

## Laborator 2

### Sisteme de ecuații liniare

#### Responsabili

1. Sfrent Andrei ([andreisfrent@gmail.com](mailto:andreisfrent@gmail.com))
2. Stoica Cosmin Ștefan ([cosmin.stoica9@gmail.com](mailto:cosmin.stoica9@gmail.com))

#### Obiective

În urma parcurgerii acestui laborator elevul va fi capabil să:

- înțeleagă și să folosească metode de rezolvare a sistemelor de ecuații liniare;
- prezinte avantajele și dezavantajele modurilor de rezolvare a sistemelor;
- folosească funcțiile Octave pentru rezolvarea sistemelor liniare

#### Breviar teoretic

Sistemele de ecuații reprezintă noțiunea care face legătură între lumea reală și cea conceptuală. Printr-un sistem de ecuații se pot formaliza anumite procese \ fenomene din realitate și studia. De cele mai multe ori sistemele de ecuații obținute sunt unele complexe de grad superior. Analizând rezultatul urmărit și importanța efectelor pe care le au asupra lui toți factorii din lumea reală se urmărește eliminarea acelor care nu influențează major rezultatul pentru a se reduce sistemul de ecuații la unul de grad mai mic sau chiar liniar.

Fie sistemul de ecuații liniare:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

Scris sub formă matriceală  $A \cdot x = b$  cu  $A \in \mathcal{R}^{n \times n}$ ,  $b \in \mathcal{R}^n$  are soluție unică, dacă  $A$  este nesingulară ( $|A| \neq 0$ ).

Procedeul Kramer de rezolvare a unui sistem liniar devine inefficient în momentul în care numărul de ecuații și necunoscute crește ( $n > 10$ ), deoarece numărul de operații aritmetice necesare are valoare  $n!$ . Într-un astfel de caz sistemele liniare se rezolvă prin metode specifice:

$$1. \text{Metode directe } (n < 10^3) : \begin{cases} 1.1 \text{ Rezolvarea sistemelor triunghiulare: } \begin{cases} inferior \\ superior \end{cases} \\ 1.2 \text{ Factorizare LU } \begin{cases} Crout \\ Doolittle \\ Cholesky \end{cases} \end{cases}$$

**2. Metode iterative (aproximative /indirect),  $50 < n < 10^6$  :**  $\left\{ \begin{array}{l} \mathbf{2.1} \text{ Jacobi} \\ \mathbf{2.2} \text{ Gauss – Seidel} \\ \mathbf{2.3} \text{ Suprarelaxare} \end{array} \right.$

## 1. Metode directe de rezolvare

### 1.1 Rezolvare sistemelor triunghiulare

**Def1 :** Se numește **matrice inferior triunghiulară** matricea care are toate elementele situate deasupra diagonala principală nulă.

**Def2:** Se numește **sistem inferior triunghiular** un sistem a cărui matrice este inferior triunghiulară.

**Def3 :** Se numește **matrice superior triunghiulară** matricea care are toate elementele situate sub diagonala principală nulă.

**Def4:** Se numește **sistem superior triunghiular** un sistem a cărui matrice este superior triunghiulară.

	Sistem inferior triunghiular	Sistem superior triunghiular
<b>Forma sistemului</b>	$\begin{cases} a_{11}x_1 & = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 & = b_2 \\ \dots & \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n & = b_n \end{cases}$	$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n & = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n & = b_2 \\ \dots & \\ & a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$
<b>Formula de rezolvare</b>	$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij} \cdot x_j}{A_{ii}}, i = 1 : n$	$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n A_{ij} \cdot x_j}{A_{ii}}, i = n : -1 : 1$

**Observație:** Un sistem de ecuații liniare poate fi adus la forma de sistem triunghiular prin aplicarea algoritmilor de eliminare gaussiană.

### 1.2 Factorizare LU

**Def1:** O matrice  $A \in \mathcal{R}^{n \times n}$  admite o factorizare  $A = L \cdot U$  cu  $L \in \mathcal{R}^{n \times n}$  - inferior triunghiulară,  $U \in \mathcal{R}^{n \times n}$  -superior triunghiulară, dacă  $A_{pp} \neq 0$ ,  $p = 1:n$ , în care  $A_{pp} = (A_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ .

**Exemplu de factorizare LU:**

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{bmatrix}$$

**Observatie:**

1) Din această descompunere nu se pot determina coeficienții pentru L și U. Din această cauză se introduc unele restricții și astfel apar factorizările **Crout, Doolittle, Cholesky**.

