Calcul Numeric

Cursul 4

2017

Anca Ignat

Metode numerice de rezolvarea sistemelor liniare

Fie matricea nesingulară $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ și $b \in \mathbb{R}^n$. Rezolvarea sistemului de ecuații liniare Ax=b se poate face folosind *regula lui Cramer:*

$$x_i = \frac{\det A_i(b)}{\det A}, i = 1, \dots, n,$$

în care $A_i(b)$ se obține din matricea A prin înlocuirea coloanei i cu vectorul b.

Algoritmul dat de regula lui Cramer este foarte costisitor din punct de vedere al resurselor și instabil numeric.

Din aceste motive s-au căutat alte metode de aproximare a soluției x. Unul din cele mai folosiți algoritmi este algoritmul de eliminare Gauss :

$$Ax=b \leftrightarrow \tilde{A}x = \tilde{b}$$
 cu \tilde{A} matrice superior triunghiulară $x = A^{-1}b = \tilde{A}^{-1}\tilde{b}$ (notăm $Ax = b \sim \tilde{A}x = \tilde{b}$)

```
n = 11
Eliminarea Gauss
11-Mar-17 8:02:07 PM
Timp in milisecunde (eliminare Gauss) 1
11-Mar-17 8:02:07 PM
Eroarea |Ax-b| = 1.6104453732771E-14
Eroarea |x-x| = 1.48664318035423E-14
Solutia exacta : 1,2, ...
Regula lui Cramer
11-Mar-17 8:02:07 PM
                                   Timp in milisecunde (Cramer) 59162
11-Mar-17 8:03:06 PM
Eroarea |Ax-b| = 2.05058121423138E-10
Eroarea |x-x_exact| = 7.27331901311298E-11
```

```
n = 12
Eliminarea Gauss
11-Mar-17 7:07:09 PM
Timp in milisecunde (eliminare Gauss) 1
11-Mar-17 7:07:09 PM
Eroarea |Ax-b| = 2.4490422760762E-14
Eroarea |x-x_exact| = 6.66023126225285E-14
Solutia exacta : 1,2, ...
Regula lui Cramer
11-Mar-17 7:07:09 PM
Timp in milisecunde (Cramer) 1182896
11-Mar-17 7:26:52 PM
Eroarea |Ax-b| = 5.77670896101775E-10
Eroarea |x-x_exact| = 1.77038320740296E-10
```

```
n = 5000
Eliminarea Gauss
11-Mar-17 7:41:53 PM
Timp in milisecunde (eliminare Gauss) 656400
11-Mar-17 7:52:49 PM
Eroarea |Ax-b| = 3.16449493029238E-06
 Eroarea |x-x| exact | = 1.72858114964426E-06
Solutia exacta : 1,2, ...
```

Metoda substituţiei

Fie sistemul liniar Ax = b unde matricea sistemului A este triunghiulară. Pentru a găsi soluția unică a sistemului, trebuie ca matricea să fie nesingulară. Determinantul matricilor triunghiulare este dat de formula:

$$\det A = a_{11}a_{22}\cdots a_{nn}$$

$$\det A \neq 0 \quad , a_{ii} \neq 0 \quad \forall i = 1, 2, ..., n$$

Vom considera întâi cazul când matricea *A* este inferior triunghiulară. Sistemul are forma:

$$a_{11}x_{1} = b_{1}$$

$$a_{21}x_{1} + a_{22}x_{2} = b_{2}$$

$$\vdots$$

$$a_{i1}x_{1} + a_{i2}x_{2} + \dots + a_{ii}x_{i} = b_{i}$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_{1} + a_{n2}x_{2} + \dots + a_{ni}x_{i} + \dots + a_{nn}x_{n} = b_{i}$$

Necunoscutele $x_1, x_2, ..., x_n$, se deduc folosind ecuațiile sistemului de la prima către ultima.

