$, $\mathbf{V} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ și întregul $r \geq 0$ astfel încât

$$\mathbf{U}^T \mathbf{A} \mathbf{V} = \Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

unde $\Sigma_1 = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_r) \in \mathbf{R}^{r \times r}$ cu

$$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3 \geq \dots \geq \sigma_r > 0 .$$

În cazul complex matricele $\mathbf{U} \in \mathbf{C}^{m \times m}$, $\mathbf{V} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ sunt unitare iar $\mathbf{U}^H \mathbf{A} \mathbf{V} = \Sigma$ - **formă canonică pseudodiagonală**.

Valorile $\sigma_i > 0$, $i=1:r$, și $\sigma_i = 0$, $i=r+1:n$ poartă numele de **valori singulare** $\text{rang}(\mathbf{A})=r$. Coloanele $\mathbf{v}_j = \mathbf{V} \mathbf{e}_j \in \mathbf{R}^n$, $j = 1 : n$, ale matricei \mathbf{V} se numesc **vectori singulari** (la dreapta) ai lui \mathbf{A} asociați valorilor singulare σ_j , $j = 1 : n$, iar coloanele $\mathbf{u}_j = \mathbf{U} \mathbf{e}_j \in \mathbf{R}^m$, $j = 1 : n$ ale matricei \mathbf{U} se numesc **vectori singulari** la stânga ai lui \mathbf{A} asociați aceluiași valori singulare. $\mathbf{A}=\mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^T$ poartă numele de **descompunerea valorilor singulare** ale matricei \mathbf{A} .

$$\begin{aligned}
\mathbf{A} &= \begin{bmatrix} \mathbf{U}_1 & \mathbf{U}_2 \\ 1:r & r+1:n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ 1:r & r+1:n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{V}_1^T \\ \mathbf{V}_2^T \end{bmatrix} = \mathbf{U}_1 \Sigma_1 \mathbf{V}_1^T = \\
&= [\mathbf{u}_1 \quad \dots \quad \mathbf{u}_r] \cdot \begin{bmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_r \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_r^T \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^r \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T
\end{aligned}$$

$\mathbf{A} \cdot \mathbf{v}_j = \sigma_j \mathbf{u}_j$ cu $\mathbf{v}_j = \mathbf{V} \mathbf{e}_j$ vector singular la dreapta

$\mathbf{u}_j^T \cdot \mathbf{A} = \sigma_j \mathbf{v}_j^T$ cu $\mathbf{u}_j = \mathbf{U} \mathbf{e}_j$ vector singular la stânga

$$\mathbf{B} = \mathbf{A}^T \mathbf{A} = (\mathbf{U} \Sigma \mathbf{V}^T)^T (\mathbf{U} \Sigma \mathbf{V}^T) = \mathbf{V} \Sigma^T \mathbf{U}^T \mathbf{U} \Sigma \mathbf{V}^T = \mathbf{V} \Sigma^T \Sigma \mathbf{V}^T = \mathbf{V} \cdot \begin{bmatrix} \Sigma_1^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \cdot \mathbf{V}^T$$

$\mathbf{B} \cdot \mathbf{v}_j = \sigma_j^2 \cdot \mathbf{v}_j$ adică:

- valorile singulare sunt rădăcinile pătrate pozitive ale valorilor proprii ale matricei $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$
 $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$, $i = 1 : r$.
- vectorii singulari la dreapta $\mathbf{v}_j = \mathbf{V} \mathbf{e}_j$ sunt vectori proprii ai matricei $\mathbf{B} = \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A}$.
- vectorii singulari la stânga $\mathbf{u}_j = \mathbf{U} \mathbf{e}_j$ sunt vectori proprii ai matricei $\mathbf{C} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^T$.

O metodă simplă, dar puțin stabilă de calcul a valorilor singulare și a vectorilor singulari constă în formarea matricelor \mathbf{B} și \mathbf{C} cărora li se calculează valorile proprii și vectorii proprii.