2)  $[L, U] = \text{lu}(A)$  – funcția Octave de factorizare LU

	Crout	Doolittle	Cholesky
<b>Restricții</b>	$u_{ii}=1$	$l_{ii}=1$	$A = \begin{cases} -\text{simetrica: } A = A^T \\ -\text{pozitiv - definita: } x^T A x > 0, \forall x \in R^n \end{cases}$
<b>Factorizarea LU</b>	$A = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 & \dots & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & l_{n4} & \dots & l_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} & u_{14} & \dots & u_{1n} \\ 0 & 1 & u_{23} & u_{24} & \dots & u_{2n} \\ 0 & 0 & 1 & u_{33} & \dots & u_{3n} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & u_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & l_{n4} & \dots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} & \dots & u_{1n} \\ 0 & u_{22} & u_{23} & u_{24} & \dots & u_{2n} \\ 0 & 0 & u_{33} & u_{33} & \dots & u_{3n} \\ 0 & 0 & 0 & u_{44} & \dots & u_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & u_{nn} \end{bmatrix}$	$A = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 & \dots & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & l_{n4} & \dots & l_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_{11} & l_{12} & l_{13} & l_{14} & \dots & l_{1n} \\ 0 & l_{22} & l_{23} & l_{24} & \dots & l_{2n} \\ 0 & 0 & l_{33} & l_{33} & \dots & l_{3n} \\ 0 & 0 & 0 & l_{44} & \dots & l_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & l_{nn} \end{bmatrix}$ $A=L*U^T$
<b>Formule de determinare a coeficienților lui L și U</b>	$L_{ip} = A_{ip} - \sum_{m=1}^{p-1} L_{im} U_{mp}, i = p : n$ $U_{pj} = \frac{A_{pj} - \sum_{m=1}^{p-1} L_{pm} U_{mj}}{L_{pp}}, j = p+1 : n$ $p = 1 : n$	$L_{ip} = \frac{A_{ip} - \sum_{m=1}^{p-1} L_{im} U_{mp}}{U_{pp}}, i = p : n$ $U_{pj} = A_{pj} - \sum_{m=1}^{p-1} L_{pm} U_{mj}, j = p+1 : n$ $p = 1 : n$	$L_{ii} = \sqrt{A_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik}^2}, i = 1 : n$ $L_{ij} = \frac{A_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik} L_{jk}}{L_{jj}}, j = 1 : i-1$
<b>Utilizarea factorizărilor LU în rezolvarea sistemelor de ecuații liniare</b>	$A*x=b$ $A=L*U \Rightarrow \begin{cases} L * y = b(1) \\ U * x = y(2) \end{cases}$ <p><b>Observație:</b> Se rezolvă mai întâi sistemul inferior triunghiular(1) și apoi cel superior triunghiular (2)</p>	<p>Se procedează la fel ca la factorizare Crout</p>	$A*x=b$ $A=L*L' \Rightarrow \begin{cases} L * y = b(1) \\ L' * x = y(2) \end{cases}$ <p><b>Observație:</b> Se rezolvă mai întâi sistemul inferior triunghiular(1) și apoi cel superior triunghiular (2)</p>

**Observație:** Funcția Octave care realizează factorizarea Cholesky este: L=chol(A);

## 2. Metode iterative de rezolvare

Metodele iterative pornesc de la o aproximare inițială  $x^{(0)}$  a soluției, folosind o relație de recurență.

Plecând de la sistemului  $A \cdot x = b$ , descompunem  $A = N - P$ , unde  $N$  este o matrice ușor de inversat.

$$(N - P) \cdot x = b \quad (1)$$

$$x = N^{-1} \cdot P \cdot x + N^{-1} \cdot b \quad (2)$$

Se deduce relația de recurență:

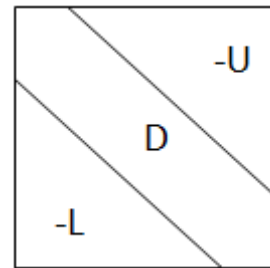
$$x^{(p+1)} = N^{-1} \cdot P x^{(p)} + N^{-1} \cdot b \quad (3)$$

Fie  $G = N^{-1} \cdot P$  - **matricea de iterație** și  $c = N^{-1} \cdot b$  - **vector de iterație**

$$x^{(p+1)} = G x^{(p)} + c \quad (4)$$

Matricea  $A$  se partiționează ca  $A = D - L - U$ , unde:

- $D = o$  matrice diagonală
- $L = o$  matrice strict inferior triunghiulară
- $U = o$  matrice superior triunghiulară



