

## CURS#5

### II. Interpolare polinomială

(a) Interpolarea Lagrange:

- (i) problema interpolării Lagrange;
- (ii) metoda naivă: algoritm;
- (iii) metoda lui Lagrange: polinoamele de bază (auxiliare) Lagrange; teorema de existență și unicitate; teorema de estimare a erorii de interpolare; algoritm.
- (iv) metoda lui Neville: formula de recurență; algoritm;
- (v) metoda lui Newton; algoritm;

## I. INTERPOLARE POLINOMIALĂ

### PROBLEMA INTERPOLARII

Considerăm mulțimea polinoamelor de grad cel mult  $n$  cu coeficienți din  $\mathbb{R}$

$$\mathbb{P}_n := \{ P_n(x) = \sum_{j=0}^n a_j x^j \mid a_j \in \mathbb{R}, j=0, n \}$$

### PROBLEMA (interpolarea Lagrange):

Date  $n \in \mathbb{N}$  și setul de date/puncte

$$\mathcal{D} = \{(x_i, y_i) \mid i=0, n\} \subset \mathbb{R}^2$$

unde  $x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ , și  $x$

determină  $P_n \in \mathbb{P}_n$  așa

$P_n(x_i) = y_i, \quad i=0, n$
--------------------------------

(1)

$P_n$  - polinomul de interpolare Lagrange de grad  $n$  asociat setului de date  $\mathcal{D}$ ,

$x_i, i=0, n$ , sunt noduri de interpolare

# 1) METODA NAIVĂ

Relația (1) reprezintă un sistem de  
 $(n+1)$  ecuații liniare cu  $(n+1)$  necu-  
 noscute  $a_j, j = \overline{0, n}$ :

$$\begin{cases} a_0 + a_1 x_0 + \dots + a_n x_0^n = y_0 \\ a_0 + a_1 x_1 + \dots + a_n x_1^n = y_1 \\ \vdots \\ a_0 + a_1 x_n + \dots + a_n x_n^n = y_n \end{cases} \quad (2)$$

Echivalent cu

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & x_0 & \dots & x_0^n & a_0 \\ 1 & x_1 & \dots & x_1^n & a_1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & \dots & x_n^n & a_n \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{array} \right] \quad (2')$$

$$X \in M_{n+1}(R) \quad a \in R^{n+1} \quad y \in R^{n+1}$$

$$X \cdot a = y \quad (2'')$$

## OBSERVAȚII:

1) Întrucât  $x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ , sistemul liniar (2), (2') sau (2'') se rezolvă, în mod unic, cu regula lui Cramer:

$$\det X = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_i - x_j) \neq 0$$

$$X^{(k)} := (x_{ij}^{(k)})_{i,j=0,n} \quad x_{ij}^{(k)} = \begin{cases} x_{ij}, & j \neq k \\ y_j, & j = k \end{cases}$$

$$\boxed{x_k = \frac{\det X^{(k)}}{\det X}, \quad k=0,n} \quad (3)$$

2) # operații algebrice elementare  
 $= O((n+1)^3)$

3) În cazul metodei naive, polinoamele de bază sunt cele date de baze canonice ale lui  $P_n$ :  $\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$

## 2) METODA LUI LAGRANGE

LEMA 1 (polinoamile de bază Lagrange):

$\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\exists L_{n,k} \in P_n$ ,  $k = \overline{0, n}$ :

$$L_{n,k}(x) = \begin{cases} 1, & x_i = x_k \\ 0, & x_i \neq x_k \end{cases} \quad (4)$$

Dem:

$$n=0: L_{0,0} \in P_0$$

$$L_{0,0}(x) = 1$$

$n \geq 1$ :

$$L_{n,k}(x) = \frac{(x-x_0)\dots(x-x_{k-1})(x-x_{k+1})\dots(x-x_n)}{(x_k-x_0)\dots(x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1})\dots(x_k-x_n)} \quad (5)$$

$L_{n,k} \in P_n$  și satisface relația (4)

□

CONSECINȚĂ: Polinomul Lagrange  $P_n$  este

$$P_n(x) = \sum_{k=0}^n L_{n,k}(x) y_k \quad (6)$$

TEOREMA 1 (Teorema de interpolare Lagrange):

$\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $\exists \mathcal{D} = \{(x_i, y_i) \mid i=0,n\} \subset \mathbb{R}^2$   
 $\text{a.s. } x_i \neq x_j, 0 \leq i < j \leq n,$

$\exists ! P_n \in \mathbb{P}_n : P_n(x_i) = y_i, i=0,n$

(7)

