Calcul Numeric

Cursul 1

2020

Anca Ignat

Echipa

Andreea Arusoaie

Doru Călcâi

Radu Miron

Valentin Roșca

Victor Talif

Anca Ignat

ancai@info.uaic.ro, ancai_fii@yahoo.ro

<u>numericalculus2019@gmail.com</u> – teme de laborator

http://profs.info.uaic.ro/~ancai/CN/

https://www.facebook.com/groups/1052545301749533/

Consultații:

- prin e-mail la adresele de mai sus sau
- la cabinet (C-307) Miercuri 16-18

Regulament - 2020

Laborator

- 8 teme
- cei care prezintă temele până la termenul limită precizat la fiecare temă, punctajul maxim ce poate fi obținut este punctajul afișat pentru fiecare temă
- cei care prezintă temele după termenul limită precizat punctarea se va face din 50% din punctajul temei prezentate

Examen

- teză scrisă de 1 oră, cu 3 sau 4 exerciții din materia predată, "cu cursurile pe masa" exclusă documentația pe suport electronic
- teza scrisă este notată între 1 și 10
- testul scris va avea loc:
 - în perioada 9 mai 23 mai 2020 din primele 10 cursuri
 - 25 mai 31 mai 2020 pentru cei care nu obțin punctaj de promovare sau pentru mărirea notei - din toate cursurile

Calculul punctajului / notei final(e)

Punctaj final = punctaj laborator + 43*nota examen

Promovează disciplina acei studenți care au:

• nota la examen ≥ 3

Şi

• punctaj final ≥ 400 pt

Nota finală se calculează din punctajul final aplicând "curba lui Gauss".

Desfășurarea semestrului

Săptămâna 1-7 și 9-14 – școală conform orarului Săptămâna a 8-a (prima săptămână de evaluare) – liberă Săptămâna 12, 13, 14 - test scris

Bibliografie

- 1. Elemente de informatică și calcul numeric, vol. 1 C.Ignat, C.Ilioi, T.Jucan Ed. Univ. 'Al. I. Cuza' Iași, 1987
- 2. Matrix Computations G.H. Golub, C.F. van Loan John Hopkins Univ. Press, 2012
- 3. Numerical Analysis R.L. Burden, J.D. Faires Brooks/Cole, Thomson Learning (10-th edition, 2015)
- 4. Calcul numeric în C T. A. Beu Ed. Albastră, Cluj, 2004
- 5. Numerical analysis with algorithms and programming, Santanu Saha Ray, CRC Press, 2016.
- 6. Numerical Recipes 3rd Edition: The Art of Scientific Computing, W.H. Press, S.A. Teukolsky, W.T. Vetterling, B.P. Flannery, Cambridge University Press, NY, USA, 2007 (http://numerical.recipes/)
- 7. Linear Algebra, Ideas and Applications R.C. Penney, 4-th ed., Wiley, 2016
- 8. Numerical Optimization J. Nocedal, S.J. Wright, Springer-Verlag, New York, 1999

Capitolele cursului

- 1. Rezolvarea sistemelor liniare (Ax=b)
- 2. Optimizare numerică (min { F(x); $x \in \mathbb{R}^n$ })
- 3. Valori și vectori proprii $(Au = \lambda u)$
- 4. Ecuații neliniare (f(x)=0)
- 5. Interpolare numerică

"The world cannot be understood without numbers. But the world cannot be understood with numbers alone."

Hans Rosling, Anna Rosling Ronnlund, Ola Rosling

Factfulness. Zece motive pentru care interpretăm greșit lumea și de ce lucrurile stau mai bine decât crezi

"The world cannot be understood without numbers, nor through numbers alone."

Traffic Flow

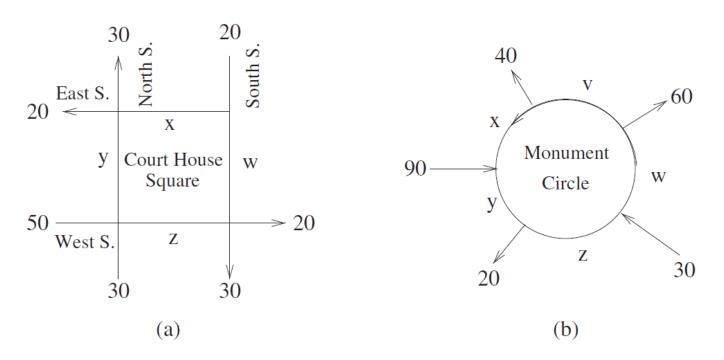
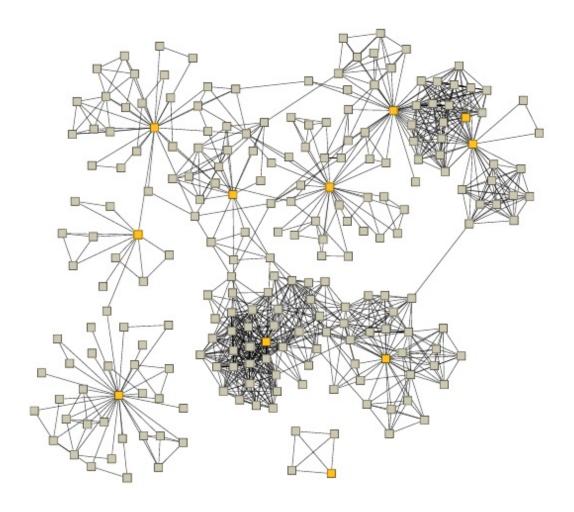


