# **Calcul Numeric**

**Cursul 9** 

2017

Anca Ignat

# Valori și vectori proprii (eigenvalues, eigenvectors)

#### Definiție

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Numărul complex  $\lambda \in \mathbb{C}$  se numește *valoare* proprie a matricii A dacă există un vector  $u \in \mathbb{C}^n$ ,  $u \neq 0$  astfel ca:

#### $Au=\lambda u$

Vectorul u se numește *vector propriu* asociat valorii proprii  $\lambda$ .

Pentru existența vectorului  $u \neq 0$  este necesar și suficient ca matricea  $(\lambda I_n - A)$  să fie singulară, adică  $\det(\lambda I_n - A) = 0$ .

Polinomul de grad *n*:

$$p_{A}(\lambda) = \det(\lambda I_{n} - A)$$

se numește *polinom caracteristic* al matricii A.

#### Propoziția 1

Fie rădăcinile polinomului caracteristic  $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n$  distincte,  $\lambda_i \neq \lambda_j$  pentru  $1 \leq i < j \leq n$  și  $u_1, u_2, ..., u_n$  vectorii proprii corespunzători. Atunci  $u_1, u_2, ..., u_n$  sunt liniar independenți. (demonstrația se face prin inducție)

#### Propoziția 2

Fie valorile proprii  $\lambda_i$  ale matricii  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  distincte. Atunci există o matrice nesingulară T astfel ca:

$$T^{-1}AT = \operatorname{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n]$$

Demonstrație. Fie  $u_1, u_2, ..., u_n$  vectorii proprii ai matricii A. Considerăm matricea T ale cărei coloane sunt vectorii proprii  $u_i$ ,  $T = [u_1 \ u_2 \ ... \ u_n]$ . Deoarece vectorii proprii sunt liniar independenți conform propoziției 1 rezultă că matricea T este nesingulară. Vom avea:

$$AT = [Au_1 \ Au_2 \dots Au_n] = [\lambda_1 u_1 \ \lambda_2 u_2 \dots \lambda_n u_n] = T.\operatorname{diag}[\lambda_1 \ \lambda_2 \dots \lambda_n]$$

Înmulțind cu  $T^{-1}$  obținem concluzia propoziției 2.

## **Definiție**

*Matrici*le A și B sunt *asemenea* (notație  $A \sim B$ ) dacă și numai dacă există o matrice nesingulară T (det  $T \neq 0$ ) astfel ca:

$$A=TBT^{-1}$$

Propoziția 3

$$A \sim B \implies p_A(\lambda) = p_B(\lambda).$$

Demonstrație.

$$p_{A}(\lambda) = \det(\lambda I_{n} - A) = \det(\lambda I_{n} - TBT^{-1}) = \det(\lambda TT^{-1} - TBT^{-1})$$
$$= \det(T(\lambda I_{n} - B)T^{-1}) = \det(T)\det(\lambda I_{n} - B)\det(T^{-1}) = p_{B}(\lambda)$$

Propoziția 3 ne spune că matricile asemenea au același polinom caracteristic și aceleași valori proprii.

#### Teorema lui Gershgorin

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ş**i**  $\lambda \in \mathbb{C}$  o valoare proprie oarecare a matricii A. Atunci:

$$\exists i_0 \in \{1, 2, ..., n\} \text{ astfel încât } \left| \lambda - a_{i_0 i_0} \right| \le r_{i_0}, \ r_{i_0} = \sum_{\substack{j=1 \ j \ne i_0}}^n \left| a_{i_0 j} \right|.$$

(Valoarea proprie  $\lambda$  se află în cercul din planul complex de centru  $a_{i_0i_0}$  și rază  $r_{i_0}$ .)

Demonstrație. Fie  $\lambda \in \mathbb{C}$  o valoare proprie a matricii A și  $u \neq 0$  un vector propriu asociat valorii proprii  $\lambda$ ,  $Au = \lambda u$ . Avem:

$$\lambda u_i = a_{ii} u_i + \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^n a_{ij} u_j \iff (\lambda - a_{ii}) u_i = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i}}^n a_{ij} u_j, i = 1, \dots, n.$$

Fie  $i_{\theta}$  astfel ca  $|u_{i_{\theta}}| = ||u||_{\infty} = \max\{|u_{k}|; k = 1, ..., n\} > 0 \ (u \neq 0).$  Vom avea:

$$\left|\lambda - a_{i_0 i_0}\right| = \sum_{\substack{j=1 \ j \neq i_0}}^n a_{i_0 j} \frac{u_j}{u_{i_0}} \le \sum_{\substack{j=1 \ j \leq i_0}}^n \left|a_{i_0 j}\right| \frac{\left|u_j\right|}{\left|u_{i_0}\right|} \le r_i$$
, ţinând seama că  $\frac{\left|u_j\right|}{\left|u_{i_0}\right|} \le 1$ .

