## Sisteme liniare - metode directe

Radu T. Trîmbiţaş

18 martie 2015

# 1 Eliminare gaussiană

Să considerăm sistemul liniar cu n ecuații și n necunoscute

$$Ax = b, (1)$$

unde  $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ ,  $b \in \mathbb{K}^{n \times 1}$  sunt date, iar  $x \in \mathbb{K}^{n \times 1}$  trebuie determinat, sau scris pe componente

$$\begin{cases}
 a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 & (E_1) \\
 a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 & (E_2) \\
 & \vdots & \vdots \\
 a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n & (E_n)
\end{cases}$$
(2)

### 1.1 Eliminare gaussiană cu pivotare parțială

Metoda este dată de algoritmul 1.

### 1.2 Eliminare gaussiană cu pivot scalat pe coloană

O tehnică care micșorează eroarea și preîntâmpină anularea flotantă este pivotarea parțială cu pivot scalat pe coloană. Definim la început un factor de scară pentru fiecare linie

$$s_i = \max_{j=\overline{1,n}} |a_{ij}| \text{ or } s_i = \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

```
Algoritmul 1 Rezolvă sistemul Ax = b prin metoda eliminării a lui Gauss
```

```
Intrare: Matricea extinsă A = (a_{ij}), i = \overline{1, n}, j = \overline{1, n+1}
Ieşire: Soluțiile x_1, \ldots, x_n sau un mesaj de eroare
     {Eliminare}
 1: for i := 1 to n - 1 do
       Fie p cel mai mic întreg i \le p \le n, a_{p_i} \ne 0 şi |a_{pi}| = \max_{i \le j \le n} |a_{ji}|
       if \not\exists p then
 3:
          mesaj ('∄ soluţie unică'); STOP
 4:
       end if
 5:
       if p \neq i then
 6:
          (E_p) \leftrightarrow (E_i)
 7:
       end if
 8:
       for j := i + 1 to n do
 9:
          m_{ji} := a_{ji}/a_{ii};
10:
          (E_j - m_{ji}E_i) \rightarrow (E_j);
11:
12:
        end for
13: end for
14: if a_{mn} = 0 then
        mesaj ('∄ soluţie unică'); STOP
16: end if
     {Substituţie inversă}
17: x_n := a_{n,n+1}/a_{nn};
18: for i := n-1 downto 1 do
       x_i = \left[a_{i,n+1} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_j\right] / a_{ii};
20: end for
21: Returnează (x_1, \ldots, x_n) {succes} STOP.
```

Dacă există un i a.î.  $s_i = 0$ , matricea este singulară. Paşii următori vor stabili interschimbările care se vor face. La al i-lea pas vom găsi cel mai mic întreg  $p, i \leq p \leq n$ , a.î.

 $\frac{|a_{pi}|}{s_p} = \max_{i \le j \le n} \frac{|a_{ji}|}{s_j}$ 

și apoi,  $(E_i) \leftrightarrow (E_p)$ . Scalarea ne garantează că cel mai mare element din fiecare coloană are înainte de comparațiile necesare pentru schimbare mărimea relativă 1. Scalarea se realizează doar în comparații, nu efectiv în matrice, astfel că împărțirea cu factorul de scalare nu produce nici o eroare de rotunjire.

## 2 Descompunere (factorizare) LUP

Ideea din spatele descompunerii LUP este de a găsi 3 matrice pătratice de ordinul n-L,U și P astfel încât

$$PA = LU \tag{3}$$

unde

- L este o matrice triunghiulară inferior;
- U este o matrice triunghiulară superior;
- P este o matrice de permutare.

Tripletul (L,U,P) se va numi **descompunere LUP** a matricei A. Orice matrice nesingulară posedă o astfel de descompunere.

Sistemul

$$Ax = b (4)$$

se poate rezolva astfel

$$Ax = b \iff LUx = Pb \iff Ly = Pb \land Ux = y,$$
 (5)

deoarece

$$Ax = P^{-1}LUx = P^{-1}Ly = P^{-1}Pb = b. (6)$$

Având descompunerea LUP sistemul se poate rezolva cu algoritmul 2.

#### **Algoritmul 2** Rezolvă sistemul Ax = b având descompunerea LUP

Intrare: Matricele  $L,\ U,$  vectorul b, vectorul de permutare  $\pi,$  toate de dimensiune n

Ieşire: Soluţiile  $x_1, ..., x_n$ 1: for i := 1 to n do 2:  $y_i := b_{\pi[i]} - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij}y_j;$ 3: end for 4: for i := n downto 1 do 5:  $x_i = \left[y_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij}x_j\right]/u_{ii};$ 6: end for

**Observație.** Am presupus că matricea P este reprezentată prin vectorul  $\pi$ .

Procedura care urmează (algoritmul 3) calculează descompunerea LUP. Ea reprezintă P ca un vector  $\pi$ , iar L și U sunt calculate în locul lui A, adică la terminare

$$a_{ij} = \begin{cases} l_{ij}, \text{ pentru } i > j, \\ u_{ij}, \text{ pentru } i \ge j. \end{cases}$$