Din prima ecuație se deduce x_1 :

$$x_1 = \frac{b_1}{a_{11}} \tag{2}$$

Din a doua ecuație , utilizând valoarea x_1 din (2), obținem x_2 :

$$x_2 = \frac{b_2 - a_{21} x_1}{a_{22}}$$

Când ajungem la ecuația i:

$$a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{ii-1}x_{i-1} + a_{ii}x_i = b_i$$

folosind variabilele $x_1, x_2, ..., x_{i-1}$ calculate anterior, avem:

$$x_{i} = \frac{b_{i} - a_{i1}x_{1} - \dots - a_{ii-1}x_{i-1}}{a_{ii}}$$

Din ultima ecuație se deduce x_n astfel:

$$x_{n} = \frac{b_{n} - a_{n1}x_{1} - a_{n2}x_{2} - \dots - a_{nn-1}x_{n-1}}{a_{nn}}$$

Algoritmul de calcul al soluției sistemelor (1) cu matrice inferior triunghiulară este următorul:

$$x_{i} = \frac{b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}}{a_{ii}}, i = 1, 2, ..., n-1, n$$

Acest algoritm se numește metoda substituției directe.

Vom considera, în continuare sistemul (1) cu matrice superior triunghiulară :

$$a_{11}x_1 + \dots + a_{1i}x_i + \dots + a_{1n-1}x_{n-1} + a_{1n}x_n = b_1$$

$$\vdots$$

$$a_{ii}x_i + \dots + a_{in-1}x_{n-1} + a_{in}x_n = b_i$$

$$\vdots$$

$$a_{n-1n-1}x_{n-1} + a_{n-1n}x_n = b_{n-1}$$

$$a_{nn}x_n = b_n$$

Necunoscutele $x_1, x_2, ..., x_n$ se deduc pe rând, folosind ecuațiile sistemului, de la ultima către prima.

Din ultima ecuație găsim x_n :

$$x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}$$

Folosind valoarea lui x_n dedusă mai sus, din penultima ecuație obținem:

$$x_{n-1} = \frac{b_{n-1} - a_{n-1n} x_n}{a_{n-1n-1}}$$

Când ajungem la ecuația i:

$$a_{ii}x_i + a_{ii+1}x_{i+1} + \cdots + a_{in}x_n = b_i$$

se cunosc deja $x_{i+1}, x_{i+2}, \dots, x_n$ de unde ducem:

$$x_i = \frac{b_i - a_{ii+1} x_{i+1} - \dots - a_{in} x_n}{a_{ii}}$$

Din prima ecuație găsim valoarea lui x_1 :

$$x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 - \dots - a_{1n}x_n}{a_{11}}$$

Procedeul descris mai sus se numește de *metoda substituției inverse* pentru rezolvarea sistemelor liniare cu matrice superior triunghiulară:

$$x_{i} = \frac{b_{i} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}}{a_{ii}}, i = n, n-1, \dots, 2, 1.$$

M - numărul de operații *, / (înmulțiri/împărțiri) efectuate

A - numărul operațiilor ± (adunări/scăderi) efectuate.

Atunci pentru calculul componentei x_i se efectuează M=n-i+1, A=n-i și în total:

$$M = \sum_{i=n}^{1} (n-i+1) = \sum_{k=1}^{n} k = \frac{n(n+1)}{2},$$

$$A = \sum_{i=n}^{1} (n-i) = \sum_{k=1}^{n-1} k = \frac{n(n-1)}{2}$$

Efortul de calcul pentru metoda substituției directe este

$$M=\frac{n(n+1)}{2} \qquad A=\frac{n(n-1)}{2}.$$

Algoritmul de eliminare Gauss

Algoritmul se realizează în *n-1* pași prin transformarea sistemului dat într-un sistem echivalent cu matrice triunghiulară superior.

Pas 1

la acest pas se obține sistemul:

 $A^{(1)}x = b^{(1)} \sim Ax = b$, unde $A^{(1)}$ are prima coloană în formă superior triunghiulară.

Pas 2

se construiește sistemul

 $A^{(2)}x = b^{(2)} \sim Ax = b$, unde $A^{(2)}$ are primele două coloane în formă superior triunghiulară.

Pasul r

se obține sistemul $A^{(r)}x = b^{(r)} \sim Ax = b$, unde $A^{(r)}$ are primele r coloane în formă superior triunghiulară.

Pasul n-1:

se obține sistemul

 $A^{(n-1)}x = b^{(n-1)} \sim Ax = b$, unde $A^{(n-1)}$ are primele n-1 coloane în formă superior triunghiulară.

Dacă la un anumit pas matricea $A^{(r)}$ nu poate fi construită aceasta ne va arăta că matricea A este singulară.