Calculul sigur și stabil al valorilor singulare se face cu algoritmul DVS datorat lui Kahan.

7.3 Probleme rezolvate

1. Să se demonstreze pentru $A \in \mathfrak{R}^{n \times n}$:

- $\sigma(A^{-1}) = \left\{ \frac{1}{\lambda_1}, \frac{1}{\lambda_2}, \dots, \frac{1}{\lambda_n} \right\}$;
- $\sigma(A - \mu \mathbf{I}_n) = \{\lambda_i - \mu\}, \forall \mu \in \mathfrak{R}$;
- $\sigma(A^k) = \{\lambda_i^k\}, \forall k \in \mathbb{N}$;
- $\sigma((A - \mu \mathbf{I}_n)^{-1}) = \left\{ \frac{1}{\lambda_i - \mu} \right\}, \forall \mu \in \mathfrak{R}$;

Rezolvare

$$b) \sigma(A - \mu \mathbf{I}_n) = \{\lambda_i - \mu\}, \forall \mu \in \mathfrak{R};$$

$$A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} - \mu\mathbf{v}$$

$$(A - \mu \mathbf{I}_n)\mathbf{v} = (\lambda\mathbf{v} - \mu\mathbf{v}) \Rightarrow \sigma(A - \mu \mathbf{I}_n) = \{\lambda_i - \mu\}, \forall \mu \in \mathfrak{R};$$

$$c) \sigma(A^k) = \{\lambda_i^k\}, \forall k \in N;$$

$$Av = \lambda v$$

$$A^2v = \lambda Av = \lambda^2 v$$

$$A^3v = \lambda A^2v = \lambda^3 v$$

Fie $P(k): A^k v = \lambda^k v, \forall k \geq 1;$

Presupunem că $P(k)(A)$ și demonstrăm că $P(k+1)(A);$

$$P(k+1): A^{k+1}v = \lambda^{k+1}v;$$

$$A^* / A^k v = \lambda^k v \Rightarrow A^{k+1}v = \lambda^k Av = \lambda^k \lambda v = \lambda^{k+1}v \Rightarrow P(k)(A); \Rightarrow \sigma(A^k) = \{\lambda_i^k\}, \forall k \in N;$$

$$d) \sigma((A - \mu I_n)^{-1}) = \left\{ \frac{1}{\lambda_i - \mu} \right\}, \forall \mu \in \mathfrak{R};$$

$$\det(A - \mu I_n) \neq 0 \Rightarrow \exists (A - \mu I_n)^{-1}$$

$$(A - \mu I_n)^{-1} (A - \mu I_n)v = (\lambda - \mu)v \Rightarrow v = (\lambda - \mu)(A - \mu I_n)^{-1}v \Rightarrow$$

$$v(\lambda - \mu)^{-1} = (\lambda - \mu)(A - \mu I_n)^{-1}v \Rightarrow \sigma((A - \mu I_n)^{-1}) = \left\{ \frac{1}{\lambda_i - \mu} \right\}, \forall \mu \in \mathfrak{R};$$

2. a) Pentru matricea:

$$A = \begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix} \in \mathbf{R}^{2 \times 2}, c^2 + s^2 = 1,$$

calculați valorile proprii și vectorii proprii ai acesteia.

b) Repetați aceleași calcule pentru matricea de rotație

$$A = \begin{bmatrix} c & 0 & \dots & 0 & -s \\ 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \ddots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ s & 0 & \dots & 0 & c \end{bmatrix} \in \mathbf{R}^{n \times n}, c^2 + s^2 = 1.$$