Dem:

$n=0$ : Evident!  $P_0(x) \equiv y_0$

$n \geq 1$ :

EXISTENTA: din Lemata

UNICITATEA:

Tez:  $P_n, Q_n \in \mathbb{P}_n$  și  $P_n \neq Q_n$  și

$$P_n(x_i) = Q_n(x_i) = y_i, i=0,n$$

$$\Rightarrow P_n - Q_n \in \mathbb{P}_n \quad \text{I}(P_n - Q_n)(x_i) = 0, i=0,n$$

$$\Rightarrow P_n - Q_n \equiv 0 \Rightarrow P_n = Q_n \quad \text{as}$$

□

Teorema 2 (estimarea erorii):

Fiind  $n \geq 0$ ,  $f \in C^{n+1}[a,b]$ ,  $x_i \in [a,b]$ ,  $i = \overline{0,n}$ ,

$\mathcal{D} = \{(x_i, f(x_i)) \mid i = \overline{0,n}\} \subset \mathbb{R}^2$ ,  $x_i \neq x_j$ ,  
 $0 \leq i < j \leq n$ .

Atunci

$$\boxed{\forall x \in [a,b], \exists \xi = \xi(x) \in [a,b]:} \quad (8)$$
$$f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \pi_{n+1}(x)$$

unde  $\pi_{n+1}(x) := \prod_{i=0}^{n+1} (x - x_i) \in P_{n+1}$ .

Aceeași estimare a erorii de interpolare:

$$\boxed{|f(x) - P_n(x)| \leq \frac{M}{(n+1)!} |\pi_{n+1}(x)|, \forall x \in [a,b]} \quad (9)$$

$$M := \max_{y \in [a,b]} |f^{(n+1)}(y)| = \|f^{(n+1)}\|_\infty$$

Dem:

Cazul I:  $x \in \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$

Relația (8) devine  $0 = 0$  ✓

Cazul II:  $x \in [a, b] \setminus \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$

$\varphi: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$

$$\varphi(t) = f(t) - P_n(t) = \frac{f(x) - P_n(x)}{\pi_{n+1}(x)} \pi_{n+1}(t),$$

$\forall t \in [a, b]$

$\Rightarrow \varphi(x_i) = 0, i = \overline{0, n} \quad \& \quad \varphi(x) = 0 \Rightarrow$

$\varphi$  are  $(n+2)$  zeroni distințe în  $[a, b]$ ,

$x_0, x_1, \dots, x_n, x_{n+1} = x \Rightarrow$

Rolle

$\varphi$  are  $(n+1)$  zeroni distințe, între

cele  $(n+2)$  zeroni are lui  $\varphi \Rightarrow$

Rolle ...

$(n+1)$

$\varphi$  are un zero între cele două  
zeroni ale lui  $\varphi^{(n)}$ :

$\exists \xi = \xi(x) \in [a, b]$  astfel încât  $f^{(n+1)}(\xi) = 0$

$$0 = f^{(n+1)}(\xi) = \frac{d}{dt^{n+1}} f(t) \Big|_{t=\xi}$$

$$= \frac{d}{dt^{n+1}} \left[ f(t) - P_n(t) - \frac{f(x) - P_n(x)}{\pi_{n+1}(x)} \pi_{n+1}(t) \right] \Big|_{t=\xi}$$

$$= \left[ f^{(n+1)}(t) - 0 - \frac{f(x) - P_n(x)}{\pi_{n+1}(x)} (n+1)! \right] \Big|_{t=\xi}$$

$$= f^{(n+1)}(\xi) - \frac{f(x) - P_n(x)}{\pi_{n+1}(x)} (n+1)! \Rightarrow$$

$\exists \xi = \xi(x) \in [a, b]$  astfel încât

$$f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \pi_{n+1}(x) \quad \checkmark$$

Estimarea erorii de interpolare se obține din (8) și ipoteza  $f \in C^{(n+1)}[a, b]$ .  $\square$

OBSERVAȚIE: În calculul metodei Lagrange, polinomale de bază Lagrange  $L_{n+1}(x)$ ,  $x \in [a, b]$ , sunt bazele lui  $P_n$ .

### 3) ALGORITMUL LUI NEVILLE

DEFINIE:

Fie  $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\mathcal{D} = \{(x_i, f(x_i)) \mid i=0,n\}$

$\subset \mathbb{R}^2$  cu  $x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ .

Fie  $m_0, m_1, \dots, m_k \in \mathbb{N}$ ,  $k \leq n$ , astfel

(i)  $0 \leq m_i \leq n$ ,  $i=0, k$ ;

(ii)  $m_i \neq m_j$ ,  $0 \leq i < j \leq k$ .

Notăm cu  $P_{m_0, m_1, \dots, m_k}^{(x)}$  unicul poli-

nom de interpolare Lagrange asociat

funcției  $f$  și nodurilor  $x_{m_0}, x_{m_1}, \dots, x_{m_k}$  ie-

$$P_{m_0, m_1, \dots, m_k}^{(x)}(x_i) = f(x_i), \quad i=0, k$$

TEOREMA 3 (formula de recurență):

Fie  $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$  și setul de date

$\mathcal{D} = \{(x_i, f(x_i)) \mid i=0,n\} \subset \mathbb{R}^2$ , astfel

$x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ .

Dacă  $x_i, x_j \in \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$  și  $x_i \neq x_j$ , și

$$\boxed{P(x) = \frac{1}{x_i - x_j} \left[ (x - x_j) P_{0, 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n}(x) - (x - x_i) P_{0, 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n}(x) \right], \forall x \in [a, b]}$$

obținem  $P \equiv P_n \in \mathbb{P}_n$  polinomul de interpolare Lagrange asociat funcției  $f$  și nodurilor  $x_0, x_1, \dots, x_n$ .

Deu: Notăm

$$Q(x) := P_{0, 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n}(x), \quad \forall x \in [a, b] \quad \Rightarrow$$

$$\hat{Q}(x) := P_{0, 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n}(x), \quad \forall x \in [a, b]$$

$$F(x) = \frac{(x - x_j) Q(x) - (x - x_i) \hat{Q}(x)}{x_i - x_j}, \quad \forall x \in [a, b]$$

$$\Rightarrow \text{grad } P \leq \text{grad } Q + 1 = n$$

Case I :  $x_k \in \{x_0, x_1, \dots, x_n\} \setminus \{x_i, x_j\}$

$$Q(x_k) = \hat{Q}(x_k) = f(x_k) \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} P(x_k) &= \frac{(x_k - x_j) f(x_k) - (x_k - x_i) f(x_k)}{x_i - x_j} \\ &= \frac{(x_i - x_j) f(x_k)}{x_i - x_j} = f(x_k) \quad \checkmark \end{aligned}$$

Case II :  $x_k = x_i$

$$Q(x_i) = \hat{Q}(x_i) = f(x_i) \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} P(x_i) &= \frac{(x_i - x_j) f(x_i) - (x_i - x_i) f(x_i)}{x_i - x_j} \\ &= \frac{(x_i - x_j) f(x_i)}{x_i - x_j} = f(x_i) \quad \checkmark \end{aligned}$$

Case III :  $x_k = x_j$

$$Q(x_j) = \hat{Q}(x_j) = f(x_j) \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} P(x_j) &= \frac{(x_j - x_j) f(x_j) - (x_j - x_i) f(x_j)}{x_i - x_j} \\ &= f(x_i) \quad \checkmark \end{aligned}$$

Drei P =  $P_n$ . □

## ALGORITHM (Neville) :

grad

$x_i$	$P_{m_i}(x)$	(0)	$P_{m_{i+1}, m_i}(x)$	(1)	$P_{m_{i+1}, m_i, m_2}(x)$	(2)
$x_0$	$P_0(x) = f(x_0)$					
$x_1$	$P_1(x) = f(x_1)$		$P_{0,1}(x)$			
$x_2$	$P_2(x) = f(x_2)$			$P_{1,2}(x)$		$P_{0,1,2}(x)$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$x_n$	$P_n(x) = f(x_n)$		$P_{n-1,n}(x)$		$P_{m_{i+1}, \dots, m_n}(x)$	$P_{n-2, n-1, n}(x)$

grad

$x_0$	$\dots$	$P_{m_0, m_1, \dots, m_n}(x)$
$x_1$		
$x_2$		
$\vdots$		
$x_n$		$P_{0,1,\dots,n}(x)$

#### 4) METODA LUI NEWTON

OBSERVATIE (algoritmul lui Neville):

Date  $D_n := \{(x_i, y_i) | i = \overline{0, n}\} \subset \mathbb{R}^2$ , astfel încât  $x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ , determină  $P_n \in P_n$ .  
În mod recursiv, prin determinarea polinoamelor Lagrange de grad  $k = \overline{0, n}$  asociate cu subșiruri de date care conțin  $(k+1)$  noduri successive,  $k = \overline{0, n}$ , din totalul celor  $(n+1)$  noduri  $x_0, x_1, \dots, x_n$ .