În realizarea acestor pași se utilizează următoarele operații elementare:

- înmulțirea unei ecuații cu un factor și adunarea la altă ecuație;
- interschimbarea a două linii şi/sau două coloane în matricea A.

Pasul 1

Intrare: sistemul Ax=b

Ieşire : sistemul $A^{(1)}x = b^{(1)} \sim Ax = b$, matr $A^{(1)}$ are

prima coloană în formă superior triunghiulară.

Fie ecuația i, cu i=1,...,n

$$E_i$$
: $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n = b_i$.

Presupunem $a_{11} \neq 0$. Operațiile efectuate au ca obiectiv anularea coeficienților lui x_1 din ecuațiile de la 2 la n și sunt descrise în continuare:

$$E_1 * \left(\frac{-a_{21}}{a_{11}}\right) + E_2 = E_2^{(1)} \implies a_{21}^{(1)} = 0$$

•

$$E_1 * \left(\frac{-a_{i1}}{a_{11}}\right) + E_i = E_i^{(1)} \implies a_{i1}^{(1)} = 0$$

•

$$E_1 * \left(\frac{-a_{n1}}{a_{11}}\right) + E_n = E_n^{(1)} \implies a_{n1}^{(1)} = 0$$

Sistemul obținut prin aceste operații are forma:

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + \cdots + a_{1n}^{(1)}x_n = b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(1)}x_2 + \cdots + a_{2n}^{(1)}x_n = b_2^{(1)} \\ \vdots \\ a_{i2}^{(1)}x_2 + \cdots + a_{in}^{(1)}x_n = b_i^{(1)} \\ \vdots \\ a_{n2}^{(1)}x_2 + \cdots + a_{nn}^{(1)}x_n = b_n^{(1)} \end{cases}$$

<u>Pas 2</u>

Intrare: $A^{(1)}x = b^{(1)}$

Ieşire: $A^{(2)}x = b^{(2)} \sim Ax = b$, $A^{(2)}$ are primele două

coloane în formă superior triunghiulară.

Se presupune $a_{22}^{(1)} \neq \mathbf{0}$ și se urmărește anularea elementelor $a_{32}^{(2)}$, $a_{42}^{(2)}$,..., $a_{n2}^{(2)}$ (transformarea coloanei 2 în formă superior triunghiulară). Operațiile efectuate asupra ecuațiilor $E_i^{(1)}$, $i=3,\cdots,n$ sunt următoarele:

$$\begin{cases} E_{2}^{(1)} * \left(-\frac{a_{32}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}\right) + E_{3}^{(1)} = E_{3}^{(2)} \implies a_{32}^{(2)} = \mathbf{0}; \\ \vdots \\ E_{2}^{(1)} * \left(-\frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}\right) + E_{i}^{(1)} = E_{i}^{(2)} \implies a_{i2}^{(2)} = \mathbf{0}; \\ \vdots \\ E_{2}^{(1)} * \left(-\frac{a_{n2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}\right) + E_{n}^{(1)} = E_{n}^{(2)} \implies a_{n2}^{(2)} = \mathbf{0}; \end{cases}$$

Se observă că nu se schimbă forma superior triunghiulară a primei coloane.

Pas r

Intrare: $A^{(r-1)}x = b^{(r-1)}$

Ieşire : $A^{(r)}x = b^{(r)} \sim Ax = b$, $A^{(r)}$ are primele r coloane în formă superior triunghiulară.

Sistemul are forma următoare:

$$\begin{cases} a_{11}^{(r-1)}x_1 + \dots + a_{1r}^{(r-1)}x_r + \dots + a_{1n}^{(r-1)}x_n = b_1^{(r-1)} \\ \ddots \\ a_{rr}^{(r-1)}x_r + \dots + a_{rn}^{(r-1)}x_n = b_r^{(r-1)} \\ a_{rr}^{(r-1)}x_r + \dots + a_{r+1n}^{(r-1)}x_n = b_{r+1}^{(r-1)} \\ \vdots \\ a_{ir}^{(r-1)}x_r + \dots + a_{in}^{(r-1)}x_n = b_i^{(r-1)} \\ \vdots \\ a_{nr}^{(r-1)}x_r + \dots + a_{nn}^{(r-1)}x_n = b_n^{(r-1)} \end{cases}$$

Presupunem $a_{rr}^{(r-1)} \neq 0$.

