



Examen Partial MN

Student: _____ **Grupa:** _____

Descriere curs:	MN, An I, Semestrul II	Rezultate Examen
Titlu curs:	Metode Numerice	Subiect
Profesor:	Conf.dr.ing. Florin POP	Punctaj
Durata examenului:	90 minute	1 /2
Tip Examen:	Closed Book	2 /2
Materiale Aditionale:	Nu! Fara telefoane mobile!!!	3 /2
Numar pagini:	_____	4 /2
		5 /2
		Σ /10

Subiecte (Numarul 2)

2 puncte

1. Partea 1 [1.0p]. Fie matricea $A = [1 \ 2 \ 0; \ 2 \ 5 \ 2; \ 0 \ 2 \ 5]$. Determinati factorizarea Cholesky $A = L \times L^T$. Folosind aceasta factorizare, rezolvati sistemul de ecuatii $Ax = b$, unde $b = [-1 \ -1 \ 3]^T$.

Partea 2 [1.0p]. Deduceti formulele generale ale factorizarii Cholesky $A = L \times L^T$ si scrieti o functie Matlab function `[L] = cholesky(A)` care implementeaza aceasta factorizare.

Bonus [0.4p]. Daca presupunem cunoscuta factorizarea Cholesky $A = L \times L^T$, prezintati o metoda numerica de factorizare Cholesky pentru matricea $\bar{A} = \begin{bmatrix} A & u \\ u^T & a \end{bmatrix}$ unde u este un vector si a este un scalar. Ce restrictii apar?

2 puncte

2. Partea 1 [0.5p]. Prezentati pe scurt metoda iterativa Gauss-Siedel pentru rezolvarea unui sistem liniar de ecuatii. Care sunt avantajele unei metode iterative?

Partea 2 [1.5p]. Scrieti o functie Matlab care rezolva un sistem liniar de ecuatii prin metoda iterativa Gauss-Siedel: function `[x xit] = gs(A,b,x,e,maxit)`. Semnifica-tia parametrilor este: A - matrice coeficienti sistem liniar, b - vector termeni liberi, x - vectorul aproximatiei initiale a solutiei si final vectorul solutie, e - toleranta admisa, $maxit$ - numarul maxim de iteratii admise, xit - matrice avand linia k solutia la pasul de iteratie k .

Bonus [0.4p]. Demonstrati ca daca $\rho(A) < 1$, atunci $(I - A)^{-1} = I + A + A^2 + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} A^k$

2 puncte 3. Partea 1 [1.0p]. Un vector $x \in R^n$ poate fi adus la un vector de normă 1 prin impartirea cu norma sa. Fie reflectorii Householder $U = I_n - 2uu^T$ și $V = I_n - vv^T$, cu $\|u\|_2 = 1$ și $\|v\|_2 = \sqrt{2}$. Calculați Uu și Vv . Construim $x = u + \frac{v}{\|v\|_2}$ și $H = I_n - xx^T$. Ce condiție trebuie să impunem pentru ca H să fie reflector ortogonal.

Partea 2 [1.0p]. Dati un exemplu numeric de vectori $u, v \in R^2$ care respectă condițiile descrise în Partea 1. Calculați reflectorii U, V și H .

Bonus [0.4p]. Este posibil ca $\|x + y\|_p = \|x\|_p + \|y\|_p$ pentru $p = 1, 2, \infty$? Justificați.

2 puncte 4. Partea 1 [1.0p]. Fie matricea $A = \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix}$. Calculați valorile proprii și vectorii proprii normați. Efectuați o iterare pentru metoda directă a puterilor pornind cu $y = [1 \ 0]^T$ și comparați rezultatul cu cel exact (valoarea proprie și vectorul propriu corespunzător). Schițați numeric metoda puterii inverse pentru acest exemplu.

Partea 2 [1.0p]. Scrieți o funcție MATLAB care implementează metoda inversă a puterii. Explicați pe scurt efectul catului Rayleigh.

Bonus [0.3p]. Fie A și B două matrici ortogonale echivalente, adică $B = P^T * A * Q$, unde P și Q sunt ortogonale. Arătați că A și B au aceleasi valori singulare și calculați vectorii singulari ai lui B în funcție de vectorii singulari ai lui A .