Soluție. Valorile proprii sunt: $|\mathbf{A} - \lambda \cdot \mathbf{I}_2| = 0 \Rightarrow \begin{vmatrix} c - \lambda & -s \\ s & c - \lambda \end{vmatrix} = 0$

$$(c - \lambda)^2 + s^2 = \lambda^2 - 2c\lambda + c^2 + s^2 = \lambda^2 - 2c\lambda + 1 = 0$$

$$\lambda_{1,2} = c \pm \sqrt{c^2 - 1} = c \pm i \cdot s.$$

Vectorii proprii se obțin scriind: $A \cdot x_{1,2} = \lambda_{1,2} \cdot x_{1,2}$

$$\begin{bmatrix} c & -s \\ s & c \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \alpha + i\beta \\ \gamma + i\delta \end{bmatrix} = (c + is) \cdot \begin{bmatrix} \alpha + i\beta \\ \gamma + i\delta \end{bmatrix},$$

$$c\alpha + i\beta c - s\gamma - is\delta = (c + is) \cdot (\alpha + i\beta),$$

$$c\alpha - s\gamma + i \cdot (\beta c - s\delta) = c\alpha - \beta s + i \cdot (\alpha s + \beta c),$$

care conduce la:

$$c\alpha - s\gamma = c\alpha - \beta s \Rightarrow \beta = \gamma$$

$$\beta c - \delta s = \alpha s + \beta c \Rightarrow \delta = -\alpha$$

Așadar:

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} \alpha + i\beta \\ \beta - i\alpha \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha + i\beta \\ -i \cdot (\alpha + i\beta) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -i \end{bmatrix} \cdot (\alpha + i\beta)$$

Analog:

$$\mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} \alpha - i\beta \\ \beta + i\alpha \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha - i\beta \\ i \cdot (\alpha - i\beta) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ i \end{bmatrix} \cdot (\alpha - i\beta),$$

cu α și β arbitrari (eventual se normalizează).

$$b) \begin{bmatrix} \mathbf{c} & & & & -\mathbf{s} \\ & 1 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & 1 & \\ \mathbf{s} & & & & \mathbf{c} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \dots \\ \mathbf{x}_{n-1} \\ \mathbf{x}_n \end{bmatrix} = \lambda \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \dots \\ \mathbf{x}_{n-1} \\ \mathbf{x}_n \end{bmatrix},$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \mathbf{c} \cdot \mathbf{x}_1 - \mathbf{s} \cdot \mathbf{x}_n = \lambda \cdot \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 = \lambda \cdot \mathbf{x}_1 \\ \dots \\ \mathbf{x}_{n-1} = \lambda \cdot \mathbf{x}_{n-2} \\ \mathbf{s} \cdot \mathbf{x}_1 + \mathbf{c} \cdot \mathbf{x}_n = \lambda \cdot \mathbf{x}_n \end{cases}$$

Sunt posibile două situații:

a) pentru $\lambda=1$, ecuațiile 2 : n-1 sunt satisfăcute. Sistemul omogen format din ecuațiile 1 și n ne dă: $\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_n = 0$.

Prin urmare avem n-2 valori proprii $\lambda=1$ și vectorii proprii corespunzători:

$$\mathbf{x}_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \mathbf{c}_2 \\ \dots \\ \mathbf{c}_{n-1} \\ 0 \end{bmatrix}$$

b) pentru $\lambda = \mathbf{c} + i \cdot \mathbf{s}$, ecuațiile 1 și n sunt satisfăcute. Ecuațiile 2 : n-1 nu pot fi satisfăcute decât pentru $\mathbf{x}_i = 0$.

Așadar avem:

$$\lambda_1 = \mathbf{c} + i \cdot \mathbf{s}, \quad \mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} \alpha + i\beta \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ -i \cdot (\alpha + i\beta) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ -i \end{bmatrix} \cdot \varpi$$

$$\lambda_n = \mathbf{c} - i \cdot \mathbf{s}, \quad \mathbf{x}_n = \begin{bmatrix} \alpha - i\beta \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ i \cdot (\alpha - i\beta) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \\ i \end{bmatrix} \cdot \theta$$

