

LABORATOR 3 - SISTEME DE ECUAȚII LINIARE. METODA CHOLESKY. METODA HOUSEHOLDER

1. MATRICI SIMETRICE POZITIV DEFINITE

Reamintim faptul că o matrice simetrică se numește *pozitiv definită* dacă forma pătratică asociată este pozitiv definită, mai exact dacă

$$\varphi(x) := x^T A x > 0,$$

pentru orice $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$.

După cum se cunoaște de la cursul de algebră liniară, matricea simetrică A este pozitiv definită dacă și numai dacă $\Delta_r > 0$, pentru orice $r = 1, \dots, n$, unde

$$\Delta_r := \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & \dots & a_{rr} \end{vmatrix}.$$

De fapt, teorema lui Jacobi arată acest lucru. În practică aceste condiții sunt mai greu de verificat, pentru matrici de dimensiuni mari. De aceea, vom prezenta în continuare câteva condiții necesare, respectiv suficiente, pentru ca o matrice simetrică să fie pozitiv definită.

Propoziția 1. *Dacă A este o matrice simetrică pozitiv definită, atunci:*

$$\begin{aligned} a_{ii} &> 0, \forall i = 1, \dots, n, \\ a_{ii}a_{jj} &> a_{ij}^2, \forall i, j = 1, \dots, n. \end{aligned}$$

Demonstrație. Înănd seama că $a_{ij} = a_{ji}$, avem că

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= x^T A x = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = \\ &= a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + \\ &\quad + a_{22}x_2^2 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n + \\ &\quad \vdots \\ &\quad + a_{nn}x_n^2. \end{aligned}$$

În particular, pentru $x = e_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$ avem $\varphi(e_i) = a_{ii}$. Cum φ este pozitiv definită și $e_i \neq \theta$, avem că $a_{ii} > 0$.

Pentru un număr real λ avem

$$\varphi(\lambda e_i + e_j) = \lambda^2 a_{ii} + 2a_{ij}\lambda + a_{jj} > 0.$$

Pentru ca inegalitatea de mai sus să fie adevărată pentru orice $\lambda \in \mathbb{R}$, trebuie ca

$$\Delta = 4(a_{ij}^2 - a_{ii}a_{jj}) < 0,$$

adică $a_{ii}a_{jj} > a_{ij}^2$. \square

Observația 1. Condițiile care apar în **Propoziția 1** sunt doar necesare, nu și suficiente, după cum arată următorul exemplu.

Exemplul 1. Fie $A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & -2 \\ 2 & 3 & 2 \\ -2 & 2 & 3 \end{bmatrix}$. Se observă că A satisfac cele două condiții din **Propoziția 1**, dar nu este pozitiv definită, deoarece dacă alegem vectorul $x = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$, avem

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= 3(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) + 4(x_1x_2 - x_1x_3 + x_2x_3) \\ &= 9 - 12 = -3 < 0. \end{aligned}$$

Vom spune că matricea A este *tare diagonal dominată* dacă elementele sale satisfac următoarea relație:

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}|, i = 1, \dots, n.$$

Are loc următorul rezultat:

Teorema 2. Fie A o matrice simetrică cu următoarele proprietăți:

- (i) A este tare diagonal dominată;
- (ii) $a_{ii} > 0, \forall i = 1, \dots, n$.

Atunci A este pozitiv definită.

Demonstrație. Din condiția (i) rezultă că dacă $x \neq \theta$, atunci:

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij}x_i x_j > \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| x_i^2 - \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| |x_i| |x_j| \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| |x_i| (|x_i| - |x_j|). \end{aligned}$$

Cum $a_{ij} = a_{ji}$, avem și inegalitatea:

$$\varphi(x) > \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| |x_j| (|x_j| - |x_i|).$$

Adunând cele două inegalități obținem că:

$$2\varphi(x) > \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| (|x_i| - |x_j|)^2 \geq 0,$$

adică φ este pozitiv definită. \square

2. METODA CHOLESKY

Fie A o matrice simetrică, pozitiv definită și

$$\varphi(x) = x^T Ax = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

forma pătratică asociată. Deoarece $a_{11} > 0$ avem:

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + \sum_{i=2}^n \sum_{j=2}^n a_{ij}x_i x_j \\ &= \left(\sqrt{a_{11}}x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{a_{1j}}{\sqrt{a_{11}}}x_j \right)^2 + \sum_{i=2}^n \sum_{j=2}^n a_{ij}^{(1)}x_i x_j, \end{aligned}$$

unde $a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - \frac{a_{1i}a_{1j}}{a_{11}}$, $i, j = 2, \dots, n$.