Observație. Presupunem că matricea A are n vectori proprii liniar independenți  $u^1, u^2, ..., u^n$  asociați valorilor proprii  $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n$  Fie  $U = \begin{bmatrix} u^1 & u^2 & ... & u^n \end{bmatrix}$ . Datorită independenței vectorilor  $u^k$  rezultă că matricea U este nesingulară și avem:

$$\Lambda = \operatorname{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n] \qquad U^{-1}AU = \Lambda.$$

Considerăm matricea perturbată:

$$A(\varepsilon) = A + \varepsilon B.$$

$$U^{-1}A(\varepsilon)U = \Lambda + \varepsilon U^{-1}BU = \Lambda + \varepsilon C.$$

$$A(\varepsilon) \sim U^{-1}A(\varepsilon)U \Rightarrow \text{ au aceleași valori proprii } \lambda_i(\varepsilon)$$

$$|\lambda(\varepsilon) - \lambda_i - \varepsilon c_{ii}| \le \varepsilon \sum_{i=1}^n |c_{ij}| \Rightarrow |\lambda(\varepsilon) - \lambda_i| = \mathcal{O}(\varepsilon).$$

#### Metoda puterii pentru matrici simetrice

#### **Propoziție**

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A = A^T$ . Atunci toate valorile proprii ale matricii A sunt numere reale.

Demonstrație. Fie  $\lambda \in \mathbb{C}$  și  $u \in \mathbb{C}^n$ ,  $u \neq 0$ ,  $Au = \lambda u$ . Considerăm produsul scalar:

$$(Au,u)_{\mathbb{C}^n} = \lambda (u,u)_{\mathbb{C}^n} = \lambda \|u\|_2^2.$$

$$(Au,u)_{\mathbb{C}^n} = (u,A^Tu)_{\mathbb{C}^n} = (u,Au)_{\mathbb{C}^n} = \overline{(Au,u)}_{\mathbb{C}^n} \Rightarrow (Au,u)_{\mathbb{C}^n} \in \mathbb{R}$$

$$\lambda = \frac{(Au,u)_{\mathbb{C}^n}}{\|u\|_2^2} \in \mathbb{R}.$$

#### **Propoziție**

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A = A^T$ . Atunci există o bază ortonormată de vectori proprii ai matricii A,  $\{u^1, u^2, ..., u^n\}$ :

$$(u^{i}, u^{j})_{\mathbb{R}^{n}} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{dacă } i = j \\ 0 & \text{dacă } i \neq j \end{cases}$$

Echivalent, putem scrie ca există vectori proprii  $\{u^1, u^2, ..., u^n\}$  asociați valorilor proprii reale  $\{\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n\}$  atfel ca:

$$AU = U\Lambda \Leftrightarrow U^T AU = \Lambda$$

cu  $\Lambda = \text{diag}[\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n]$  și  $U = [u^1 u^2 \cdots u^n]$  matrice ortogonală.

## **Definiție**

Se numește *coeficient Rayleigh* al vectorului  $u \in \mathbb{R}^n$  pentru matricea A următoarea mărime scalară:

$$r(u) = \frac{u^{T} A u}{u^{T} u} = \frac{\left(A u, u\right)_{\mathbb{R}^{n}}}{\left(u, u\right)_{\mathbb{R}^{n}}} = \frac{\left(A u, u\right)_{\mathbb{R}^{n}}}{\left||u||_{2}^{2}}$$

Se verifică ușor că dacă  $u \in \mathbb{R}^n$  este vector propriu al matricii A asociat valorii proprii  $\lambda$  atunci  $r(u) = \lambda$ .

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A = A^T$ . Matricea are valori proprii reale  $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ ,...,  $\lambda_n$ . Presupunem în plus că:

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \ge \cdots |\lambda_n| \ge 0$$

Metoda puterii este un algoritm care aproximează valoarea proprie de modul maxim  $\lambda_I$  și un vector propriu asociat.

Se pornește de la un vector nenul de normă euclidiană 1,  $u^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ ,  $||u^{(0)}||_2 = 1$  și se construiește următorul șir de vectori de normă euclidiană I:

$$u^{(0)}, u^{(1)} = \frac{1}{\|Au^{(0)}\|_{2}} Au^{(0)}, u^{(2)} = \frac{1}{\|Au^{(1)}\|_{2}} Au^{(1)}, ...,$$

$$u^{(k)} = \frac{1}{\|Au^{(k-1)}\|_{2}} Au^{(k-1)}, \dots$$

În anumite condiții acest șir converge la un vector propriu asociat valorii proprii  $\lambda_1$ , iar coeficienții Rayleigh corespunzători converg către  $\lambda_1$ .