2 puncte 5. Partea 1 [1.0p]. Fie funcția $f(x)$ data prin $x = [-1, 0, 1, 2]$ și $f(x) = [5, 0, 1, 2]$. Calculați polinomul Lagrange de interpolare și scrieți expresia erorii. Calculați pe baza polinomului Lagrange $f(\frac{1}{2})$.

Partea 2 [1.0p]. Scrieți o funcție MATLAB pentru calculul polinomului Lagrange într-un punct a .

Bonus [0.4p]. Arătați că multiplicatorii Lagrange sunt invariante la transformările liniare și că $\sum_{i=1}^n L_i(x) = 1$.

NUMĂRUL 2

SUBIECTUL 1.

$$a) A = L \times L^T = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} l_{11} & l_{21} & l_{31} \\ 0 & l_{22} & l_{32} \\ 0 & 0 & l_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\bullet \quad l_{11}^2 = 1 \Rightarrow l_{11} = \pm 1, \quad l_{11} l_{21} = 2 \Rightarrow l_{21} = \pm 2,$$

$$l_{11} l_{31} = 0 \Rightarrow l_{31} = 0$$

$$\bullet \quad l_{21} l_{11} = 2 \Rightarrow l_{21} = \pm 2, \quad l_{21}^2 + l_{22}^2 = 5 \Rightarrow l_{22} = \pm 1,$$

$$l_{21} l_{31} + l_{32} l_{22} = 2 \Rightarrow l_{32} = \pm 2$$

(factorizarea Cholesky are mai multe soluții, alegem soluția pozitivă)

$$\Rightarrow L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

R rezolvarea sistemului $Ax=b$ prin metoda Cholesky presupune:

$$Ly = b \text{ și } L^T x = y.$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} y_1 = -1 \\ 2y_1 + y_2 = -1 \Rightarrow y_2 = 1 \\ 2y_2 + y_3 = 3 \Rightarrow y_3 = 1 \end{cases} \Rightarrow Y = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_3 = 1 \\ x_2 + 2x_3 = 1 \Rightarrow x_2 = -1 \\ x_1 + 2x_2 = -1 \Rightarrow x_1 = 1 \end{cases} \Rightarrow X = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

b) Pentru factorizarea Cholesky avem

$$A = L \times L^T \Rightarrow A_{ij} = \sum_{k=1}^{\min(i,j)} L_{ik} L_{jk}^T \quad \text{din } L^T$$

$$\text{pt } i=j \Rightarrow L_{ii} = \left(A_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik}^2 \right)^{1/2} \quad (i=1:n)$$

$$\text{și } L_{ij} = \left(A_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik} L_{jk} \right) / L_{ii}, \quad j=1:i-1$$



Functia Matlab este:

```
function [L] = cholesky(A)
[n n] = size(A)
for i = 1:n
    A(i,i) = sqrt(A(i,i) - sum(A(i,1:i-1).^2));
    for j = 1:i-1
        s = A(i,1:j-1)*A(j,1:j-1)';
        A(i,j) = (A(i,j)-s)/A(j,j);
    end
end
L = triu(A);
```

g) Pentru matricea $\bar{A} = \begin{bmatrix} A & u \\ v^T & a \end{bmatrix}$ presupunem că factorizarea Cholesky se scrie:

$$\bar{A} = \bar{L} \times \bar{L}^T = \begin{bmatrix} B & 0 \\ v^T & b \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} B^T & v \\ 0 & b \end{bmatrix}$$

unde B este o matrice inferior triunghiulară, v un vector nenul și b un scalar nenul. În înmulțire rezultă:

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} BB^T & Bv \\ v^T B^T & v^T v + b^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & u \\ v^T & a \end{bmatrix} \text{ de unde avem:}$$

$$BB^T - A = LL^T, \text{ deci o posibilă soluție este } \boxed{B = L}$$

$$Bv = u \text{ și } v^T B^T = v^T \text{ sunt echivalente } \Rightarrow \boxed{v = L^{-1}u}$$

$$v^T v + b^2 = a \Rightarrow \boxed{b = \pm \sqrt{a - v^T v}}, \text{ soluție valabilă numai}$$

dacă $a > v^T v$, deci avem:

$$\bar{L} = \begin{bmatrix} L & 0 \\ (L^{-1}u)^T & \sqrt{a - v^T v} \end{bmatrix}$$