Dacă notăm cu

$$\varphi_1(x) = \sum_{i=2}^n \sum_{j=2}^n a_{ij}^{(1)} x_i x_j,$$

atunci φ_1 este la rândul său o formă pătratică pozitiv definită.

Într-adevăr, să presupunem prin absurd că există $z = \begin{bmatrix} z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{bmatrix} \neq 0$ astfel încât $\varphi_1(z) \leq 0$.

Fie $z_1 = -\sum_{j=2}^n \frac{a_{1j}}{a_{11}} z_j$ și $\bar{z} = \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{bmatrix}$. În continuare avem:

$$\varphi(\bar{z}) = \left(\sqrt{a_{11}}z_1 + \sum_{j=2}^n \frac{a_{1j}}{\sqrt{a_{11}}}z_j \right)^2 + \varphi_1(z) = 0 + \varphi_1(z) \leq 0,$$

ceea ce contrazice faptul că φ este pozitiv definită.

Așadar, am arătat că φ_1 este pozitiv definită. În particular, rezultă că $a_{22}^{(1)} > 0$. Mai departe procedăm cu φ_1 aşa cum am procedat cu φ și obținem:

$$\varphi_1(x) = \left(\sqrt{a_{22}^{(1)}} x_2 + \sum_{j=3}^n \frac{a_{2j}^{(1)}}{\sqrt{a_{22}^{(1)}}} x_j \right)^2 + \varphi_2(x),$$

unde

$$\varphi_2(x) = \sum_{i=3}^n \sum_{j=3}^n a_{ij}^{(2)} x_i x_j$$

este pozitiv definită. În final φ se reprezintă ca o sumă de pătrate. Mai precis, $\varphi(x)$ admite următoarea scriere:

$$\varphi_1(x) = \sum_{i=1}^n \left(\sqrt{a_{ii}^{(i-1)}} x_i + \sum_{j=i+1}^n \frac{a_{ij}^{(i-1)}}{\sqrt{a_{ii}^{(i-1)}}} x_j \right)^2,$$

unde:

$$a_{ij}^{(0)} = a_{ij} \text{ și } a_{ij}^{(p)} = a_{ij}^{(p-1)} - \frac{a_{pi}^{(p-1)} a_{pj}^{(p-1)}}{a_{pp}^{(p-1)}}, p = 1, \dots, n-1.$$

Introducem notațiile:

$$\begin{aligned} r_{ii} &= \sqrt{a_{ii}^{(i-1)}}, i = 1, \dots, n \\ r_{ij} &= \frac{a_{ij}^{(i-1)}}{r_{ii}}, i < j \\ r_{ij} &= 0, i > j \\ a_{ij}^{(p)} &= a_{ij}^{(p-1)} - r_{pi} r_{pj}, p = 1, \dots, n-1, i, j = p+1, \dots, n. \end{aligned} \tag{1}$$

Cu aceste notări avem:

$$\begin{aligned} \varphi(x) &= \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=i}^n r_{ij} x_j \right)^2 \\ &= (r_{11} x_1 + r_{12} x_2 + \dots + r_{1n} x_n)^2 + (r_{22} x_2 + \dots + r_{2n} x_n)^2 + \dots + (r_{nn} x_n)^2. \end{aligned}$$

Dacă notăm cu R următoarea matrice superior triunghiulară:

$$R = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1n} \\ 0 & r_{22} & \dots & r_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & r_{nn} \end{bmatrix},$$

atunci $\varphi(x) = (x^T R^T)(Rx) = x^T (R^T R)x$. Pe de altă parte, $\varphi(x) = x^T Ax$. Se obține astfel următoarea descompunere a matricii A

$$(2) \quad A = R^T R,$$

unde R este o matrice superior triunghiulară.

Descompunerea (2) poartă numele de *descompunerea Cholesky* a matricii A și are loc pentru matrici simetrice pozitiv definite.

Numărul de operații pentru determinarea matricii R

Pentru a calcula a i -a linie a matricii R sunt necesare $(n - i)(2i - 1) + 2i - 2$ operații elementare și o extragere de rădăcină pătrată. Pentru toate liniile sunt necesare

$$\sum_{i=1}^n [(n - i)(2i - 1) + 2i - 2] = \frac{n^3}{3} + \frac{n^2}{2} - \frac{5n}{6}$$

operații elementare.

