8. APROXIMAREA NUMERICĂ A FUNCȚIILOR

Obiectivele lucrării:

- familiarizarea cu câteva din metodele de aproximare numerică bazate pe utilizarea polinoamelor,
- fixarea de cunoştințe privitoare la rezolvarea problemei de aproximare numerică a funcțiilor prin diferite metode, utilizând mediul Matlab,

prin studierea unor exemple și prin rezolvarea unor probleme.

Se recomandă parcurgerea anexei M8 înaintea studierii paragrafelor 8.1 și 8.2.

8.1. ELEMENTE DESPRE APROXIMAREA NUMERICĂ A FUNCȚIILOR ÎN MATLAB

Aproximarea numerică a funcțiilor

Fie f o funcție precizată printr-un set de n puncte $(x_i, y_i = f(x_i))$, i = 1, 2, ..., n.

a. Interpolare liniară. Interpolare cu polinom Hermite. Interpolare cu funcții spline

Pentru aproximarea numerică a funcției f de o variabilă reală prin interpolare liniară, interpolare cu polinom Hermite sau interpolare cu funcții spline, Matlab pune la dispoziția utilizatorului funcția interp1 cu următoarea sintaxă de apel:

```
vy=interp1(x,y,vx,'metoda')
```

unde:

- x este vectorul punctelor {x_i};
- y este vectorul punctelor {y_i};
- vx este vectorul punctelor în care se dorește aproximarea funcției f;
- vy este vectorul obținut prin aproximarea funcției f în punctele vx;
- metoda reprezintă un şir de caractere prin care se precizează metoda de interpolare dorită:
 - o linear pentru interpolare liniară (este metoda implicită);
 - o cubic sau pchip pentru interpolare cu polinom Hermite cubic pe porțiuni;
 - o spline pentru interpolare spline cubică.

Interpolarea cu funcții spline se mai poate realiza și cu funcția Matlab spline. Sintaxa de apel a funcției spline este:

```
vy=spline(x,y,vx)
```

în care parametrii x, y, vx şi vy au aceleaşi semnificații ca şi în cazul funcției interpl.

Comentariu: De fapt, methoda 'spline' a funcției interpl apelează fără implicarea utilizatorului funcția Matlab spline pentru realizarea interpolării.

b. Aproximare cu metoda celor mai mici pătrate

Aproximarea funcției f cu metoda celor mai mici pătrate se realizează în Matlab prin parcurgerea următoarelor două etape:

1. Determinarea polinomului de interpolare folosind funcția Matlab polyfit, care are sintaxa:

```
P=polyfit(x,y,m)
```

unde:

- x este vectorul punctelor {x_i};
- y este vectorul punctelor {y_i};
- m este gradul polinomului de aproximare, $0 \le m \le n-1$;
- P este vectorul coeficienților polinomului de interpolare, coeficienții fiind în ordinea descrescătoare a puterilor nedeterminatei polinomului.
- 2. Calculul valorilor polinomului de aproximare în punctele dorite, utilizând funcția Matlab polyval, care are sintaxa:

```
vy=polyval(P,vx)
```

unde:

- vx este vectorul punctelor în care se dorește aproximarea funcției f;
- P este vectorul coeficienților polinomului de interpolare, obținut în prima etapă;
- vy este vectorul obținut prin aproximarea funcției f în punctele vx cu valorile polinomului P.

8.2. Exemple de studiat

Exemplul 8.1: Fie f o funcție reală de o variabilă reală, precizată prin tabelul de valori:

Tabelul 8.1. Tabel de date pentru exemplul 8.1.

\mathcal{X}_i	0	1.2	1.6	2	2.7	3
$y_i = f(x_i)$	-2.5	0	2	1.7	-4	1

Să se determine valorile de aproximare ale funcției f în punctele 0.7, 1.3, 1.7, 2.5, 2.9, folosind:

- a) metoda de interpolare liniară;
- b) metoda de interpolare cu polinom Hermite cubic pe porțiuni.

