

CONȚINUTUL CURSULUI #4:

- II.2. Norme vectoriale și matriciale. Numere de condiționare.
- II.3. Condiționarea sistemelor.

II. Metode numerice de rezolvare a sistemelor liniare.
II.2. Norme vectoriale și matriciale. Numere de condiționare.

Definiția (II.7.)

Fie $v \in \mathbb{R}^n, v = (v_1, \dots, v_n)^T$. Definim următoarele norme vectoriale:

- 1. $\|v\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|$ - norma unu;
- 2. $\|v\|_\infty = \max_{i=1, n} |v_i|$ - norma infinit;
- 3. $\|v\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n v_i^2}$ - norma doi.

Definiția (II.8.)

Fiind dată o normă vectorială $\|\cdot\|$ pe spațiul \mathbb{R}^n , se definește norma matricială pe spațiul $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ subordonată normei vectoriale pe \mathbb{R}^n astfel:

$$\|A\| = \sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|}{\|v\|} \tag{1}$$

Teorema (II.4.)

Norma matricială subordonată normei vectoriale $\|\cdot\|_\infty$ poate fi exprimată astfel:

$$\|A\|_\infty = \max_{i=1, n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}), \quad A = (a_{ij})_{i,j=1, n} \tag{2}$$

Demonstrație: Fie $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ și fie $\beta = \|v\|_\infty$, astfel că $|v_j| \leq \beta, j = 1, n$. Atunci

$$|(Av)_i| = \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} v_j \right| \leq \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |v_j| \leq \beta \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \tag{3}$$

Rezultă

$$\frac{\|Av\|_\infty}{\|v\|_\infty} = \frac{\max_{i=1, n} |(Av)_i|}{\beta} \leq \frac{\max_{i=1, n} \beta \sum_{j=1}^n |a_{ij}|}{\beta} = \max_{i=1, n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \tag{4}$$

Cum inegalitatea (4) are loc pentru $\forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$, atunci putem scrie

$$\sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|_\infty}{\|v\|_\infty} \leq C, \tag{5}$$

unde $C := \max_{i=1, n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$.

Să demonstrăm că $\sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|_\infty}{\|v\|_\infty} \geq C$

Fie m astfel încât $\max_{i=1, n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \sum_{j=1}^n |a_{mj}|$. Considerăm vectorul $w \in \mathbb{R}^n$ construit astfel:

$$w_j = \begin{cases} \frac{|a_{mj}|}{a_{mj}}, & a_{mj} \neq 0 \\ 0, & a_{mj} = 0. \end{cases} \tag{6}$$

Atunci $\|w\|_\infty = \max_{i=1, n} |w_i| = \max_{i=1, n} \frac{|a_{mi}|}{|a_{mi}|} = 1$ și

$$\begin{aligned}\|Aw\|_{\infty} &= \max_{i=\overline{1,n}} |(Aw)_i| = \max_{i=\overline{1,n}} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij}w_j \right| \geq \left| \sum_{j=1}^n a_{mj}w_j \right| \\ &= \left| \sum_{a_{mj} \neq 0} a_{mj}w_j \right| = \left| \sum_{a_{mj} \neq 0} a_{mj} \frac{|a_{mj}|}{a_{mj}} \right| = \sum_{j=1}^n |a_{mj}| = C\end{aligned}$$

sau

$$\frac{\|Aw\|_{\infty}}{\|w\|_{\infty}} \geq C \quad (7)$$

Am găsit astfel un vector $w \in \mathbb{R}^n$ care satisface inegalitatea (7), deci

$$\sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|_{\infty}}{\|v\|_{\infty}} \geq C \quad (8)$$

Din relațiile (5), (8) rezultă egalitatea

$$\sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|_{\infty}}{\|v\|_{\infty}} = C. \quad (9)$$

Teorema (II.5.)