NUMĂRUL 2

SUBIECTUL 2

a) Metodele iterative presupun decompunerea matricei sistemului sub forma $A = N - P$. Vom partitiona matricea sistemului sub forma $A = D - L - U$. În metoda Gauss-Siedel se aleg:

$$N = D - L$$

$$P = U$$

$$\Rightarrow G = (D - L)^{-1} U, \quad c = (D - L)^{-1} b.$$

obținem

$$(D - L)x^{(P+1)} = Ux^{(P)} + b.$$

$$x_i^{(P+1)} = \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(P)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(P)} \right) / a_{ii}$$

Principalul avantaj al unei metode iterative îl reprezintă complexitatea patratică $O(n^2)$ și convergența garantată dacă $\|G\| < 1$. Alegerea corectă pentru aproximatie initială poate accelera mult metoda iterativă.

b) $[x \text{ exit}] = gS(A, b, x, \epsilon, maxit)$

function $[n n] = \text{size}(A); \quad x0 = x;$

for $k = 1 : \text{maxit}$

for $i = 1 : n$

$$s1 = A(i, 1:i-1) * x(1:i-1);$$

$$s2 = A(i, i+1:n) * x0(i+1:n);$$

$$x(i) = (b(i) - s1 - s2) / A(i,i);$$

end

Central de rezervas



902 30 10 78

$x_{it}(k, l, n) = x_t;$
 $p = \text{norm}(x_t - x_0, 1); \quad g = \text{norm}(x_0); \quad x_0 = x_t;$
 if $p < e * g$
 break;
 end
 end

g) Fie $S_m = \sum_{k=0}^m A^k = I + A + A^2 + \dots + A^m$
 $(I - A) S_m = I + A + A^2 + \dots + A^m -$
 $\quad - A - A^2 - \dots - A^m - A^{m+1} = I - A^{m+1}.$

trezim la limită și
 $\lim_{m \rightarrow \infty} (I - A) S_m = \lim_{m \rightarrow \infty} (I - A^{m+1}) = I - \underbrace{\lim_{m \rightarrow \infty} A^{m+1}}_{\text{decrese } \delta(A) < 1} = I_n$
 $\Rightarrow (I - A)^{-1} = I + A + A^2 + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} A^k.$

NUMĂRUL 2. SUBIECTUL 3.

a) $Uu = (I_n - 2uu^T)u = u - 2u\underbrace{u^Tu}_2 = u - 2u = -u$
 $Vv = (I_n - vv^T)v = v - \underbrace{vv^Tv}_2 = v - 2v = -v.$

$x = u + \frac{v}{\|v\|_2}$. Calculăm $x^T x$.

$$\begin{aligned}
 x^T x &= \left(u + \frac{v}{\|v\|_2}\right)^T \left(u + \frac{v}{\|v\|_2}\right) = \left(u^T + \frac{v^T}{\|v\|_2}\right) \left(u + \frac{v}{\|v\|_2}\right) = \\
 &= u^T u + \frac{v^T v}{\|v\|_2^2} + \frac{u^T v + v^T u}{\|v\|_2} = 1 + 1 + \frac{u^T v + v^T u}{\|v\|_2} \\
 \Rightarrow x^T x &= 2 + \frac{u^T v + v^T u}{\|v\|_2}.
 \end{aligned}$$

Condiția ca H să fie reflector ortogonal este:

$$HH^T = (I_n - xx^T)(I_n - xx^T)^T = (I_n - xx^T)(I_n - xx^T) =$$

$$= I_n - \mathbf{x} \mathbf{x}^T - \mathbf{x} \mathbf{x}^T + \mathbf{x} \mathbf{x}^T \mathbf{x} \mathbf{x}^T = I_n - 2 \mathbf{x} \mathbf{x}^T + \mathbf{x} \underbrace{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}_{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} \mathbf{x}^T$$

$$= I_n \Rightarrow \mathbf{x}^T \mathbf{x} = 2 \Rightarrow \mathbf{u}^T \mathbf{v} = \mathbf{v}^T \mathbf{u} = 0$$

deci condición necesaria y suficiente este ca

$\mathbf{u} \perp \mathbf{v}$.