Soluție: a) Se execută următoarea secvență de instrucțiuni Matlab:

```
% vectorul punctelor xi
x=[0 1.2 1.6 2 2.7 3];
% vectorul valorilor yi ale functiei in punctele xi
y=[-2.5 0 2 1.7 -4 1];
% vectorul punctelor in care se face aproximarea
vx=[0.7 1.3 1.7 2.5 2.9];
% aproximarea prin interpolare liniara
disp('Valorile lui f obtinute prin interpolare liniara:')
vy=interp1(x,y,vx,'linear')
```

Executând secvența de mai sus se obțin rezultatele:

```
Valorile lui f obtinute prin interpolare liniara:

vy = -1.0417 0.5000 1.9250 -2.3714 -0.6667
```

b) Se execută următoarea secvență Matlab, care diferă de cea de la punctul a) numai prin metoda de interpolare precizată:

obtinând valorile:

```
Valorile lui f obtinute prin interpolare Hermite cubica:

vy = -1.4777 0.4901 1.9771 -2.9221 -1.3678
```

Exemplul 8.2: Să se reprezinte grafic în aceeași fereastră grafică funcțiile de interpolare liniară, respectiv spline cubică, pentru funcția f definită prin tabelul de valori:

Tabelul 8.2. Tabel de date pentru exemplul 8.2.

\mathcal{X}_i	-1.5	0	1	3
$y_i = f(x_i)$	7.8	5	6.3	6.8

precum și punctele tabelului.

Soluție: Intervalul de reprezentare este dat de cea mai mică valoare x_i și cea mai mare valoare x_i : [-1.5,3]. Se execută următoarea secvență Matlab:

```
% vectorul punctelor xi x=[-1.5 \ 0 \ 1 \ 3];
```

```
% vectorul valorilor yi ale functiei in punctele xi
y=[7.8 5 6.3 6.8];
% vectorul punctelor intervalului de aproximare
vx=-1.5:0.1:3;
% aproximarea prin interpolare liniara
vy_liniar=interp1(x,y,vx,'linear');
% aproximarea prin interpolare spline cubica
vy_spline=spline(x,y,vx);
% reprezentarile grafice
plot(x,y,'ro',vx,vy_liniar,'g',vx,vy_spline,'b--')
legend('puncte','interpolare liniara','spline')
```

Graficele rezultate sunt prezentate în figura 8.1.:

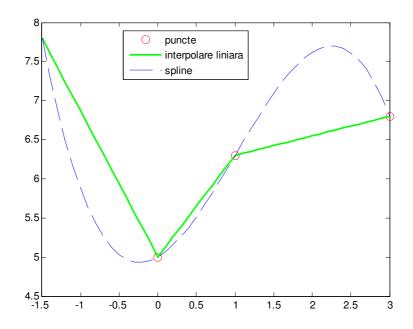


Fig.8.1. Graficele funcțiilor de aproximare din exemplul 8.2.

Exemplul 8.3: Fie funcția *f* dată prin tabelul de valori:

Tabelul 8.3. Tabel de date pentru exemplul 8.3.

χ_i	-8	-6	-4	-2	0	2	4
$y_i = f(x_i)$	30	10	9	6	5	4	4

- a) Să se aproximeze, în sensul celor mai mici pătrate, funcția f în punctele -7,
 -4.2, -0.75, 1, 2.15, 3, folosind regresia parabolică, regresia cubică şi regresia cu polinom de gradul 6.
- b) Să se reprezinte grafic în aceeași fereastră grafică polinoamele de aproximare de la punctul a) și punctele din tabel.

<u>Soluție</u>: a) Pentru aproximarea funcției date prin metoda celor mai mici pătrate (regresie polinomială), se parcurg cele două etape precizate în paragraful 8.1. Se execută secevnța Matlab:

```
% Etapa 1: determinarea polinoamelor de aproximare
% vectorul punctelor xi
x=-8:2:4;
% vectorul valorilor yi ale functiei in punctele xi
y=[30 \ 10 \ 9 \ 6 \ 5 \ 4 \ 4];
% vectorii coeficientilor polinoamelor de interpolare
P2=polyfit(x,y,2); % regresie parabolica
P3=polyfit(x,y,3); % regresie cubica
P6=polyfit(x,y,6); % regresie de gradul 6
% Etapa 2: aproximarea
% vectorul punctelor in care se face aproximarea
vx=[-7 -4.2 -0.75 1 2.15 3];
% aproximarea prin regresie parabolica
disp('cmmp: regresie parabolica:')
vy2=polyval(P2,vx)
% aproximarea prin regresie cubica
disp('cmmp: regresie cubica:')
vy3=polyval(P3,vx)
% aproximarea prin regresie de gradul 6
disp('cmmp: regresie de gradul 6:')
vy6=polyval(P6, vx)
```