Norma matricială subordonată normei vectoriale $\|\cdot\|_1$ poate fi exprimată prin relația $\|A\|_1 = \max_{j=\overline{1,n}} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$, $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, $A = (a_{ij})_{i,j=\overline{1,n}}$

Definiția (II.9.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. Un număr complex λ se numește valoare proprie a matricei A dacă $\exists v \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ astfel încât $Av = \lambda v$. Vectorul v se numește vector propriu asociat valorii λ .

O formă echivalentă a relației $Av = \lambda v$ este:

$$(A - \lambda I_n)v = 0 \quad (10)$$

Se obține astfel un sistem omogen care depinde de parametrul λ și are drept necunoscute componentele v_1, v_2, \dots, v_n ale vectorului v . Acest sistem admite soluție nenulă dacă și numai dacă

$$\det(A - \lambda I_n) = 0 \quad (11)$$

Curs #4

March 17, 2018 5 / 17

Curs #4

March 17, 2018 6 / 17

Definiția (II.10.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. Polinomul de grad n , $P_n(\lambda) = \det(A - \lambda I_n)$ se numește polinomul caracteristic al matricei A .

Rădăcinile polinomului $P_n(\lambda)$ sunt valorile proprii ale matricei A . Mulțimea valorilor proprii ale matricei A se numește spectrul matricei A și se notează cu $\sigma(A)$.

Propoziție (II.3.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ și $\lambda_i, i = \overline{1,n}$, valorile proprii asociate matricei A .

- Dacă A este simetrică, atunci $\lambda_i \in \mathbb{R}, i = \overline{1,n}$;
- Dacă A este simetrică și semipozitiv definită, atunci $\lambda_i \in \mathbb{R}_{\geq 0}, i = \overline{1,n}$;
- Dacă A este simetrică și pozitiv definită, atunci $\lambda_i \in \mathbb{R}_{> 0}, i = \overline{1,n}$.

Propoziție (II.4.)

Fie $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ simetrică. Atunci $\exists B = \{w_1, w_2, \dots, w_n\} \subset \mathbb{R}^n$ o bază ortonormată formată din vectori proprii ai matricei B , atașați valorilor proprii $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$.

Teorema (II.6.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ și $\lambda_i^B, i = \overline{1,n}$ valorile proprii asociate matricei simetrice $B = A^T A$. Atunci

$$\|A\|_2 = \max_{i=\overline{1,n}} \sqrt{\lambda_i^B} \quad (12)$$

Demonstrație: Cum $B = B^T \Rightarrow B$ este simetrică. Mai mult,

$$\langle Bv, v \rangle = \langle A^T Av, v \rangle = \langle Av, Av \rangle = \|Av\|_2^2 \geq 0, \forall v \in \mathbb{R}^n \Rightarrow$$

B este semipozitiv definită, iar conform Prop. (II.3.) b) rezultă că $\lambda_i^B \geq 0, \forall i = \overline{1,n}$, unde λ_i^B reprezintă valorile proprii asociate matricei B . Fie $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$, atunci conform Prop. (II.4.) există o bază ortonormată $B = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ formată din vectori proprii ai matricei B , în raport cu care v se scrie ca o combinație liniară de aceștia, i.e.

Curs #4

March 17, 2018 7 / 17

Curs #4

March 17, 2018 8 / 17

$$v = \sum_{i=1}^n c_i w_i, c_i \in \mathbb{R}, i = \overline{1, n}$$

Dar $Bw_i = \lambda_i^B w_i, i = \overline{1, n}$, astfel că

$$Bv = B\left(\sum_{i=1}^n c_i w_i\right) = \sum_{i=1}^n c_i (Bw_i) = \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i^B w_i.$$

