



Examen Partial MN

Student: _____ Grupa: _____

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

Subiecte (Numarul 2)

2 puncte

- Partea 1 [1.0p].** Fie matricea $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{bmatrix}$. 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 $A = L \times L^T$, prezentati 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

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

Partea 2 [1.5p]. Scrieti o functie Matlab care rezolva un sistem linear de ecuatii prin metoda iterativa Gauss-Siedel: `function [x xit] = gs(A,b,x,e,maxit)`. Semnificatia parametrilor este: A - matrice coeficienti sistem linear, 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 norma 1 prin impartirea cu norma sa. Fie reflectorii Householder $U = I_n - 2uu^T$ si $V = I_n - vv^T$, cu $\|u\|_2 = 1$ si $\|v\|_2 = \sqrt{2}$. Calculati Uu si Vv . Construim $x = u + \frac{v}{\|v\|_2}$ si $H = I_n - xx^T$. Ce conditie trebuie sa impunem pentru ca H sa fie reflector ortogonal.
- Partea 2** [1.0p]. Dati un exemplu numeric de vectori $u, v \in R^2$ care respecta conditiile descrise in Partea 1. Calculati reflectorii U, V si H .
- Bonus** [0.4p]. Este posibil ca $\|x + y\|_p = \|x\|_p + \|y\|_p$ pentru $p = 1, 2, \infty$? Justificati.

2 puncte

4. **Partea 1** [1.0p]. Fie matricea $A = \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix}$. Calculati valorile proprii si vectorii proprii normati. Efectuati o iteratie pentru metoda directa a puterilor pornind cu $y = [1 \ 0]^T$ si comparati rezultatul cu cel exact (valoarea proprie si vectorul propriu corespunzator). Schitati numeric metoda puterii inverse pentru acest exemplu.
- Partea 2** [1.0p]. Scrieti o functie MATLAB care implementeaza metoda inversa a puterii. Explicati pe scurt efectul catului Rayleigh.
- Bonus** [0.3p]. Fie A si B doua matrici ortogonal echivalente, adica $B = P^T * A * Q$, unde P si Q sunt ortogonale. Aratati ca A si B au aceleasi valori singulare si calculati vectorii singolari ai lui B in functie de vectorii singolari ai lui A .

2 puncte

5. **Partea 1** [1.0p]. Fie functia $f(x)$ data prin $x = [-1, 0, 1, 2]$ si $f(x) = [5, 0, 1, 2]$. Calculati polinomul Lagrange de interpolare si scrieti expresia erorii. Calculati pe baza polinomului Lagrange $f(\frac{1}{2})$.
- Partea 2** [1.0p]. Scrieti o functie MATLAB pentru calculul polinomului Lagrange intr-un punct a .
- Bonus** [0.4p]. Aratati ca multiplicatorii Lagrange sunt invarianti la transformarile liniare si ca $\sum_{i=1}^n L_i(x) = 1$.

NUMĂRUL 2
SUBIECTUL 1.