obținând următoarele rezultate:

```
cmmp: regresie parabolica:
vy2 =
   20.8929
             9.9529
                        3.1473
                                  2.5119
                                            3.1266
                                                      4.1071
cmmp: regresie cubica:
vy3 =
  20.0595
                        4.9833
                                  5.6786
             7.1222
                                            5.6114
                                                      4.9405
cmmp: regresie de gradul 6:
vy6 =
              9.2095
                        5.0584
                                  4.8867
                                            3.7901
                                                      2.6289
   13.6680
```

b) Şi pentru reprezentarea grafică a funcțiilor de aproximare este necesară parcurgerea celor două etape precizate în paragraful 8.1. Prima etapă este însă identică cu prima etapa de la punctul a). Mai jos este redată secvența de instrucțiuni corespunzătoare celei de a doua etape, iar graficele obținute sunt redate în figura 8.2.:

```
% Etapa 2: graficele polinoamelor de aproximare
% intervalul de reprezentare grafica
vxg=min(x):(max(x)-min(x))/100:max(x);
% aproximarea prin regresie parabolica
vy2q=polyval(P2, vxq);
% aproximarea prin regresie cubica
vy3g=polyval(P3, vxg);
% aproximarea prin regresie de gradul 6
vy6g=polyval(P6, vxg);
% grafice
% punctele tabelului
plot(x,y,'bd')
hold on
% polinoamele de aproximare
plot (vxg, vy2g, 'r', vxg, vy3g, '--g', vxg, vy6g, 'k:')
axis([min(x)-1 max(x)+1 ...
    min([y vy2g vy3g vy6g])-5 max([y vy2g vy3g vy6g])+5])
```

```
legend('puncte','regresie parabolica', ...
    'regresie cubica','regresie de gradul 6')
hold off
```

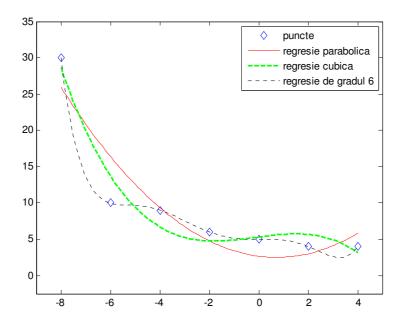


Fig.8.2. Graficele funcțiilor de aproximare din exemplul 8.3.

8.3. Probleme de rezolvat

P8.1. Să se scrie o funcție Matlab *langrange* care realizează interpolarea polinomială Lagrange. Argumentele funcției Matlab vor fi: vectorul punctelor $\{x_i\}$ și vectorul punctelor $\{y_i\}$ ale unei funcții f cunoscută prin puncte și vectorul vx al punctelor în care se dorește realizarea aproximării. Funcția Matlab va returna vectorul vy al valorilor obținute prin aproximarea funcției f cu polinomul de interpolare Lagrange în punctele vx.

P8.2. Se consideră tabelul următor care reprezintă valorile vitezei unui mobil în mişcare citite la diverse momente de timp:

timp [sec]	0	1	2	3	4	5	6
viteza [m·sec ⁻¹]	15	30	75	60	60	40	55

Să se estimeze valorile vitezei la momentele t1=0.5 sec, t2=3.2 sec și t3=5.7 sec, utilizând:

a) interpolarea liniară;