Presupunem în continuare că $\lambda_n^B \geq \lambda_{n-1}^B \geq \dots \geq \lambda_1^B \geq 0$, atunci

$$\begin{aligned} \|Av\|_2^2 &= \langle Av, Av \rangle = \langle v, A^T Av \rangle = \langle v, Bv \rangle \\ &= \left\langle \sum_{i=1}^n c_i w_i, \sum_{j=1}^n c_j \lambda_j^B w_j \right\rangle = \sum_{i,j=1}^n c_i c_j \lambda_j^B \langle w_i, w_j \rangle \\ &= \sum_{i,j=1}^n c_i c_j \lambda_j^B \delta_{ij} = \sum_{i=1}^n c_i^2 \lambda_i^B \leq \lambda_n^B \sum_{i=1}^n c_i^2 = \lambda_n^B \|v\|_2^2 \Rightarrow \end{aligned} \quad (13)$$

$$\frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} \leq \sqrt{\lambda_n^B} \Rightarrow \sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} \leq \sqrt{\lambda_n^B} \Rightarrow \|A\|_2 \leq \sqrt{\lambda_n^B}$$

Pentru a demonstra egalitatea alegem $v = w_n \Rightarrow$

$$\begin{aligned} \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} &= \frac{\|Aw_n\|_2}{\|w_n\|_2} = \|Aw_n\|_2 = \langle Aw_n, Aw_n \rangle = \langle w_n, Bw_n \rangle \\ &= \langle w_n, \lambda_n^B w_n \rangle = \lambda_n^B \geq \lambda_n^B \Rightarrow \|A\|_2 \geq \sqrt{\lambda_n^B} \end{aligned}$$

Din cele două inegalități rezultă

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_n^B} \quad (14)$$

Teorema (II.7.)

Fiind dată norma $\|\cdot\|$ subordonată normei vectoriale, atunci

$$\|AB\| \leq \|A\| \|B\|, \forall A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \quad (15)$$

Demonstrație: Deoarece

$$\|A\| = \sup_{w \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Aw\|}{\|w\|} \Rightarrow \frac{\|Aw\|}{\|w\|} \leq \|A\| \Rightarrow \|Aw\| \leq \|A\| \|w\|$$

Astfel că

$$\|A(Bv)\| \leq \|A\| \|Bv\| \leq \|A\| \|B\| \|v\| \Rightarrow$$

$$\frac{\|ABv\|}{\|v\|} \leq \|A\| \|B\|, \forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} \Rightarrow \quad (16)$$

$$\sup_{v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}} \frac{\|ABv\|}{\|v\|} \leq \|A\| \|B\| \Rightarrow \|AB\| \leq \|A\| \|B\| \quad (17)$$

Definiția (II.11.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ o matrice nesingulară. Definim numărul de condiționare al matricei A relativ la norma $\|\cdot\|_p, p \in \{1, 2, \infty\}$ numărul notat prin $\kappa_p(A)$ definit astfel:

$$\kappa_p(A) = \|A\|_p \|A^{-1}\|_p \quad (18)$$

sau la general

$$\kappa(A) = \|A\| \|A^{-1}\| \quad (19)$$

unde $\|\cdot\|$ este o normă subordonată unei norme vectoriale.

Obs.: Este evident că $\kappa(A^{-1}) = \kappa(A)$. Mai mult, deoarece

$$1 = \|AA^{-1}\| \leq \|A\| \|A^{-1}\| = \kappa(A) \Rightarrow \kappa(A) \geq 1. \quad (20)$$

Teorema (II.8.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ nesingulară, atunci

$$\kappa_2(A) = \frac{\sqrt{\lambda_n^B}}{\sqrt{\lambda_1^B}} \quad (21)$$

unde $\lambda_n^B \geq \lambda_{n-1}^B \geq \dots \geq \lambda_1^B > 0, \lambda_i^B, i = \overline{1, n}$ sunt valorile proprii ale matricei $B = A^T A$.

Demonstrație: Dacă $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ și A nesingulară, atunci

$$0 < \|Av\|_2^2 = \langle Av, Av \rangle = \langle B^T Bv, v \rangle,$$

deci B este pozitiv definită, astfel că valorile proprii $\lambda_i > 0, i = \overline{1, n}$.

Vom demonstra următorul rezultat:

Dacă $\lambda \in \sigma(A^T A)$, atunci $\frac{1}{\lambda} \in \sigma(A^{-T} A^{-1})$.