IDEEA (metoda lui Newton):

$D_k := \{(x_i, y_i) | i = \overline{0, k}\} \subset \mathbb{R}^2$ ;

$x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$ ;

#  $k = \overline{1, n}$ , construiește  $P_k \in P_k$  care rezolvă problema de interpolare Lagrange pentru subșirul de date

$D_k := \{(x_i, y_i) | i = \overline{0, k}\} = D_{k-1} \cup \{(x_k, y_k)\}$ ,

folosind  $P_{k-1} \in P_{k-1}$  care rezolvă problema de interpolare Lagrange pentru setul de date  $D_{k-1} := \{(x_i, y_i) | i = \overline{0, k-1}\}$

$$\underline{k=0}: D_0 = \{(x_0, y_0)\}$$

$$P_0 \in P_0 : P_0(x_0) = y_0 \Rightarrow \begin{cases} P_0(x) = c_0 \\ P_0(x_0) = y_0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \boxed{P(x_0) = y_0}$$

$$\underline{k=1}: D_1 = D_0 \cup \{(x_1, y_1)\}$$

$$P_1 \in P_1 : \begin{cases} P_1(x_0) = y_0 \\ P_1(x_1) = y_1 \end{cases}$$

$$\underbrace{P_1(x)}_{\text{grad } 1} = \underbrace{P_0(x)}_{\text{grad } 0} + \underbrace{c_1(x - x_0)}_{\text{grad } 1}, \quad c_1 \in \mathbb{R}$$

$$P_0(x_0) = y_0$$

$$\text{Cum } P_1(x_0) = P_0(x_0) + c_1(x_0 - x_0) = P_0(x_0) = y_0, \text{ trebuie ca:}$$

$$P_1(x_1) = y_1 \Rightarrow$$

$$P_0(x_1) + c_1(x_1 - x_0) = y_1 \Rightarrow c_1 = \frac{y_1 - P_0(x_1)}{x_1 - x_0}$$

$$\underline{k \mapsto k+1}: D_{k+1} = D_k + \{(x_{k+1}, y_{k+1})\}$$

$$\underline{P_{k+1} \in \mathbb{P}_{k+1}}: P_{k+1}(x_i) = y_i, i = \overline{0, k+1}$$

Dar  $P_k \in \mathbb{P}_k$  si  $P_k(x_i) = 0, i = \overline{0, k} \Rightarrow$

$$\underline{P_{k+1}(x) = P_k(x) + \underbrace{c_{k+1}(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_k)}_{\text{grad } k+1}}$$

$$\text{grad } k+1 \quad \text{grad } k \quad \text{grad } k+1$$

$$\underline{P_k(x_i) = y_i, i = \overline{0, k}} \quad \underline{\mathbb{P}_k \subset \mathbb{P}}$$

$$\text{Cum } \underline{P_{k+1}(x_i) = P_k(x_i) = y_i, i = \overline{0, k}},$$

mai trebuie sa

$$P_{k+1}(x_{k+1}) = y_{k+1} \Rightarrow$$

$$\boxed{c_{k+1} = \frac{y_{k+1} - P_k(x_{k+1})}{(x_{k+1} - x_0)\dots(x_{k+1} - x_k)}}$$

## Algoritm (metoda lui Newton):

Date:  $n \geq 1$ ,  $D_n = \{(x_i, y_i) \mid i = \overline{0, n}\} \subset \mathbb{R}^2$

$x_i \neq x_j$ ,  $0 \leq i < j \leq n$

$k=0$ :  $P_k(x) = c_k$ ;  $c_k = y_k$

$k=\overline{n}$ :  $c_k = \frac{y_k - P_{k-1}(x_k)}{(x_k - x_0)(x_k - x_1) \dots (x_k - x_{k-1})}$

$$P_k(x) = P_{k-1}(x) + c_k(x_k - x_0)(x_k - x_1) \dots (x_k - x_{k-1})$$

### OBSERVAȚII

$$1) P_n(x) = c_0 + \sum_{k=1}^n c_k \prod_{l=0}^{k-1} (x - x_l)$$

2) În cazul metodei lui Newton, polinoamele de bază ale lui  $P_n$  sunt

$$\{1; (x - x_0); (x - x_0)(x - x_1); \dots, (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1})\}$$

3) Sist. de ecuații liniare pt determinarea  $c_k$ ,  $k = \overline{0, n}$ , este inferior triunghiular.