FIGURE 1.24 Two traffic patterns.

(R.C. Penney – Linear Algebra, Ideas and Applications, 4-th ed., Wiley, 2016)

- one way streets;
- the numbers represent the average number of cars per minute that enter or leave a given street at 3:30pm;
- x, y, z, w, ... average number of cars per minute on a certain street
- no. of cars entering = no. of cars leaving



Centralitate în rețelele sociale

- noțiune introdusă de A. Bavelas în 1948 studiind comunicarea între oameni
- (V, E) graful care modelează rețeaua, A matricea de adiacență asociată, $A = (a_{ij})_{i,j=1}^N, N=/?/$
- care sunt cele mai 'importante' noduri din rețea?

1. Centralitate de grad ('degree centrality') – se bazează pe noțiunea de grad/grade asociate nodurilor în grafuri

Se numește **drum geodesic** între două vârfuri orice drum de lungime minimă (număr minim de muchii) dintre cele 2 vârfuri.

2. Centralitate de apropiere ('closeness centrality')

Centralitatea de apropiere a unui nod este suma lungimilor drumurilor geodesice de la nodul respectiv la toate celelalte noduri.

3. Centralitate de interrelație ('betweennes centrality')

$$b(v) = \sum_{\substack{s \neq v \neq t, \\ s,t \in V}} \frac{n_{st}(v)}{n_{st}}$$

unde n_{st} este numărul total de drumuri geodesice între nodurile s și t, iar $n_{st}(v)$ este numărul de drumuri geodesice care trec prin nodul v.

- măsoară controlul pe care îl deține nodul v în circulația informațiilor în rețea

- 4. Centralitate de vector propriu ('eigenvector centrality')
 - se ține cont de faptul că nu toate muchiile (conexiunile) sunt la fel de importante (ca în cazul centralității de grad)
 - conexiunile către persoane influente vor 'împrumuta' importanță mai mare decât conexiunie către persoanele mai puțin influente
 - x(i) = centralitatea de vector propriu a nodului v_i

$$x(i) = \frac{1}{\lambda} \sum_{j \in \Gamma(v_i)} x(j) = \frac{1}{\lambda} \sum_{j=1}^{N} a_{ij} x(j), \ \lambda > 0 \text{ o constanta}$$
$$x = (x(1), x(2), ..., x(N))^{T}$$
$$x = \frac{1}{\lambda} Ax \iff Ax = \lambda x$$

 $\lambda_A > 0$ - valoarea proprie Perron (cea mai mare valoare proprie), x - vectorul propriu asociat

Compresia imaginilor digitale și descompunerea după valori singulare o imagine digitală \leftrightarrow matrice de pixeli A cu m linii și n coloane

$$A = \left(a_{ij}\right)_{\substack{i=1,\dots,m\\j=1,\dots,n}}, \ a_{ij} \in \mathbb{R} \text{ sau } \mathbb{R}^3$$

$$(a_{ij} \in \{0,1,...,255\} \text{ sau } a_{ij} \in \{0,1,...,255\}^3 \text{ sau } a_{ij} \in [0,1]^{(3)})$$

Memorarea lui $A: m \cdot n \cdot mem(int/double)(\cdot 3)$ bytes

Descompunerea dupa valori singulare (SVD) a unei matrici

$$A = U S V^T$$
, $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $S \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$U=[u_1,u_2,...,u_m], V=[v_1,v_2,...,v_n]$$
 – matrici ortogonale

$$\left(u_{i}, u_{j}\right)_{\mathbb{R}^{m}} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{daca } i = j \\ 0 & \text{daca } i \neq j \end{cases}, \quad \left(v_{i}, v_{j}\right)_{\mathbb{R}^{n}} = \delta_{ij} \quad \forall i, j$$

$$S = \begin{pmatrix} \sigma_{1} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_{2} & 0 & 0 \\ & \ddots & & \\ 0 & 0 & \sigma_{r} & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