Exemplul 2. Să se determine descompunerea Cholesky a matricii

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 2 \\ 2 & 3 & 2 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}.$$

$$r_{11} = \sqrt{3}, r_{12} = \frac{2}{\sqrt{3}}, r_{13} = \frac{2}{\sqrt{3}}, a_{22}^{(1)} = a_{22} - r_{12}^2 = 3 - \frac{4}{3} = \frac{5}{3}, r_{22} = \sqrt{\frac{5}{3}},$$

$$a_{23}^{(1)} = a_{23} - r_{12}r_{13} = \frac{2}{3}, r_{23} = \frac{a_{23}^{(1)}}{r_{22}} = \frac{2}{\sqrt{15}}, a_{33}^{(1)} = a_{33} - r_{13}^2 = 3 - \frac{4}{3} = \frac{5}{3},$$

$$a_{33}^{(2)} = a_{33}^{(1)} - r_{23}^2 = \frac{5}{3} - \frac{4}{15} = \frac{7}{5}, r_{33} = \sqrt{\frac{7}{5}}.$$

$$R = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & \frac{2}{\sqrt{3}} & \frac{2}{\sqrt{3}} \\ 0 & \sqrt{\frac{5}{3}} & \frac{2}{\sqrt{15}} \\ 0 & 0 & \sqrt{\frac{7}{5}} \end{bmatrix}.$$

Se verifică imediat că $R^T R = A$.

Rezolvarea sistemului $Ax = b$ cu metoda Cholesky, în cazul în care matricea A este simetrică și pozitiv definită, revine la rezolvarea a două sisteme triunghiulare, și anume:

$$\begin{cases} R^T y = b \\ Rx = y \end{cases}.$$

Algoritmul Cholesky pentru rezolvarea sistemelor de ecuații liniare

```
% Introducere matrice A a coeficienților
% Introducere vector b al termenilor liberi
% Introducere n, dimensiune sistem
R=zeros(size(A))
for p=1:n
    R(p,p)=sqrt(A(p,p));
    if p<n
        for k=p+1:n
            R(p,k)=A(p,k)/R(p,p);
        end
        for i=p+1:n
            for j=p+1:n
                A(i,j)=A(i,j)+R(p,i)*R(p,j);
            end
        end
    end
end
```

```

        end
    end
end
R
%verificare
R1=chol(A)
% Rezolvarea sistemului R^T y = b
x=zeros(n,1);
y(1)=b(1)/R(1,1);
for i=2:n
    s=0;
    for j=1:i-1
        s=s+R(j,i)*y(j);
    end
    y(i)=(b(i)-s)/R(i,i);
end
%Rezolvarea sistemului Rx = b
x(n)=y(n)/R(n,n);
for i=n-1:-1:1
    s=0;
    for j=i+1:n
        s=s+R(i,j)*x(j);
    end
    x(i)=(y(i)-s)/R(i,i);
end
disp('Soluția sistemului prin metoda Cholesky')
x
disp('Verificare')
A*x

```

3. METODA HOUSEHOLDER. FACTORIZAREA QR

O matrice Householder este o matrice de forma $H = I_n - 2hh^T$, unde $h^T = (0, \dots, 0, h_i, \dots, h_n)$ și $\|h\|_2 = \sqrt{h_i^2 + \dots + h_n^2} = 1$. Se observă că o matrice Householder este simetrică și are următoarea structură:

$$H = \begin{bmatrix} 1 & & & & & 0 \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ 0 & & & 1 - 2h_i^2 & -2h_i h_{i+1} & \dots & -2h_i h_n \\ & & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & & & -2h_n h_i & -2h_n h_{i+1} & \dots & 1 - 2h_n^2 \end{bmatrix}.$$

Mai mult, constatăm că H este ortogonală. Într-adevăr,

$$H^2 = (I_n - 2hh^T)(I_n - 2hh^T) = I_n - 2hh^T - 2hh^T + 4h(h^T h)h^T.$$

Cum $h^T h = 1$, rezultă $H^2 = I_n$, deci $H^{-1} = H = H^T$, adică H este ortogonală.

Un calcul simplu ne arată că $(hh^T)x = (h^Tx)h$, pentru orice $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$.