3. Se consideră $P(z) = z^n + a_{n-1}z^{n-1} + \dots + a_1z + a_0$. Matricea companion este

$$C = \begin{bmatrix} -a_{n-1} & -a_{n-2} & \dots & -a_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}. \text{ Demonstrați că } \det(\lambda I_n - C) = P(\lambda).$$

Rezolvare.

$$\det(\lambda I_n - C) = \begin{vmatrix} \lambda + a_{n-1} & a_{n-2} & \dots & a_1 & a_0 \\ -1 & \lambda & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & -1 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda + a_{n-1})\lambda^{n-1} + \begin{vmatrix} a_{n-2} & a_{n-3} & \dots & a_1 & a_0 \\ -1 & \lambda & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & -1 & \lambda \end{vmatrix} =$$

$$= \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0.$$

(λ – rădăcinile lui $P(\lambda)$).

4. Calculați valorile proprii și vectorii proprii ai unui reflector Householder.

Indicație: $G^T u = e_1$. G este un reflector. Coloanele lui G sunt vectorii proprii.

Soluție. Fie reflectorul Householder $H = I - 2 \cdot u \cdot u^T$, $\|u\|_2 = 1$.

Matricea H fiind simetrică are valorile proprii reale. Fiind ortogonală, are valorile proprii în modul egale cu 1. Valorile proprii nu pot fi decât +1 sau -1.

Fie G reflectorul Householder care reduce vectorul $u : G^T \cdot u = e_1$, atunci:

$$G^T \cdot H \cdot G = G^T \cdot (I - 2 \cdot u \cdot u^T) \cdot G = I - 2 \cdot G^T \cdot u \cdot u^T \cdot G =$$

$$I - 2 \cdot G^T \cdot u \cdot (G^T \cdot u)^T = I - 2 \cdot e_1 \cdot e_1^T$$

$$G^T \cdot H \cdot G = \text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$$

$$H \cdot G = G \cdot \text{diag}(-1, 1, \dots, 1)$$

Deci valorile proprii sunt $-1, 1, \dots, 1$.

Din ultima relație se observă că vectorii proprii sunt coloanele lui G .

5. Calculați valorile proprii ale matricei

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

Soluție.

$$\begin{vmatrix} \lambda & & & \\ & \cdot & -1 & \\ & -1 & \cdot & \\ & & & \lambda \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{vmatrix} \lambda - (n-1) & \lambda - (n-1) & \dots & \lambda - (n-1) \\ -1 & \lambda & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & \lambda \end{vmatrix} = \\
 = [\lambda - (n-1)] \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ -1 & \lambda & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ -1 & -1 & \dots & \lambda \end{vmatrix} = [\lambda - (n-1)] \begin{vmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ -1 & \lambda + 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ -1 & 0 & \dots & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \\
 = [\lambda - (n-1)] [\lambda + 1]^{n-1} = 0.$$

Deci valorile proprii ale matricei A sunt:

$$\lambda_1 = n - 1, \quad \lambda_i = -1, \quad 1 < i \leq n.$$

6.a) Fie $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$. Determinați $\mathbf{y} \in \mathbb{C}^n$, astfel încât $\mathbf{y}^T \mathbf{x} = 1$.

b) Fie $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, cu $\lambda(\mathbf{A}) = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ și vectorii proprii \mathbf{x}_i , $i=1:n$. Se formează matricea $\mathbf{B} = \mathbf{A}(\mathbf{I}_n - \mathbf{x}_1 \mathbf{y}^T)$ cu $\mathbf{y}^T \mathbf{x}_1 = 1$. Să se arate că matricea B are spectrul $\lambda(\mathbf{B}) = \{0, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ și vectorii proprii \mathbf{z}_k , $k=1:n$, cu $\mathbf{z}_1 = \mathbf{x}_1$ și $\mathbf{z}_k = x_k - y^T x_k x_1$, $k=2:n$.