Vom urmări anularea elementelor $a_{r+1r}^{(r)}$, $a_{r+2r}^{(r)}$, \cdots , $a_{nr}^{(r)}$.

$$\begin{cases} E_{r}^{(r-1)} * \left(-\frac{a_{r+1r}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}} \right) + E_{r+1}^{(r-1)} = E_{r+1}^{(r)} \implies a_{r+1r}^{(r)} = \mathbf{0}; \\ \vdots \\ E_{r}^{(r-1)} * \left(-\frac{a_{ir}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}} \right) + E_{i}^{(r-1)} = E_{i}^{(r)} \implies a_{ir}^{(r)} = \mathbf{0}; \\ \vdots \\ E_{r}^{(r-1)} * \left(-\frac{a_{nr}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}} \right) + E_{n}^{(r-1)} = E_{n}^{(r)} \implies a_{nr}^{(r)} = \mathbf{0}; \end{cases}$$

Se observă că nu se schimbă forma superior triunghiulară a primelor *r-1* coloane.

La fiecare pas s-a făcut ipoteza $a_{rr}^{(r-1)} \neq 0$. Elementul $a_{rr}^{(r-1)}$ poartă numele de *pivot*. În cazul în care elementul pivot este nul se pot aplica următoarele strategii, numite de *pivotare*:

Pivotare $(a_{rr}^{(r-1)} \neq 0 ?)$

10 Fără pivotare

Se caută primul indice $i_0 \in \{r, r+1, \dots, n\}$ astfel încât $a_{i_0r}^{(r-1)} \neq 0$. Se interschimbă liniile i_0 și r.

Să observăm că în procesul de calcul la pasul r intervine factorul $\frac{1}{a_{rr}^{(r-1)}}$ astfel că valori mici ale lui $\left|a_{rr}^{(r-1)}\right|$ conduc la

amplificarea erorilor de calcul. Pentru a asigura stabilitatea numerică a procesului de calcul este de dorit ca $\left|a_{rr}^{(r-1)}\right|$ să fie

'mare'.

2⁰ Pivotare parțială

Se determină indicele i_{θ} :

$$|a_{i_0r}^{(r-1)}| = \max\{|a_{ir}^{(r-1)}|; i = r,...,n\}$$

și se interschimbă liniile i_0 , r dacă $i_0 \neq r$.

3⁰ Pivotare totală

Se determină indicii i_{θ} și j_{θ} :

$$\left|a_{i_0,j_0}^{(r-1)}\right| = \max\left\{\left|a_{ij}^{(r-1)}\right|; i = r,...,n, j = r,...,n\right\}$$

și se interschimbă liniile i_0 , r dacă $i_0 \neq r$ și coloanele j_0 , r dacă $j_0 \neq r$

Schimbarea coloanelor implică schimbarea ordinii variabilelor astfel încât în final va trebui refăcută ordinea iniţială a variabilelor.

Dacă după pivotare elementul pivot rămâne nul, $a_{rr}^{(r-1)} = 0$, atunci putem deduce că $A^{(r-1)}$ este singulară.

În adevăr, dacă în procesul de pivotare parțială $a_{rr}^{(r-1)} = 0$, atunci

$$A^{(r-1)} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & \ddots & & \\ & a_{rr} & = 0 & \cdots & a_{rn} \\ & 0 & & \\ & 0 & & \\ & 0 & \cdots & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \Rightarrow \\ \det A^{(r-1)} = a_{11}^{(r-1)} a_{22}^{(r-1)} \cdots a_{r-1}^{(r-1)} \det \begin{bmatrix} 0 & \cdots & a_{rn} \\ 0 & & \\ \vdots & & \\ 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = 0$$

$$\det A^{(r-1)} = a_{11}^{(r-1)} a_{22}^{(r-1)} \cdots a_{r-1}^{(r-1)} \det \begin{bmatrix} 0 & a_{rn} \\ 0 & \vdots \\ 0 & \vdots \\ 0 & a_{nn} \end{bmatrix} = 0$$

Deoarece operaţiile efectuate (cele de inetrschimbare de linii şi/sau coloane) nu au schimbat decât semnul determinantului avem:

$$\det A = \pm \det A^{(r-1)} = 0 \implies \det A = 0$$

prin urmare matricea A inițială este singulară.