În continuare ne punem următoarea problemă: *dat fiind un vector coloană $x \neq 0$, se poate determina o matrice Householder H , astfel încât Hx să fie coliniar cu e_1 , unde $e_1^T = (1, 0, \dots, 0)$?*

Cu alte cuvinte, se poate determina un vector coloană h , cu $\|h\|_2 = 1$ și un număr real σ astfel încât $Hx = x - 2hh^Tx = \sigma e_1$?

Tinând seama de observația de mai sus, aceasta revine la $x - 2(h^Tx)h = \sigma e_1$, de unde rezultă $x - \sigma e_1 = 2(h^Tx)h$. Așadar, h trebuie să fie coliniar cu $x - \sigma e_1$. Cum $\|h\|_2 = 1$, rezultă

$$(3) \quad h = \frac{x - \sigma e_1}{\|x - \sigma e_1\|_2}.$$

Pe de altă parte, H fiind ortogonală, avem

$$\|x\|_2 = \|Hx\|_2 = |\sigma| \|e_1\|_2 = |\sigma|.$$

Alegem $\sigma = -\text{sgn}(x_1) \|x\|_2$ și facem convenția $\text{sgn}(x_1) = 1$ dacă $x_1 = 0$.

În continuare avem

$$\begin{aligned} x - \sigma e_1 &= \begin{bmatrix} x_1 + \text{sgn}(x_1) \|x\|_2 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (|x_1| + \|x\|_2) \cdot \text{sgn}(x_1) \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \\ \|x - \sigma e_1\|_2^2 &= 2\|x\|_2^2 + 2|x_1|\|x\|_2 = 2\|x\|_2(\|x\|_2 + |x_1|). \end{aligned}$$

Înlocuind în (3) obținem

$$(4) \quad h = \frac{1}{\sqrt{2\|x\|_2(\|x\|_2 + |x_1|)}} \begin{bmatrix} (|x_1| + \|x\|_2) \cdot \text{sgn}(x_1) \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

Se obține astfel următorul algoritm pentru determinarea lui h și deci a matricii H :

$$\begin{aligned} H &= I_n - \beta uu^T & (5) \\ \beta &= (\|x\|_2(\|x\|_2 + |x_1|))^{-1} \\ u &= ((|x_1| + \|x\|_2) \cdot \text{sgn}(x_1), x_2, \dots, x_n)^T \\ \text{sgn}(x_1) &= 1 \text{ dacă } x_1 = 0. \end{aligned}$$

Vom arăta în continuare că pentru orice matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ nesingulară există o matrice ortogonală H astfel încât matricea $R = HA$ este superior triunghiulară.

Pentru aceasta, considerăm $a_1 = \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{bmatrix}$, prima coloană a matricii A . Din cele arătate mai înainte rezultă că există o matrice Householder H_1 astfel încât

$H_1 a_1 = \sigma e_1$. Matricea H_1 se determină astfel:

$$\begin{aligned} s &= \left(\sum_{j=1}^n a_{1j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}, \\ \beta &= (s \cdot (s + |a_{11}|))^{-1}, \\ u &= ((|a_{11}| + s) sgn(a_{11}), a_{21}, \dots, a_{n1})^T, \\ sgn(a_{11}) &= 1 \text{ dacă } a_{11} = 0, \\ H_1 &= I_n - \beta uu^T. \end{aligned} \quad (6)$$

Dacă notăm cu $A_1 = H_1 A$, atunci A_1 are următoarea formă:

$$A_1 = \begin{bmatrix} -sgn(a_{11})s & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(1)} & \dots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n1}^{(1)} & \dots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix}.$$

În continuare considerăm vectorul $a_2^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{22}^{(1)} \\ \vdots \\ a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix}$ și determinăm o matrice

ortogonală $\widetilde{H}_2 \in \mathcal{M}_{n-1}(\mathbb{R})$ astfel încât

$$\widetilde{H}_2 a_2^{(1)} = \sigma \widetilde{e}_1,$$

unde $\widetilde{e}_1^T = (1, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^{n-1}$.