Într-adevăr, fie $\lambda \in \sigma(A^T A)$, atunci λ este soluția ecuației $\det(A^T A - \lambda I_n) = 0$ sau $\det(A^T (I_n - \lambda A^{-T} A^{-1}) A) = 0$.

Deoarece A este nesingulară (i.e. $\det(A) \neq 0$) din ultima relație rezultă

$$\det(I_n - \lambda A^{-T} A^{-1}) = 0$$

Mai mult, deoarece $\lambda > 0$ din relația de mai sus rezultă:

$$\det(A^{-T} A^{-1} - \frac{1}{\lambda} I_n) = 0, \quad (22)$$

deci $\frac{1}{\lambda} \in \sigma(A^{-T} A^{-1})$. Astfel că dacă $\sigma(A^T A) = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$, atunci

$$\sigma((A^{-1})^T A^{-1}) = \{\frac{1}{\lambda_1}, \frac{1}{\lambda_2}, \dots, \frac{1}{\lambda_n}\} \Rightarrow$$

$$\kappa_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \max_{1 \leq i \leq n} \sqrt{\lambda_i} \cdot \max_{1 \leq j \leq n} \frac{1}{\sqrt{\lambda_j}} = \frac{\sqrt{\lambda_n}}{\sqrt{\lambda_1}} \quad (23)$$

Relația (26) ne indică faptul că eroarea relativă $\frac{\|\delta x\|}{\|x\|}$ a soluției sistemului

perturbat poate atinge valoarea însumată a erorilor relative $\frac{\|\delta A\|}{\|A\|}, \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$ amplificată cu valoarea numărului de condiționare $\kappa(A)$.

Un număr de condiționare mare presupune că la mici perturbări în datele de intrare se pot obține perturbări considerabile în soluția sistemului.

- Dacă $\kappa(A) \gg 1$ atunci eroarea relativă $\frac{\|\delta x\|}{\|x\|}$ poate fi mare. Vom spune în cazul acesta că sistemul este slab - condiționat;
- Dacă $\kappa(A) \approx 1$ atunci eroarea relativă $\frac{\|\delta x\|}{\|x\|}$ este mică și vom spune că sistemul este bine - condiționat;

Demonstrație Th. II.8.: Din (25) rezultă:

$$Ax + A\delta x + \delta Ax + \delta A\delta x = b + \delta b$$

Cum x verifică sistemul $Ax = b$ și neglijând produsul $\delta A\delta x$ în relația de mai sus se obține

$$A\delta x + \delta Ax \approx \delta b \quad (27)$$

II.3. Condiționarea sistemelor

Să considerăm o abatere a datelor de intrare atât în matricea A cât și în vectorul termenilor liberi

$$A \rightarrow A + \delta A; \quad b \rightarrow b + \delta b \quad (24)$$

Această perturbare va afecta soluția $x \rightarrow x + \delta x$, deci soluția perturbată $x + \delta x$ verifică sistemul

$$(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b \quad (25)$$

Teorema (II.9.)

Fie $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ nesingulară, $b \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ și fie sistemul $Ax = b$ și sistemul perturbat $(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b$, cu $\delta x, \delta b \in \mathbb{R}^n, \delta A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. Atunci soluția $x \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ și avem următoarea estimare

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \kappa(A) \left(\frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \right) \quad (26)$$

de unde

$$\delta x \approx -A^{-1} \delta Ax + A^{-1} \delta b \quad (28)$$

Utilizând norma $\|\cdot\|$ în relația de mai sus rezultă

$$\|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|x\| + \|A^{-1}\| \|\delta b\| \quad (29)$$

Prin urmare, cum $x \neq 0$ se obține estimarea

$$\begin{aligned} \frac{\|\delta x\|}{\|x\|} &\leq \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \|A^{-1}\| \|A\| \frac{\|\delta b\|}{\|A\| \|x\|} \\ &\leq \|A^{-1}\| \|A\| \left(\frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \right) \end{aligned} \quad (30)$$

În relația de mai sus s-a ținut seama că $\|b\| \leq \|A\| \|x\|$.