### Observație:

- 1) Metoda iterativă este **stabilă** dacă șirul de iterații  $x^{(p)}$  converge și este consistentă dacă limita șirului este egală cu o soluție exactă
- 2) Oprirea iterațiilor se face la depășirea unui număr maxim admis de iterații sau la atingerea unei apropieri în normă stabilite, față de limită de forma:

$$\| x^{(p+1)} - x^{(p)} \| < \text{eps} * \| x^{(p)} \|.$$

	<b>Jacobi</b>	<b>Gauss-Seidel</b>
<b>N</b> <b>P</b>	<b>N = D</b> <b>P = L + U</b>	<b>N = D - L</b> <b>P = U</b>
<b>Formule de recurență sub formă matriceală</b>	$G_j = D^{-1} (L + U)$ $D x^{(p+1)} = (L + U) x^{(p)} + b$	$G_{GS} = (D - L)^{-1} U$ $(D - L) x^{(p+1)} = U x^{(p)} + b$
<b>Formule de recurență pe elemente</b>	$x_i^{(p+1)} = \frac{b_i - \sum_{j=1; j \neq i}^n a_{ij} \cdot x_j^{(p)}}{a_{ii}}$ $i = 1 : n$	$x_i^{(p+1)} = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(p+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} \cdot x_j^{(p)}}{a_{ii}}$ $i = 1 : n$

**Observație:**

1) Metoda Jacobi este convergentă dacă A este **diagonal predominantă pe linii**.

2) Metoda Gauss+Seidel este convergentă dacă A este simetrică și pozitiv-definită.

### Metoda suprarelaxării

Fie  $w$ - parametrul de relaxare;  $w \in (0,2)$ ;

$$A = N - P = N - w \cdot N - P + w \cdot N = (1-w) \cdot N - (P - w \cdot N) \Rightarrow \begin{cases} N(w) = (1-w) \cdot N \\ P(w) = P - w \cdot N \end{cases}$$

$$G(w) = N^{-1}(w) \cdot P(w) = \frac{N^{-1}}{1-w} (P - w \cdot N) \Rightarrow G(w) = \frac{G - wI_n}{1-w}$$

În practică se folosesc relațiile:

$$N(w) = \frac{1}{w} D - L \quad P(w) = \left( \frac{1}{w} - 1 \right) D + U$$

$$G(w) = (D - w \cdot L)^{-1} \cdot [(1-w) \cdot D + w \cdot U]$$

$$w_{optim} = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \rho(G)^2}}$$

Relația de recurență:

$$x_i^{(p+1)} = \frac{wb_i + (1-w)a_{ii}x_i^{(p)} - w \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(p+1)} - w \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(p+1)}}{a_{ii}}$$

## Aplicații

1. Fiind dată matricea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  și un vector coloană  $b \in \mathbb{R}^n$

a) [1 pct] Să se implementeze o funcție MATLAB care aduce matricea  $A$  în forma superior triunghiulară prin eliminare Gaussiană.

**[A, b] = Elm\_Gauss(A,b);**

b) [1,5 pct] Să se realizeze o funcție MATLAB care rezolvă un sistem superior triunghiular de ecuații liniare. Folosindu-vă de funcția Elm\_Gauss(A, b) să scrie o funcție de test care rezolvă sistemul de ecuații liniare dat prin  $A$  și  $b$  inițial.

**x=SST(A,b);**

**x=test(A,b);**

2. a) [2 pct] Să se scrie o funcție MATLAB care realizează o factorizare LU (Crout/Doolittle/Cholesky – la alegere) pentru o matrice  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  dată.

**[L,U]=Fact(A);**

b)[1,5 pct ] Fie  $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$  o matrice simetrică, tridiagonală și pozitiv definită. Scrieți un algoritm de calcul al factorizării Cholesky  $T = LL^T$ , cu  $L$  inferior triunghiulară. (Hint: Cazul general de factorizare LU => se deduce o formulă de recurență).

**[L,U]=choT(A)**

c) [1 pct]: Să se rezolve un sistem de ecuații liniare cu matricea sistemului simetrică, tridiagonală și pozitiv definită folosind funcțiile chotA) și SST(A,b).

**x=Sys\_Tri(A,b)**

3. a) [2 pct] Să se implementeze o funcție MATLAB care rezolvă un sistem de ecuații liniare prin metoda iterativă **Gauss-Seidel**.

b)[ 1 pct] Să se modifice funcția anterioară a rezolva sistemul anterior prin **metoda Jacobi**.

c) [BONUS: 0,5 pct]: Să se modifice programul de la 3. a) astfel încât programul să rezolve în mod eficient un sistem tridiagonal.

d) [ BONUS: 0,5 pct ]: (Inversarea unei matrice bazata pe factorizare LU)

Utilizați programul de la 2.a) și determinați  $A^{-1}$ . (HINT :  $A=L*U$ ;  $L,U$ -matrice triunghiulare;  $A^{-1}=(L*U)^{-1}=?$ )