Şi în cazul procesului de pivotare totală dacă $a_{rr}^{(r-1)} = 0$, atunci:

$$A^{(r-1)} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & \ddots & & \\ & a_{rr} & = 0 & \cdots & \mathbf{0} \\ & 0 & & \\ & 0 & & \\ & 0 & \cdots & \cdots & \mathbf{0} \end{bmatrix} \Rightarrow$$

$$\det A^{(r-1)} = a_{11}^{(r-1)} a_{22}^{(r-1)} \cdots a_{r-1r-1}^{(r-1)} \det \begin{bmatrix} 0 \cdots & 0 \\ 0 \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 0 \cdots & 0 \end{bmatrix} = 0$$

 $\det A = \pm \det A^{(r-1)} = 0 \implies A$ este matrice singulară.

```
r = 1;
pivotare(r);
while (r \leq n-1 \text{ si } |a_{rr}| > \varepsilon)
     // Pas r
     * for i = r + 1, ..., n
            • f = -\frac{a_{ir}}{a_{rr}};
            • for j = r + 1,...,n
                      a_{ij} = a_{ij} + f * a_{rj};
            \bullet a_{ir} = 0;
            • b_i = b_i + f * b_r;
    *r = r+1;
    * pivotare(r);
if (|a_{rr}| \leq \varepsilon) 'MATRICE SINGULARA'
else \{A \leftarrow A^{(n-1)}, b \leftarrow b^{(n-1)}\}
        se rezolvă sistemul triunghiular superior Ax = b}
```

Numărul de operații efectuate la pasul r și în total este:

$$(n-r)\left[1M + (n-r)A + (n-r)M + 1A + 1M\right] \Rightarrow$$

$$M: \sum_{r=1}^{n-1} (n-r)^2 + 2\sum_{r=1}^{n-1} (n-r) = \frac{(n-1)n(2n+5)}{6},$$

$$A: \sum_{r=1}^{n-1} (n-r)^2 + \sum_{r=1}^{n-1} (n-r) = \frac{(n-1)n(n+1)}{3},$$

$$\mathbf{M}: \frac{n^3}{3} + \mathcal{O}(n^2) \qquad ; \qquad \mathbf{A}: \frac{n^3}{3} + \mathcal{O}(n^2)$$

Eliminarea "chinezească"

200-100 î.Cr. China – 9 capitole despre arta matematică – metodă de rezolvare foarte asemănatoare eliminării Gauss "Avem 3 tipuri de grâu. Știm că 3 baloturi din primul tip, 2 baloturi din al doilea tip și 1 balot din al treilea tip cântăresc 39 măsuri. Deasemenea, 2 baloturi din primul tip, 3 baloturi din al doilea tip și 1 balot din al treilea tip cântăresc 34 măsuri și 1 balot din primul tip, 2 baloturi din al doilea tip și 3 baloturi din al treilea tip cântăresc 26 măsuri. Câte măsuri cântărește un balot din fiecare tip de grâu"

Notația actuală:

$$3b_1 + 2b_2 + b_3 = 39$$

$$2b_1 + 3b_2 + b_3 = 34$$

$$b_1 + 2b_2 + 3b_3 = 26$$

Pasul 1

Se înmulţeşte coloana a doua cu 3 şi se scade din ea coloana a treia atât timp cât este posibil.

Se înmulţeşte prima coloană cu 3 şi se scade din ea coloana a treia atât timp cât este posibil.

Se ajunge la forma:

- 0 0 3
- 4 5 2
- 8 1 1
- 39 24 39

Pasul 2

Se înmulţeşte prima coloană cu 5 şi se scade din ea coloana a doua atât timp cât este posibil.

Se ajunge la forma:

Pentru rezolvare se folosește metoda substituției inverse pe sistemul obținut mai sus.