Rezolvare:

a) Fie y un vector coliniar cu x $\Rightarrow y = ax$;
 $y^T x = ax^T x = a \|x\|^2 = 1 \Rightarrow a = 1/\|x\|^2 \Rightarrow y = x/\|x\|^2$;

b) $Bx_1 = (\mathbf{I}_n - x_1 y^T)Ax_1 = \lambda_1 x_1 - \lambda_1 x_1 y^T x_1 = 0 \Rightarrow 0$ este valoare proprie și x_1 este vector propriu al lui B.

$$Bx_k = (\mathbf{I}_n - x_1 y^T)Ax_k = \lambda_k x_k - \lambda_k x_1 y^T x_k = \lambda_k (x_k - x_1 y^T x_k) = \lambda_k z_k;$$

$$Bz_k = B(x_k - x_1 y^T x_k) = Bx_k - (Bx_1)y^T x_k = Bx_k$$

Din ultimele 2 relații rezultă că $Bz_k = \lambda_k z_k$, ceea ce arată că matricea B are valorile proprii λ_k și vectorii proprii z_k , cu $k=2:n$

$$\lambda(\mathbf{B}) = \{0, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$$

$$\mathbf{X}(\mathbf{B}) = \{\mathbf{x}_1, \mathbf{z}_2, \dots, \mathbf{z}_n\}$$

7. Care sunt valorile singulare ale matricelor ?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}; B = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 0 \\ 3 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Rezolvare

$$A^T A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -2 \\ 1 & -2 & 5 \end{bmatrix}. \text{ Determinăm valorile proprii ale matricei } A^T A.$$

$$\det(A^T A - \lambda I_3) = 0 \Rightarrow \begin{vmatrix} 2-\lambda & -1 & 1 \\ -1 & 1-\lambda & -2 \\ 1 & -2 & 5-\lambda \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow \lambda(\lambda^2 - 8\lambda + 11) = 0; \lambda \neq 0$$

$$\Rightarrow \lambda_1 = 4 - \sqrt{5}; \lambda_2 = 4 + \sqrt{5} \Rightarrow \sigma(A) = \{\sqrt{4 - \sqrt{5}}, \sqrt{4 + \sqrt{5}}\}.$$

Analog calculăm și pentru B și obținem $\sigma(B) = \{\sqrt{8-\sqrt{10}}, \sqrt{8+\sqrt{10}}\}$.

8. Dacă $D=A+Bi$ și $D=U\Sigma V^T$ Arătați că $C = \begin{bmatrix} A & B \\ -B & A \end{bmatrix}$ este ortogonală.

Rezolvare

$$D = (U_{real} + iU_{img})\Sigma(V_{real} + iV_{img})^T = A + iB; \Rightarrow \begin{cases} A = U_{real} \Sigma V_{real}^T - U_{img} \Sigma V_{img}^T \\ B = U_{img} \Sigma V_{real}^T + U_{real} \Sigma V_{img}^T \end{cases}$$

$$C = \begin{bmatrix} U_{real} \Sigma V_{real}^T - U_{img} \Sigma V_{img}^T & U_{img} \Sigma V_{real}^T + U_{real} \Sigma V_{img}^T \\ -U_{img} \Sigma V_{real}^T - U_{real} \Sigma V_{img}^T & U_{real} \Sigma V_{real}^T - U_{img} \Sigma V_{img}^T \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} U_{real} & U_{img} \\ -U_{img} & U_{real} \end{bmatrix}}_{U_c} \begin{bmatrix} \Sigma_D & 0 \\ 0 & -\Sigma_D \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} V_{real}^T & V_{img}^T \\ -V_{img}^T & V_{real}^T \end{bmatrix}}_{V_c^T}$$

U_c, V_c^T -rotatori Givens $\Rightarrow C$ - este ortogonală.