 $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge \cdots \ge \sigma_r > 0$, $r \le \min\{m, n\}$ - valorile singulare ale matr. A

$$A = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \dots + \sigma_r u_r v_r^T$$

$$A \approx A_k = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \dots + \sigma_k u_k v_k^T$$

memorarea lui A_k necesită k(m+n+1)·mem(double)

$$m=, n=$$
 , $r_c = \frac{mn}{k(m+n+1)}$, $k=50$ $r_c=;$ $k=100$ $r_c=;$ $k=200$ $r_c=k=300$ $r_c=;$ $k=400$ $r_c=$; $k=500$ $r_c=$

Vectori și matrici

Fie $x_i, y_i, \lambda \in \mathbb{R}$. Se definesc vectorii $x, y \in \mathbb{R}^n$ și operațiile de adunare și înmulțire cu scalari astfel:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, x + y = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ x_2 + y_2 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}, \lambda x = \begin{pmatrix} \lambda x_1 \\ \lambda x_2 \\ \vdots \\ \lambda x_n \end{pmatrix}.$$

Fie vectorul $z \in \mathbb{C}^n$:

$$z = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} \text{ cu } z_1, z_2, ..., z_n \in \mathbb{C}.$$

Pentru $z \in \mathbb{C}$ utilizăm notațiile:

$$z=a+ib$$
, $Re\ z=a$, $Im\ z=b$, $\overline{z}=a-ib$ – conjugatul numărului z $|z|=\sqrt{a^2+b^2}$ – modulul numărului complex z

Notăm cu $\mathbb{R}^{m \times n}$ / $\mathbb{C}^{m \times n}$ spațiul matricilor cu elemente reale / complexe cu m linii și n coloane

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}, \ a_{ij} \in \mathbb{R} / \mathbb{C}, i = 1, 2, ..., m \ , \ j = 1, 2, ..., n$$

Definiție

X se numește spațiu vectorial (spațiu liniar)

$$+: X \times X \to X \text{ și } : K \times X \to X, \qquad (K = \mathbb{R})$$

astfel încât (X, +) este un grup comutativ:

$$a + b = b + a$$
, $\forall a,b \in X$ – comutativitate,

$$(a + b) + c = a + (b + c)$$
, $\forall a,b,c \in X$ – asociativitate,

$$\exists 0 \in X \text{ a. î. } a + 0 = 0 + a = a, \ \forall a \in X \text{ - element neutru},$$

$$\forall a \in X, \exists -a \in X \text{ a.î. } a + (-a) = (-a) + a = 0 - \text{element opus.}$$

iar pentru operația de înmulțire cu scalari au loc relațiile:

$$\lambda(a+b) = \lambda \, a + \lambda \, b \,, \forall \lambda \in K, \quad \forall a,b \in X,$$

$$(\lambda + \mu) \, a = \lambda \, a + \mu \, a \,, \quad \forall \lambda, \mu \in K, \quad \forall a \in X,$$

$$\lambda(\mu a) = (\lambda \, \mu) a \,, \quad \forall \lambda, \mu \in K, \quad \forall a \in X,$$

$$\exists \, 1 \in K \text{ astfel încât } 1 \cdot a = a \,, \quad \forall a \in X.$$

Definiție

Fie X un spațiu liniar. Spunem că vectorii $x_1, x_2, ..., x_p \in X$ sunt *liniar independenți* dacă:

$$\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + ... + \alpha_p x_p = 0 \Rightarrow \alpha_1 = \alpha_2 = ... \alpha_p = 0, \alpha_i \in K$$

Spaţiul vectorial X este finit dimensional dacă există p vectori liniar independenți în X, x_1 , x_2 , ..., $x_p \in X$, și orice mulțime de q elemente din X cu q > p este liniar dependentă. În acest caz dimensiunea spaţiului X este p (dim X = p).

Fie spaţiul vectorial X finit dimensional cu dim X = p. Orice sistem de p vectori liniar independenţi din X se numeşte bază a spaţiului X.

Fie $x_1, x_2, ..., x_p \in X$ o bază pentru spațiul X. Atunci pentru $\forall x \in X$, \exists unice constantele $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_p \in K$ astfel încât

$$x = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + ... + \alpha_p x_p = \sum_{i=1}^{p} \alpha_i x_i$$
.