#### Algoritmul 3 Descompunere LUP

10: end for

**Intrare:** Matricea A, de dimensiune n**Ieşire:** Matricele L, U și P, toate de dimensiune n1: U := A; L = I; 2: **for** k := 1 **to** m - 1 **do** alege  $i \geq k$  care maximizează  $|u_{ik}|$ ;  $l_{k,1:k-1} \leftrightarrow l_{i,1:k-1};$ 4:  $p_{k,:} \leftrightarrow p_{i,:};$ 5: for j := k + 1 to m do 6:  $\ell_{jk} := u_{jk}/u_{kk};$ 7:  $u_{j,k:m} := u_{j,k:m} - \ell_{jk} u_{k,k:m};$ 8: end for

Exemplu. Să se calculeze descompunerea LUP a matricei

A =

Calculele decurg astfel

interschimb liniile 1 și 3

A =

calculez complementul Schur

A =

A =

interschimb liniile 2 și 3

A =

5.0000 5.0000 4.0000 2.0000

```
0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000
0.6000 0 1.6000 -3.2000
-0.2000 -1.0000 4.2000 -0.6000
```

calculez complementul Schur

```
A = 5.0000 5.0000 4.0000 2.0000 0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000 0.6000 0 1.6000 -3.2000 -0.2000 0.5000 4.2000 -0.6000
```

A = 5.0000 5.0000 4.0000 2.0000 0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000 0.6000 0 1.6000 -3.2000 -0.2000 0.5000 4.0000 -0.5000

interschimb liniile 3 și 4

```
A =

5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000
-0.2000 0.5000 4.0000 -0.5000
0.6000 0 1.6000 -3.2000
```

calculez complementul Schur

```
A =

5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000
-0.2000 0.5000 4.0000 -0.5000
0.6000 0 0.4000 -3.2000

A =

5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
0.4000 -2.0000 0.4000 -0.2000
-0.2000 0.5000 4.0000 -0.5000
```

```
0.6000 0 0.4000 -3.0000
```

Rezultatele finale sunt

```
1 =
    1.0000 0
                         0
    0.4000 1.0000 0
                         0
   -0.2000 0.5000 1.0000 0
    0.6000 0
                 0.4000 1.0000
u =
    5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
           -2.0000 0.4000 -0.2000
                  4.0000 -0.5000
    0
            0
                   0
                          -3.0000
p =
    0 0 1 0
    1 0 0 0
    0 0 0 1
    0 1 0 0
   verificare:
>> disp(1*u)
    5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
    2.0000 0.0000 2.0000 0.6000
   -1.0000 -2.0000 3.4000 -1.0000
    3.0000 3.0000 4.0000 -2.0000
>> disp(p*A)
    5.0000 5.0000 4.0000 2.0000
    2.0000
           0.0000 2.0000 0.6000
   -1.0000 -2.0000 3.4000 -1.0000
    3.0000 3.0000 4.0000 -2.0000
```

## 3 Descompunere (factorizare) Cholesky

O matrice hermitiană şi pozitiv definită se poate factoriza sub forma  $A = LL^*$  sau  $A = R^*R$ , unde L este o matrice triunghiulară inferior, iar R este triunghiulară superior.

Pentru algoritm a se vedea notele de curs sau algoritmul 4.

```
Algoritmul 4 Descompunere Cholesky
```

```
Intrare: Matricea A, hermitiană şi pozitiv definită

Ieşire: Matricea R, triunghiulară superior

R := A;

for k := 1 to m do

for j := k + 1 to m do

R_{j,j:m} := R_{j,j:m} - R_{k,j:m} \overline{R_{k,j}} / R_{k,k}

end for

R_{k,k:m} := R_{k,k:m} / \sqrt{R_{k,k}}

end for
```

### 4 Probleme

**Problema 1** Implementați eliminarea gaussiană cu pivotare parțială sau scalată pe coloană (la alegere) în MATLAB.

**Problema 2** Să se implementeze descompunerea LUP. Să se scrie rutine pentru rezolvarea unui sistem folosind descompunerea LUP.

**Problema 3** Generați sisteme cu matrice aleatoare nesingulare ce au soluția  $[1, \ldots, 1]^T$ . Rezolvați-le cu eliminare gaussiană și descompunere LUP.

Problema 4 Să se scrie rutine pentru descompunerea Cholesky a unei matrice hermitiene și pozitiv definite și rezolvarea unui sistem cu o astfel de matrice prin descompunere Cholesky. Testați rutinele pentru matrice generate aleator și sisteme cu matrice aleatoare, dar cu soluție cunoscută.

Problema 5 Rezolvaţi sistemul

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ -1 & 1 & 0 & \dots & 1 \\ -1 & -1 & 1 & \dots & 1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ -1 & \dots & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \\ \vdots \\ -n+2 \end{bmatrix}$$

prin descompunere LUP și QR. Ce se observă? Explicați.

## 5 Probleme suplimentare

Problema 6 Scrieți rutine pentru descompunerea LUP in care permutarea sa se facă fizic sau logic (cu vectori de permutări) și comparați timpii de execuție pentru sistme cu dimensiunea între 100 și 300.