Descompuneri *LU*

$$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$
, $A = L \cdot U$,

 \boldsymbol{L} inferior triunghiulară și \boldsymbol{U} superior triunghiulară

$$L,U \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

$$Ax = b \leftrightarrow LUx = b \leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \Rightarrow \text{soluția } y^* \\ Ux = y^* \Rightarrow \text{soluția } x^* \end{cases}, x^* = A^{-1}b$$

Fie minorul principal principal al matricii A:

$$A_{p} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & & & \\ a_{p1} & a_{p2} & \cdots & a_{pp} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{p \times p} , p = 1, \dots, n$$

Teoremă (descompunere *LU*)

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice reală pătratică de dimensiune n astfel încât $\det A_p \neq 0$, $\forall p = 1, ..., n$. Atunci există o unică matrice inferior triunghiulară $L = (l_{ij})_{i,j=1,...,n}$ cu $l_{ii} = 1, i = 1,...,n$ și o unică matrice superior triunghiulară $U = (u_{ij})_{i,j=1,...,n}$ astfel încât

$$A = L \cdot U \tag{1}$$

Demonstrație. Existența: demonstrația se face prin inducție după n dimensiunea matricii A.

Algoritmul Doolittle de calcul al descompunerii LU

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice reală pătratică de dimensiune n care satisface ipotezele teoremei de mai sus. Algoritmul de calcul al matricilor L și U are n etape. La fiecare pas se determină simultan:

- câte o linie din matricea $oldsymbol{U}$ și
- câte o coloană din matricea L.

Descriem în continuare, un pas oarecare.

Pasul
$$p (p = 1, 2, ..., n)$$

Se determină elementele liniei p ale matricii U, $u_{ni}, i = p, ..., n$, și elementele coloanei p ale matricii L,

$$l_{ip}$$
, $i = p+1,...,n$ $l_{pp} = 1$ $(u_{pi} = l_{ip} = 0, i=1,...,p-1)$.

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & u_{pp} & u_{pp+1} & \cdots & u_{pn} \end{pmatrix}$$
 lin. p a matr. U

$$\begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \vdots \\ \mathbf{1} \\ l_{p+1p} \\ \vdots \\ l_{np} \end{pmatrix} \text{ col. } p \text{ a matr. } L$$

Se cunosc de la paşii anteriori:

- elementele primelor p-1 linii din U(elemente u_{kj} cu $k=1,...,p-1, \forall j$) şi
- elementele primelor p-1 coloane din L (elemente l_{ik} cu $k = 1, ..., p-1, \forall j$).

Calculul elementelor *liniei* p din matricea U, u_{ni} i = p,...,n se face folosind elementul a_{pi} şi $(LU)_{pi}$. Avem:

$$a_{pi} = (LU)_{pi} = \sum_{k=1}^{n} l_{pk} u_{ki} (l_{pk} = 0, k = p+1, ..., n) = \sum_{k=1}^{p} l_{pk} u_{ki} =$$

$$= l_{pp} u_{pi} + \sum_{k=1}^{p-1} l_{pk} u_{ki}$$

Pentru i = p, ..., n avem:

$$u_{pi} = a_{pi} - \sum_{k=1}^{p-1} l_{pk} u_{ki}, \quad i = p, ..., n$$
 (2)

 $(l_{pp} = 1, l_{pk}, u_{ki}, k = 1,..., p-1 \text{ sunt elemente de pe coloane din } L$ și linii din U calculate la pașii anteriori)

Calculul elementelor *coloanei* p din matricea L:

$$l_{ip}$$
, $i = p + 1,...,n$ $(l_{ip} = 0, i = 1,..., p - 1, l_{pp} = 1)$

se face analog:

$$a_{ip} = (LU)_{ip} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kp} (u_{kp} = 0, k = p+1, ..., n) = \sum_{k=1}^{p} l_{ik} u_{kp} =$$

$$= l_{ip} u_{pp} + \sum_{k=1}^{p-1} l_{ik} u_{kp}$$

Dacă $u_{pp} \neq 0$ putem calcula elementele nenule ale coloanei p din matricea L astfel:

$$l_{ip} = \frac{\left(a_{ip} - \sum_{k=1}^{p-1} l_{pk} u_{ki}\right)}{u_{pp}} , \quad i = p+1, \dots, n$$
 (3)

(elementele l_{pk} , u_{ki} k = 1,..., p-1 sunt calculate anterior pasului p)

Dacă $u_{pp} = \mathbf{0}$, calculele se opresc, descompunerea LU nu poate fi calculată - matricea A are un minor A_p cu determinantul $\mathbf{0}$.

Unicitatea: Demonstrație prin reducere la absurd.