Notăm cu $H_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \widetilde{H}_2 \end{bmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ și cu $A_2 = H_2 A_1$. Matricea A_2 va arăta astfel:

$$A_2 = \begin{bmatrix} a_{11}^{(2)} & a_{12}^{(2)} & a_{13}^{(2)} & \dots & a_{1n}^{(2)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(2)} & \dots & a_{3n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & a_{n3}^{(2)} & \dots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix}, \text{ unde } a_{1j}^{(2)} = a_{1j}^{(1)}, j = 1, \dots, n.$$

În continuare se determină o matrice Householder $\widetilde{H}_3 \in \mathcal{M}_{n-2}(\mathbb{R})$ cu proprietatea că $\widetilde{H}_3 a_3^{(2)} = \sigma \widetilde{e}_1$, unde $\widetilde{e}_1^T = (1, 0, \dots, 0) \in \mathcal{M}_{n-2}(\mathbb{R})$. Vom nota cu $H_3 = \begin{bmatrix} I_2 & 0 \\ 0 & \widetilde{H}_3 \end{bmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ și cu $A_3 = H_3 A_2$. Matricea A_3 va avea toate elementele de sub diagonala principală, din primele trei coloane, egale cu zero. Procedeul continuă ca mai înainte, iar în final obținem o matrice superior triunghiulară $A_{n-1} = H_{n-1} A_{n-2} = H_{n-1} \cdots H_2 H_1 A$. Dacă notăm cu $H = H_{n-1} \cdots H_2 H_1$ și cu $R = HA$, atunci H este ortogonală și R este superior triunghiulară. De asemenea, dacă vom nota $Q = H^{-1} = H$, obținem că $A = QR$, unde Q este ortogonală, iar R este superior triunghiulară.

Algoritmul Householder pentru rezolvarea sistemelor de ecuații liniare

% Introducere A, matricea coeficienților

% Introducere b, coloana termenilor liberi

```

C=[A b];
% Introducere n, dimensiune sistem
for i=1:n
    r=0;
    u=zeros(n,1);
    for j=i:n
        r=r+C(j,i)^2;
    end
    r
    s=sqrt(r);
    if (s==0)
        disp('A este singulara; sistem incompatibil')
    else
        q=1/(s*(norm(C(i,i))+s));
        if (C(i,i)==0)
            t=1;
        else
            t=sign(C(i,i));
        end
        u(i)=C(i,i)+t*s;
        for j=i+1:n
            u(j)=C(j,i);
        end
        u
        H=eye(n)-q*u*u';
        C=H*C
    end
end
% Rezolvarea sistemului superior triunghiular
x=zeros(n,1);
x(n)=C(n,n+1)/C(n,n);
for i=n-1:-1:1
    s=0;
    for j=i+1:n
        s=s+C(i,j)*x(j);
    end
    x(i)=(C(i,n+1)-s)/C(i,i);
end
disp('Soluția sistemului prin metoda Householder')
x
disp('Verificare')
A*x

```

Exemplul 3. Fie sistemul

$$\begin{cases} 5x_1 + 2x_2 + x_3 = 12 \\ 5x_1 - 6x_2 + 2x_3 = -1 \\ -4x_1 + 2x_2 + x_3 = 3 \end{cases} .$$

Soluția exactă a sistemului este $x_1 = 1, x_2 = 2, x_3 = 3$.

$$a_1 = \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \\ -4 \end{bmatrix}; c_{11} = 5; s = \sqrt{66} \approx 8.12; \beta = \frac{1}{8.12 \cdot 13.12}; u = \begin{bmatrix} 13.12 \\ 5 \\ -4 \end{bmatrix};$$

$$A_1 = H_1 A = \begin{bmatrix} -8.12 & 3.45 & -1.35 \\ 0 & -5.45 & 1.1 \\ 0 & 1.56 & 1.72 \end{bmatrix}; b_1 = H_1 b = \begin{bmatrix} -5.29 \\ -7.59 \\ 8.27 \end{bmatrix};$$

$$a_2^{(1)} = \begin{bmatrix} -5.45 \\ 1.56 \end{bmatrix}; u = \begin{bmatrix} 0 \\ -11.12 \\ 1.56 \end{bmatrix};$$

$$A_2 = H_2 A_1 = \begin{bmatrix} -8.12 & 3.45 & -1.35 \\ 0 & 5.67 & -0.59 \\ 0 & 0 & 1.95 \end{bmatrix}; b_2 = H_2 b_1 = \begin{bmatrix} -5.29 \\ 9.57 \\ 5.86 \end{bmatrix}.$$

$$\text{Se obține soluția } x = \begin{bmatrix} 0.99999999 \\ 1.99999999 \\ 2.99999998 \end{bmatrix}.$$