Probleme propuse

1. Calculați valorile proprii și vectorii proprii ai matricei:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \cdots & \mathbf{a}_n \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

2. Fie $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, cu $\lambda(\mathbf{A}) = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ și vectorii proprii \mathbf{x}_i , $i=1:n$. Se formează matricea $\mathbf{B} = \mathbf{A} - \lambda_1 \frac{\mathbf{x}_1 \mathbf{y}_1^T}{\mathbf{y}_1^T \mathbf{x}_1}$, în care \mathbf{x}_1 și \mathbf{y}_1 reprezintă vectorii proprii ai matricelor \mathbf{A} și \mathbf{A}^T ,

corespunzătorii aceleași valori proprii dominante λ_1 .

a) Să se arate că matricea \mathbf{B} are același spectru ca și \mathbf{A} , exceptând valoarea proprie λ_1 , care se anulează, adică $\lambda(\mathbf{B}) = \{0, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ iar vectorii proprii ai matricei \mathbf{B} sunt \mathbf{z}_k , $k=1:n$,

unde $\mathbf{z}_k = \mathbf{x}_k - \frac{\lambda_1}{\lambda_k} \cdot (\mathbf{y}_1^T \mathbf{x}_k) \cdot \mathbf{x}_1$, $k \neq 1$, și $\mathbf{z}_1 = \mathbf{x}_1$.

b) Scrieți o funcție Matlab care calculează valorile proprii și vectorii proprii prin metoda directă a puterii, presupunând că valorile proprii sunt reale și distincte.

Indicație: Se formează \mathbf{Bx}_1 , \mathbf{Bx}_k , \mathbf{Bz}_1 și \mathbf{Bz}_k .

3. Pentru matricea $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, cu $\lambda(\mathbf{A}) = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ și vectorii proprii \mathbf{x}_i , $i=1:n$

a) Să se arate că \mathbf{A} și \mathbf{A}^T au aceleași valori proprii

b) Arătați că vectorii proprii \mathbf{x}_i și \mathbf{y}_j corespunzătorii la două valori proprii distincte ale lui \mathbf{A} și \mathbf{A}^T sunt ortogonali, adică $\mathbf{x}_i^T \mathbf{y}_j = 0$.

c) Fie $B = A - \lambda_i \frac{x_i \cdot y_i^T}{y_i^T \cdot x_i}$. Calculați $\lambda(\mathbf{B})$ și $\mathbf{x}_i(\mathbf{B})$

4. Fie matricea 3-diagonală: $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{c}_1 & & & \\ \mathbf{b}_2 & \mathbf{a}_2 & \mathbf{c}_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \mathbf{b}_{n-1} & \mathbf{a}_{n-1} & \mathbf{c}_{n-1} \\ & & & \mathbf{b}_n & \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$.

Se construiește șirul de polinoame:

$$\mathbf{p}_0(\lambda) = 1$$

$$\mathbf{p}_1(\lambda) = \lambda - \mathbf{a}_1$$

$$\mathbf{p}_n(\lambda) = (\lambda - \mathbf{a}_n)\mathbf{p}_{n-1}(\lambda) - \mathbf{b}_n\mathbf{c}_{n-1}\mathbf{p}_{n-2}(\lambda).$$

- Arătați că $\mathbf{p}_n(\lambda)$ este polinomul caracteristic al matricei \mathbf{A} .
- Calculați vectorii proprii ai matricei \mathbf{A} .
- Scrieți o funcție Matlab care calculează valorile proprii și vectorii proprii ai matricei \mathbf{A}

5. Fie matricea:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a} & \mathbf{c} \\ \mathbf{c} & \mathbf{b} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}, \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{a} & & & \mathbf{c} \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ \mathbf{c} & & & \mathbf{b} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Calculați valorile singulare și vectorii singulari ai matricelor \mathbf{A} și \mathbf{B} .

6. Calculați valorile singulare și vectorii singulari la dreapta și la stânga pentru matricea:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 40 & 9 & 12 \\ -30 & 12 & 16 \end{bmatrix}$$

7. Calculați descompunerea valorilor singulare (matricele \mathbf{U} , \mathbf{V} și $\mathbf{\Sigma}$) pentru $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$.