Facem observația că inversa unei matrici nesingulare triunghiulară inferior (superior) este o matrice de același tip. Presupunem că

$$A = L \cdot U = L_1 \cdot U_1 \tag{4}$$

Din ipoteza A nesingulară rezultă existența inverselor matricilor L, L_1 , U, U_1 . Înmulțind egalitatea (4) la stânga cu L^{-1} și cu U_1^{-1} la dreapta obținem

$$UU_1^{-1}=L^{-1}L_1.$$

Matricea $L^{-1}L_1$ este inferior triunghiulară cu elementele diagonale egale cu 1 iar matricea UU_1^{-1} este superior triunghiulară. Rezultă că:

$$UU_1^{-1} = L^{-1}L_1 = I_n$$
, deci $L=L_1$, $U=U_1$.

Descompunerea Cholesky

O matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se numește *pozitiv definit*ă dacă:

$$(Ax,x)_{\mathbb{R}^n} > 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$$

Notație: A > 0

Fie $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ o matrice simetrică $(A = A^T)$ și pozitiv definită.

Descompunerea Cholesky pentru matricea A este de forma:

 $A = LL^T$, L matrice inferior triunghiulară

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & & \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = LL^{T} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{11} & l_{21} & \cdots & l_{n1} \\ 0 & l_{22} & \cdots & l_{n2} \\ \vdots & & & \\ 0 & 0 & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix}$$

Matricea L se calculează în n pași, coloană după coloană.

Pas
$$r (r=1,...,n)$$

Se calculează elementele coloanei r a matricii L: întâi elementul diagonal l_{rr} apoi celelalte elemente l_{ir} (i=r+1,...n)

Coloana r a matricii L:

$$\begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 & l_{rr} & l_{r+1r} & \cdots & l_{ir} & \cdots & l_{nr} \end{pmatrix}^T$$

- se cunosc elementele primelor (r-1) coloane ale matricii L

Calcul *l_{rr}*:

$$a_{rr} = \left(LL^{T}\right)_{rr} = \begin{pmatrix} l_{r1} & \cdots & l_{rr-1} & l_{rr-1} & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{r1} \\ \vdots \\ l_{rr-1} \\ l_{rr} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = l_{r1}^{2} + l_{r2}^{2} + \cdots + l_{rr-1}^{2} + l_{rr}^{2} \quad \Rightarrow \quad l_{rr} = \pm \sqrt{a_{rr} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk}^{2}}$$

Calcul l_{ir} (i=r+1,...,n):

$$a_{ir} = \left(LL^{T}\right)_{ir} = \begin{pmatrix} l_{i1} & \cdots & l_{ir-1} & l_{ir} & \cdots & l_{ii} & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{r1} \\ \vdots \\ l_{rr-1} \\ l_{rr} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \\ = l_{i1}l_{r1} + l_{i2}l_{r2} + \cdots + l_{ir-1}l_{rr-1} + l_{ir}l_{rr} \quad \Rightarrow \quad l_{ir} = \frac{\begin{pmatrix} a_{ir} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{ik}l_{rk} \\ l_{rr} \\ l_{rr} \end{pmatrix}}{l_{rr}}$$

Algoritmul de eliminare Gauss fără schimbare de linii ⇔ descompunere LU

Presupunem că la fiecare pas al algoritmului de eliminare Gauss pivotul este nenul $(a_{rr}^{(r-1)} \neq 0)$, deci nu e nevoie de schimbare de linii.

Algoritmul se poate scrie astfel:

for
$$r = 1,...,n-1$$

for $i = r+1,...,n$
• $f = -\frac{a_{ir}}{a_{rr}};$
• $f = E_i + f * E_r$
• for $j = r+1,...,n$
• $a_{ij} = a_{ij} + f * a_{rj};$
• $a_{ir} = 0;$
• $b_i = b_i + f * b_r;$

Considerăm vectorul și matricea:

$$t^{(r)} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \vdots \\ \mathbf{0} \\ t_{r+1}^{(r)} \\ \vdots \\ t_n^{(r)} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n \quad , \quad T_r := I_n + t^{(r)} e_r^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

$$t^{(r)}e_{r}^{T} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ t_{r+1}^{(r)} \\ \vdots \\ t_{n}^{(r)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & & & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & t_{r+1}^{(r)} & \cdots & 0 & - & & & \\ \vdots & & & & & & \\ 0 & 0 & \cdots & t_{r+1}^{(r)} & \cdots & 0 & - & & \\ \vdots & & & & & & \\ 0 & 0 & \cdots & t_{n}^{(r)} & \cdots & 0 & - & \\ \end{pmatrix}$$