b) $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 0 \\ \sqrt{2} \end{bmatrix}$

$$\mathbf{U} = I_2 - 2 \mathbf{u} \mathbf{u}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} [1, 0] = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{V} = I_2 - \mathbf{v} \mathbf{v}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ \sqrt{2} \end{bmatrix} [0, \sqrt{2}] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}.$$

$$\mathbf{x} = \mathbf{u} + \frac{\mathbf{v}}{\|\mathbf{v}\|_2} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{H} = I_n - \mathbf{x} \mathbf{x}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} [1, 1] = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

f) • $P=L$ $\mathbf{x}=e_1=\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ si $y=e_2=\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ atunci

$$\|\mathbf{x}+y\|_1 = 2 \quad \|\mathbf{x}\|_1 = 1, \quad \|y\|_1 = 1 \quad \Rightarrow \quad \|\mathbf{x}+y\|_1 = \|\mathbf{x}\|_1 + \|y\|_1.$$

• $P=\infty$ $\mathbf{x}=e_1+e_2=\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ si $y=e_2=\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$.

$$\|\mathbf{x}+y\|_\infty = \max \left\{ 1, 2 \right\} = 2 \quad \|\mathbf{x}\|_\infty = 1, \quad \|y\|_\infty = 1 \quad \Rightarrow \quad \|\mathbf{x}+y\|_\infty = \|\mathbf{x}\|_\infty + \|y\|_\infty$$

- pentru $p=2$, sau în general $p \neq 1, \infty$ egalitatea este posibilă numai pentru vectori coliniari, datorită inegalității triunghiului.

NUMĂRUL 2. SUBIECTUL 4

$$a) |A - \lambda I_2| = 0 \Rightarrow \begin{vmatrix} 7-\lambda & 3 \\ 5 & 5-\lambda \end{vmatrix} = 0$$

$$(7-\lambda)(5-\lambda) - 15 = 0$$

$$\lambda^2 - 12\lambda + 20 = 0 \Rightarrow (\lambda-10)(\lambda-2)=0$$

$$\lambda_1 = 10$$

$$\lambda_2 = 2.$$

$$\bullet \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{11} \\ x_{12} \end{bmatrix} = 10 \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} 7x_{11} + 3x_{12} = 10x_{11} \\ 5x_{11} + 5x_{12} = 10x_{12} \end{cases} \\ \Rightarrow x_{12} = +x_{11} \Rightarrow x_{11} \in \text{Sp} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$$

$$\bullet \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{21} \\ x_{22} \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} x_{21} \\ x_{22} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} 7x_{21} + 3x_{22} = 2x_{21} \\ 5x_{21} + 5x_{22} = 2x_{22} \end{cases} \\ \Rightarrow x_{22} = -\frac{5}{3}x_{21} \Rightarrow x_{21} \in \text{Sp} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{5}{3} \end{bmatrix} \right\}$$

Vectorii normati vor fi:

$$x_{11} = \left[\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right]^T \quad x_{21} = \left[\frac{3}{\sqrt{34}}, -\frac{5}{\sqrt{34}} \right]^T.$$

Pentru metoda puterii directe

$$y^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{POSL: } z = Ay = \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$y = \left[\frac{7}{\sqrt{34}}, \frac{5}{\sqrt{34}} \right]^T$$

$$L = \left[\frac{7}{\sqrt{34}}, \frac{5}{\sqrt{34}} \right] \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{7}{\sqrt{34}} \\ \frac{5}{\sqrt{34}} \end{bmatrix} = \left[1, \frac{56}{34} \right] \begin{bmatrix} 7 \\ 5 \end{bmatrix} = \frac{374}{34}$$

Se poate observa că, deși $L = 10 + \frac{4}{3\sqrt{13}} \approx \lambda_1$, vectorul propriu corespunzător λ_1 nu se apropiște de valoarea calculată y . Metoda puterii inverse presupune alegerea unei approximări initiale μ pentru λ_2 astfel încât $\frac{1}{\mu - \lambda_2}$ să fie valoare proprie dominantă. Se aplică după ce a fost calculată o approximativ pentru valoarea proprie dominantă λ_1 , deoarece stim că $\lambda_1 > \lambda_2$. Cum λ_1 a fost obținut aproximativ 10 cu MPP vom alege $\lambda_2 < \lambda_1$ (putem alege $\lambda_2^{(0)} \approx 5$).

Metoda puterii inverse presupune alegerea lui μ și va considera $y^{(0)} = [0, 1]^T$. Posibile sunt:

$$y = y^{(0)} = [0, 1]^T$$

$$\mu^{(0)} = (y^{(0)})^T A y = [0, 1] \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 5$$

deci nu putem alege $\lambda^{(0)} = 5$!