#### Teoremă

Fie  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A = A^T$  o matrice simetrică pentru care valorile proprii îndeplinesc condiția:

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \cdots |\lambda_n| \geq 0$$

Dacă  $u^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ ,  $||u^{(0)}||_2 = 1$ ,  $(u^{(0)}, u^1)_{\mathbb{R}^n} \neq 0$  ( $u^1$  vector propriu asociat lui  $\lambda_1$ ) atunci:

$$u^{(k)} = \frac{1}{\|A^k u^{(0)}\|_2} A^k u^{(0)} \rightarrow u^1 \text{ (vector propriu asociat lui } \lambda_1\text{)}$$

$$r(u^{(k)}) \rightarrow \lambda_1$$

Demonstrație. Fie  $\{u^1, u^2, ..., u^n\}$  vectori proprii asociați valorilor proprii  $\{\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n\}$  care formează o bază ortonormată în  $\mathbb{R}^n$ . Avem:

$$u^{(0)} = a_1 u^1 + a_2 u^2 + \dots + a_n u^n , \ a_i \in \mathbb{R}$$

Deoarece  $(u^{(0)}, u^1)_{\mathbb{R}^n} \neq 0$  rezultă că  $a_1 \neq 0$ . Din construcția șirului  $u^{(k)}$  deducem că există o constantă  $c_k$  astfel ca:

$$u^{(k)} = c_k A^k u^{(0)} =$$

$$= c_k A^k (a_1 u^1 + a_2 u^2 + \dots + a_n u^n) =$$

$$= c_k (a_1 \lambda_1^k u^1 + a_2 \lambda_2^k u^2 + \dots + a_n \lambda_n^k u^n) =$$

$$= c_k \lambda_1^k \left[ a_1 u^1 + a_2 \left( \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k u^2 + \dots + a_n \left( \frac{\lambda_n}{\lambda_1} \right)^k u^n \right]$$

Din această ultimă relație, din faptul că  $\lambda_I$  este valoare proprie dominantă și  $a_I \neq 0$  deducem că pentru k suficient de mare vectorul  $u^{(k)}$  se aliniază după vectorul propriu  $u^I$ :

$$u^{(k)} \approx c_k \lambda_1^k a_1 u^1$$

#### Metoda puterii

## Metoda iterației inverse

Considerăm o matrice simetrică  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $A = A^T$  și  $\mu \in \mathbb{R}$  un număr real care nu este valoare proprie a matricii A. Vom folosi metoda puterii pentru a aproxima valoarea proprie a matricii A care este cea mai apropiată de  $\mu$  și un vector propriu asociat.

 $\mu \neq \text{ valoare proprie} \rightarrow \det(A - \mu I_n) \neq 0 \rightarrow \exists (A - \mu I_n)^{-1}$ Fie  $\{\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_n\}$  valorile proprii reale ale matricii A. Valorile proprii ale matricii  $(A - \mu I_n)^{-1}$  sunt:

$$\left\{\frac{1}{(\lambda_1-\mu)},\frac{1}{(\lambda_2-\mu)},\dots,\frac{1}{(\lambda_n-\mu)}\right\}$$

Matricile A și  $(A-\mu I_n)^{-1}$  au aceiași vectori proprii. Să presupunem că  $\lambda_I$  este valoarea proprie cea mai apropiată de  $\mu$  (și singura). Atunci:

$$\frac{1}{|\lambda_I - \mu|} > \frac{1}{|\lambda_j - \mu|} \quad \forall j \neq I$$

Această relație sugerează ideea aplicării metodei puterii matricii  $(A - \mu I_n)^{-1}$  pentru a aproxima valoarea proprie  $(\lambda_I - \mu)^{-1}$  și a unui vector propriu asociat. Algoritmul duce la aproximarea valorii proprii cea mai apropiată de  $\mu$ ,  $\lambda_I$  și a unui vector propriu asociat acestei autovalori,  $u^I$ .

#### Metoda iterației inverse

$$u^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$
,  $||u^{(0)}||_2 = 1$ ;

$$k=0$$
;

do

$$\circ k + +;$$

• Se rezolvă sistemul  $(A - \mu I_n)w = u^{(k-1)}$ ;

$$\circ u^{(k)} = \frac{1}{\|w\|_2} w;$$

$$\circ \lambda_k = r(u^{(k)}) = \left(Au^{(k)}, u^{(k)}\right)_{\mathbb{R}^n};$$

while 
$$(||Au^{(k)} - \lambda_k u^{(k)}|| > \varepsilon \text{ si } k \leq k_{\text{max}});$$