Matricea T_r este matrice triunghiulară inferior cu 1 pe diagonala principală:

$$T_r = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & & \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & t_{r+1}^{(r)} & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & & \\ 0 & 0 & \cdots & t_n^{(r)} & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

Inversa matricii T_r este

$$T_r^{-1} = I_n - t^{(r)} e_r^T$$

$$T_r T_r^{-1} = (I_n + t^{(r)} e_r^T)(I_n - t^{(r)} e_r^T) = I_n - t^{(r)} e_r^T + t^{(r)} e_r^T - t^{(r)} e_r^T t^{(r)} e_r^T = I_n - t^{(r)} t_r^{(r)} e_r^T = I_n \quad (0 = t_r^{(r)} = e_r^T t^{(r)})$$

Dacă A este o matrice oarecare, vrem să vedem cum se poate construi matricea $B=T_r$ A fără a face înmulțire matricială. Vom studia legătura între liniile matricilor A și B.

$$e_i^T B = e_i^T (T_r A) = e_i^T (I_n + t^{(r)} e_r^T) A = e_i^T A + e_i^T t^{(r)} e_r^T A =$$

$$= e_i^T A + t_i^{(r)} (e_r^T A)$$

Linia i a noii matrici B se obține din linia i a matricii A la care se adaugă linia r a matricii A înmulțită cu factorul $t_i^{(r)}$.

$$e_{i}^{T}B = \begin{cases} e_{i}^{T}A & i = 1,...,r \ (t_{i}^{(r)} = 0) \\ e_{i}^{T}A + t_{i}^{(r)}(e_{r}^{T}A) & i = r+1,...,n \end{cases}$$

Operația T_rA descrie Pasul r al algoritmului de eliminare Gauss dacă:

$$t_{r+1}^{(r)} = -\frac{a_{r+1r}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}}, \dots, t_i^{(r)} = -\frac{a_{ir}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}}, \dots, t_n^{(r)} = -\frac{a_{nr}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}}.$$

Algoritmul de eliminare Gauss fără schimbare de linii poate fi descris astfel:

$$T_{n-1} \cdots T_2 T_1 A = U \quad \text{cu} \quad T_r = I_n + t^{(r)} e_r^T,$$

$$t^{(r)} = \left(0 \cdots 0 \left(-\frac{a_{r+1r}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}} \right) \cdots \left(-\frac{a_{ir}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}} \right) \cdots \left(-\frac{a_{nr}^{(r)}}{a_{rr}^{(r)}} \right) \right)^T$$

Avem:

$$A = T_1^{-1}T_2^{-1}\cdots T_{n-1}^{-1}U = LU$$
, $L := T_1^{-1}T_2^{-1}\cdots T_{n-1}^{-1}$

$$T_1^{-1}T_2^{-1} = (I_n - t^{(1)}e_1^T)(I_n - t^{(2)}e_2^T) = I_n - t^{(1)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(1)}e_1^Tt^{(2)}e_2^T = I_n - t^{(1)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(1)}e_1^Tt^{(2)}e_2^T = I_n - t^{(1)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(1)}e_1^Tt^{(2)}e_2^T = I_n - t^{(1)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(2)}e_2^T = I_n - t^{(1)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(2)}e_2^T = I_n - t^{(2)}e_1^T - t^{(2)}e_2^T + t^{(2$$

Prin inducție se arată că:

$$L = T_1^{-1} T_2^{-1} \cdots T_{n-1}^{-1} = I_n - t^{(1)} e_1^T - t^{(2)} e_2^T - \cdots - t^{(n-1)} e_{n-1}^T$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ -\frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ -\frac{a_{31}}{a_{11}} & -\frac{a_{32}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & & & \\ -\frac{a_{r1}}{a_{11}} & -\frac{a_{r2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} & \cdots & 1 & \cdots & 0 \\ -\frac{a_{r+11}}{a_{11}} & -\frac{a_{r+12}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} & \cdots & -\frac{a_{r+1r}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}} & \cdots & 0 \\ \vdots & & & & & \\ -\frac{a_{n1}}{a_{11}} & -\frac{a_{n2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} & \cdots & -\frac{a_{nr}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}} & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$