Pentru $k = 1, 2, \dots$

rezolvăm sistemul $(A - \mu^{(k)} I)z = y \quad (\Rightarrow z = \begin{bmatrix} 1/5 \\ -2/15 \end{bmatrix})$

$$y = \frac{z}{\|z\|} \left(= \begin{bmatrix} 3/\sqrt{13} \\ -2/\sqrt{13} \end{bmatrix} \text{ la pasul } 2 \right)$$

$$\lambda = y^T A y \quad (= \frac{35}{13})$$

$$\mu^{(k)} = \lambda$$

Cștul Rayleigh $\mu^{(k)}$ actualizat (la fiecare pas are ca efect accelerarea metodei puterii și obținerea unei valori căt mai apropiate de cea reală (reducere a precizia))

Central de rezervas



902 30 10 78

b) function $[L \ y \ ok] = \text{MPI}(A, y, \text{maxit}, \epsilon)$
 $k=0; L=0; \text{miu} = y' \times A \times y; [m \ n] = \text{size}(A)$
while ($k < \text{maxit}$ and
 $\text{norm}(A \times y - L \times y) > \epsilon$)
 $k = k + 1;$
 $Z = b / (A - \text{miu} \times \text{eye}(n));$
 $y = Z / \text{norm}(Z);$
 $L = y' \times A \times y;$
 $\text{miu} = L;$
end
 $ok = (\text{norm}(A \times y - L \times y) < \epsilon);$

c) Calculăm $B^T B = (P^T A Q)^T \cdot P^T A Q = Q^T A^T P^T A Q$
 $= Q^T A^T A Q$
 $\Rightarrow B^T B$ este ortogonal alături de $A^T A \Rightarrow \lambda(B^T B) = \lambda(A^T A)$
deci și valoările singulare ale lui B vor fi aceleși ca ale lui A .
 $\Sigma(B) = \Sigma(A)$

$A = U \sum V^T \Rightarrow B = P^T U \sum V^T Q = (P^T U) \sum (Q^T V)^T$
deci vectorii singulari la stânga vor fi coloanele lui $P^T U$ și vectorii singulari la dreapta vor fi coloanele lui $Q^T V$.

NUMĂRUL 2, SUBIECTUL 5.

a) $P_4(x) = \sum_{i=1}^4 f(x_i) \frac{\prod_{j=1, j \neq i}^4 x - x_j}{x_i - x_j} = 5 \cdot \frac{x(-1)(x-2)}{(-1-0)(-1-1)(-1-2)} +$
 $+ 0 - + 1 \frac{(x+1)x(x-2)}{(1+1)(1-0)(1-2)} + 2 \frac{fx+1)(x)(x-1)}{(2+1)2(2-1)}$

$$P_4\left(\frac{1}{2}\right) = 5 \frac{\frac{1}{2}(-\frac{1}{2})(-\frac{3}{2})}{-6} + \frac{\frac{1}{2}(\frac{3}{2})(-\frac{3}{2})}{-2} + 2 \cdot \frac{\frac{3}{2} \cdot \frac{1}{2} (-\frac{1}{2})}{6} =$$

$$= -\frac{15}{6 \cdot 8} + \frac{9}{2 \cdot 8} - \frac{1}{8} = -\frac{5}{2 \cdot 8} + \frac{9}{2 \cdot 8} - \frac{2}{2 \cdot 8} = \frac{2}{2 \cdot 8} = \frac{1}{8}.$$

✓ nu se calculează expresia erorii pentru polinomul Lagrange

b) function val = Lagrange(x, y, a)

n = length(x);

val = 0;

for i = 1:n

prod = 1;

for j = 1:n

if i ~ j

prod = prod * (a - x(j)) / (x(i) - x(j));

end end

val = val + y(i) * prod;

end

c) O transformare liniară de variabilă este $x = \alpha t + \beta$

$$L_i(x) = L_i(\alpha t + \beta) = \prod_{j=1, j \neq i}^n \frac{\alpha t + \beta - \alpha t_j - \beta}{\alpha t_i + \beta - \alpha t_j - \beta} = \prod_{j=1, j \neq i}^n \frac{t - t_j}{t_i - t_j}$$

$$= L_i(t)$$

Pentru a demonstra că $\sum_{i=1}^n L_i(x) = 1$ vom considera funcția constantă $f(x) = 1$ pentru care $P_n(x) = 1$

$$\Rightarrow 1 = \sum_{i=1}^n 1 \cdot L_i(x)$$