 \mathbb{R}^n este un spațiu vectorial finit dimensional, dim $\mathbb{R}^n = n$ cu baza canonică:

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_k = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} - \text{poziția } k, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

Calcul matricial

Fie matricea $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} , \quad A = \left(a_{ij}\right)_{i=1...m, j=1...n}$$

Se definește *matricea transpusă*:

$$A^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{m1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, A^{T} = \left(a_{ji}\right)_{i=1...m,j=1...n} \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

Pentru matricea:

$$A \in \mathbb{C}^{m \times n}, A = \left(a_{ij}\right)_{\substack{i=1...m \ j=1...n}}$$

se definește matricea adjunctă A^H :

$$A^{H} = \overline{A^{T}} = \left(\overline{a_{ji}}\right)_{\substack{j=1...n\\i=1...m}}$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \qquad A^H = \begin{pmatrix} \overline{a_{11}} & \dots & \overline{a_{m1}} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \overline{a_{1n}} & \cdots & \overline{a_{mn}} \end{pmatrix}$$

Pentru $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ matricea adjunctă coincide cu transpusa, $A^H = A^T$.

Fie vectorul $x \in \mathbb{R}^n$, acesta este considerat vector coloană, $x \in \mathbb{R}^{n \times 1}$:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \implies x^T = (x_1 \ x_2 \cdots x_n)$$

Dacă facem înmulțirea matricială Ae_j obținem coloana j a matricii A:

$$Ae_{j} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \vdots \\ \mathbf{1}_{\text{poziția } j} \\ \vdots \\ \mathbf{0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$$

 Ae_j este coloana j a matricii A, j=1,...,n; $e_i^T A$ este linia i a matricii A, i=1,...,m.

Fie vectorii x, y, cu ajutorul lor definim produsele scalare în \mathbb{C}^n și \mathbb{R}^n :

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^n , y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^n$$

$$(x,y) = \sum_{i=1}^{n} x_{i} \overline{y_{i}} = y^{H} x = (\overline{y_{1}} \overline{y_{2}} \cdots \overline{y_{n}}) \begin{pmatrix} x_{1} \\ x_{2} \\ \vdots \\ x_{n} \end{pmatrix}$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n , y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

$$(x,y) = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i = y^T x = (y_1 \ y_2 \cdots y_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

Proprietățile matricii A^H

Proprietăți ale matricii A^T

1.
$$(A + B)^H = A^H + B^H$$

2.
$$(A^H)^H = A$$

3.
$$(AB)^H = B^H A^H$$

4.
$$(A^{-1})^H = (A^H)^{-1}$$

$$(A + B)^T = A^T + B^T$$

$$(A^T)^T = A$$

$$(AB)^T = B^T A^T$$

$$(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$$

Propoziție

Fie $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $x \in \mathbb{C}^n$, $y \in \mathbb{C}^m$ atunci:

$$(Ax,y)_{\mathbb{C}^m} = (x,A^Hy)_{\mathbb{C}^n}.$$

Pentru cazul real avem:

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, x \in \mathbb{R}^{n}, y \in \mathbb{R}^{m} \Rightarrow (Ax, y)_{\mathbb{R}^{m}} = (x, A^{T}y)_{\mathbb{R}^{n}}$$

Demonstrație

$$(Ax, y) = y^H (Ax) = y^H A x = y^H (A^H)^H x =$$

= $(A^H y)^H x = (x, A^H y).$

Tipuri de matrici

Definiții

O matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se numeşte *simetrică* dacă $A = A^T$.

O matrice $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ se numeşte *autoadjunctă* dacă $A = A^H$.

O matrice $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ se numește *unitară* dacă $A^H A = A A^H = I_n$.

O matrice $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ se numește *ortogonală* dacă

$$A^TA = A A^T = I_n$$
.

O matrice $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $A = (a_{ij})$ se numește matrice triunghiulară inferior (sau inferior triunghiulară) dacă $a_{ij} = 0$ pentru j > i

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & & & & \\ a_{(n-1)1} & a_{(n-1)2} & a_{(n-1)3} & \cdots & a_{(n-1)(n-1)} & 0 \\ a_{n1} & a_{n2} & a_{n3} & \cdots & a_{n(n-1)} & a_{nn} \end{pmatrix}$$

O matrice $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $A = (a_{ij})$ se numește matrice triunghiulară superior (sau superior triunghiulară) dacă $a_{ij} = 0$ pentru j < i

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1(n-1)} & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2(n-1)} & a_{2n} \\ 0 & 0 & a_{33} & \cdots & a_{3(n-1)} & a_{3n} \\ \vdots & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{(n-1)(n-1)} & a_{(n-1)n} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Notăm cu I_n matricea unitate:

$$I_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$$
, $I_n = egin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$

Matrice diagonală $D=\operatorname{diag}[d_1, d_2,...,d_n]$

$$D \in \mathbb{R}^{n \times n} , D = egin{pmatrix} d_1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \ 0 & d_2 & 0 & \cdots & 0 & 0 \ dots & & & & & \ 0 & 0 & 0 & \cdots & d_{n-1} & 0 \ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & d_n \end{pmatrix}$$