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

Funcția 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 = tril(A);
```

g) Pentru matricea $\bar{A} = \begin{bmatrix} A & u \\ u^T & a \end{bmatrix}$ 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. Din înmulțire rezultă:

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

$BB^T = A = LL^T$, deci o posibilă soluție este $B = L$

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

$v^Tv + b^2 = a \Rightarrow b = \pm\sqrt{a - v^Tv}$, soluție valabilă numai dacă $a > v^Tv$, deci avem:

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

NUMĂRUL 2

SUBIECTUL 2

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

$$N = D - L$$

$$P = U$$

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

obtinem

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

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

Principalul avantaj al unei metode iterative îl reprezintă complexitatea pătratică $O(n^2)$ și convergența garantată dacă $\rho(G) < 1$. Alegerea corectă pentru aproximația inițială poate accelera mult o metodă iterativă.

$$b) [x \ xit] = gs(A, b, x, e, maxit)$$

function [n n] = size(A); x0 = x;

for k = 1 : 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



$$x_{it}(k, 1:n) = x;$$

$$p = \text{norm}(x - x_0, 1); \quad g = \text{norm}(x_0); \quad x_0 = x;$$

$$\text{if } p < \epsilon * g \\ \text{break};$$

end

end

$$f) \text{ Fie } S_m = \sum_{k=0}^m A^k = I + A + A^2 + \dots + A^m$$

$$(I - A) S_m = I + A + A^2 + \dots + A^m - A - A^2 - \dots - A^m - A^{m+1} = I - A^{m+1}.$$

trebuie la limită și

$$\lim_{m \rightarrow \infty} (I - A) S_m = \lim_{m \rightarrow \infty} (I - A^{m+1}) = I - \lim_{m \rightarrow \infty} A^{m+1} = I_n$$

$$\Rightarrow (I - A)^{-1} = I + A + A^2 + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} A^k. \quad \text{deoarece } \|A\| < 1.$$

NUMĂRUL 2. SUBIECTUL 3.

$$a) Uu = (I_n - 2uu^T)u = u - 2u \underbrace{u^T u}_1 = u - 2u = -u$$

$$Vv = (I_n - \frac{vv^T}{2})v = v - \frac{v \underbrace{v^T v}_2}{2} = v - 2v = -v.$$

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

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

$$\Rightarrow x^T x = 2 + \frac{u^T v + v^T u}{\|v\|}$$

Condiția ca H să fie reflector ortogonal este:

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

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

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

deci condiția necesară și suficientă este ca $u \perp v$.

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

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

$$V = I_2 - v v^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ \sqrt{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$

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

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

f) • $p=1 \quad x = e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ și $y = e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ atunci

$$\|x+y\|_1 = 2$$

$$\|x\|_1 = 1, \|y\|_1 = 1$$

$$\Rightarrow \|x+y\|_1 = \|x\|_1 + \|y\|_1$$

• $p=\infty \quad x = e_1 + e_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ și $y = e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$.

$$\|x+y\|_\infty = \max \{1, 2\} = 2$$

$$\|x\|_\infty = 1, \|y\|_\infty = 1$$

$$\Rightarrow \|x+y\|_\infty = \|x\|_\infty + \|y\|_\infty$$

• pentru $p=2$, sau in general $p \neq 1, \infty$ egalitatea este posibilă numai pentru vectori colinari, datorită inegalităţii triunghiului.

NUMĂRUL 2. SUBIECTUL 4

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

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

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

$$\lambda_1 = 10$$

$$\lambda_2 = 2.$$

$$\begin{aligned} \bullet \quad \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{11} \\ x_{12} \end{bmatrix} &= 10 \begin{bmatrix} x_{11} \\ x_{12} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} 7x_{11} + 3x_{12} = 10x_{11} \\ 5x_{11} + 5x_{12} = 10x_{12} \end{cases} \\ \Rightarrow x_{12} &= -x_{11} \Rightarrow x_1 \in S_p \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bullet \quad \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{21} \\ x_{22} \end{bmatrix} &= 2 \begin{bmatrix} x_{21} \\ x_{22} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} 7x_{21} + 3x_{22} = 2x_{21} \\ 5x_{21} + 5x_{22} = 2x_{22} \end{cases} \\ \Rightarrow x_{22} &= -\frac{5}{3}x_{21} \Rightarrow x_2 \in S_p \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{5}{3} \end{bmatrix} \right\}. \end{aligned}$$

Vectorii normalizați vor fi:

$$x_1 = \left[\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right]^T \quad x_2 = \left[\frac{3}{\sqrt{34}}, -\frac{5}{\sqrt{34}} \right]^T.$$

Pentru metoda puterii directe

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

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

$$y = \left[\frac{7}{\sqrt{74}}, \frac{5}{\sqrt{74}} \right]^T$$

$$L = \begin{bmatrix} \frac{7}{\sqrt{74}} & \frac{5}{\sqrt{74}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{7}{\sqrt{74}} \\ \frac{5}{\sqrt{74}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{46}{74} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 7 \\ 5 \end{bmatrix} = \frac{374}{37}$$

Se poate observa că, deși $L = 10 + \frac{4}{37} \approx \lambda_1$, vectorul propriu corespunzător λ_1 nu se apropie de valoarea calculată y .

Metoda puterii inverse presupune alegerea unei aproximații inițiale μ pentru λ_2 astfel încât $\frac{1}{\mu - \lambda_2}$ să fie valoare proprie dominantă. Se aplică deși ce a fost calculată o approx. pentru valoarea proprie dominantă λ_1 , deoarece știm că $\lambda_1 > \lambda_2$. Cum λ_1 a fost obținut aproximativ 10 cu MPD 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 MPD sunt:

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

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

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

pentru $k = 1, 2, \dots$

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

$$y = \frac{z}{\|z\|} = \begin{bmatrix} 3/\sqrt{13} \\ -2/\sqrt{13} \end{bmatrix} \text{ la pasul 1)}$$

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

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

Cășul Rayleigh $\mu^{(k)}$ actualizat la fiecare pas are ca efect accelerarea metodei puterii și obținerea unei valori cât mai apropiate de cea reală (creșterea a preciziei)

b) function [L y ok] = MPI(A, y, maxit, e)

k=0; L=0; miu = y' * A * y; [n n] = size(A)

while (k <= maxit &&
norm(A * y - L * y) > e)

k = k + 1;

z = b / (A - miu * eye(n));

y = z ./ norm(z);

L = y' * A * y;

miu = L;

end

ok = (norm(A * y - L * y) < e);

f) Calculăm $B^T B = (P^T A Q)^T \cdot P^T A Q = Q^T A^T P P^T A Q$
 $= Q^T A^T A Q$

$\Rightarrow B^T B$ este ortogonal asemenea cu $A^T A \rightarrow \lambda(B^T B) = \lambda(A^T A)$
 deci si valorile singulare ale lui B vor fi oarecari cu ale lui A.
 $\sigma(B) = \sigma(A)$

$$A = U \Sigma V^T \Rightarrow B = P^T U \Sigma V^T Q = (P^T U) \Sigma (Q^T V)^T$$

deci vectorii singulari la stanga vor fi coloanele lui $P^T U$ si vectorii singulari la dreapta vor fi coloanele lui $Q^T V$.

NUMĂRUL 2, SUBIECTUL 5.

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

$$+ 0 - + 1 \cdot \frac{(x+1)(x-2)}{(1+1)(1-0)(1-2)} + 2 \cdot \frac{(x+1)(x)(x+1)}{(2+1)2(2-1)}$$

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

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

! nu se calculează expresia erorilor 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

val = val + y(i) * prod;

end

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

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

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

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