- b) interpolarea polinomială Lagrange (se va folosi funcția de la P8.1.);
- c) interpolarea cu polinom Hermite cubic pe porțiuni;
- d) interpolarea spline cubică;
- e) regresia parabolică;
- f) aproximarea cu metoda celor mai mici pătrate cu polinom de grad 5.
- **P8.3.** În ipotezele problemei P8.2., să se reprezinte grafic în aceeași fereastră grafică punctele din tabel și funcțiile de aproximare corespunzătoare punctelor a)-f).
- **P8.4.** Să se scrie o funcție Matlab care primește ca argumente vectorul punctelor $\{x_i\}$, vectorul punctelor $\{y_i\}$ ale unei funcții f cunoscută prin puncte, și vectorul vx al punctelor în care se dorește realizarea aproximării. Funcția Matlab returnează vectorii obținuți prin interpolare liniară și prin regresie cubică a funcției f în punctele vx.
- **P8.5.** Să se scrie o funcție Matlab care primește ca argumente vectorul punctelor $\{x_i\}$ și vectorul punctelor $\{y_i\}$ ale unei funcții f cunoscută prin puncte. Funcția Matlab reprezintă grafic în aceeași fereastră grafică, punctele de coordonate (x_i, y_i) și funcțiile de aproximare corespunzătoare obținute prin interpolarea spline cubică și interpolare cu polinom Hermite cubic pe porțiuni.

8.4. Întrebări recapitulative

- Î8.1. Definiți problema de aproximare a unei funcții reale de o variabilă reală.
- 18.2. În ce situații se pune, de obicei, problema aproximării unei funcții?
- 18.3. Definiți noțiunile de interpolare, respectiv extrapolare.
- Î8.4. Precizați formula polinomului de interpolare Lagrange, pentru o funcție f, cunoscută prin puncte $(x_i, y_i = f(x_i))$, i = 1, 2, ..., n.
- Î8.5. Enumerați funcțiile Matlab (pe care le cunoașteți) destinate aproximării funcțiilor de o variabilă reală (denumire, metoda de aproximare).
- Î8.6. Care din următoarele metode de aproximare a funcțiilor impun ca funcția de aproximare g să aibă în punctele $\{x_i\}$ aceleași valori ca funcția care este aproximată f (adică, $g(x_i)=f(x_i)$): interpolare cu polinom Hermite, regresie parabolică, aproximare cu funcții spline, aproximare polinomială cubică prin metoda celor mai mici pătrate, interpolare cu polinom Lagrange?

ANEXA M8. ELEMENTE DESPRE APROXIMAREA NUMERICĂ A FUNCȚIILOR

M8.1. Aproximarea numerică a funcțiilor

a. Problema aproximării unei funcții

Fie o funcție $f: I \subseteq \mathbf{R} \to \mathbf{R}$ și [a,b] un subinterval al domeniului de definiție I. Se pune problema determinării unei alte funcții $g: I \to \mathbf{R}$, de expresie relativ simplă, care să aproximeze cât mai bine funcția f pe intervalul [a,b], adică $g(x) \approx f(x)$, $\forall x \in [a,b]$.

Problema aproximării unei funcții se pune în următoarele două situații:

- a) expresia funcției f este cunoscută, dar suficient de complicată, astfel încât utilizarea ei în calcule este incomodă sau duce la erori mari de calcul;
- b) expresia funcției f nu este cunoscută, funcția fiind precizată doar printr-un set de n puncte $\{(x_i, y_i)\}, y_i = f(x_i), i = \overline{1, n}, \text{ cu } x_i = a, x_n = b, x_i \in (a, b), i = \overline{2, n-1}.$

Situația cea mai întâlnită este a doua, caz în care, valorile funcției f sunt date de obicei sub formă tabelară:

\mathcal{X}_i	$x_1=a$	x_2	 $x_n=b$
$y_i = f(x_i)$	y_1	y_2	 y_n

În majoritatea aplicațiilor, valorile $\{x_i\}$ sunt echidistante, cu pasul de discretizare $h = \frac{b-a}{n}$, adică $x_{i+1} = x_i + h$, $i = \overline{1, n-1}$.

În multe situații practice, nu este necesară determinarea expresiei funcției de aproximare g, ci doar a valorilor de aproximare g(x) pentru orice x din intervalul [a,b].

În cazul b), dacă pentru funcția de aproximare g se impune condiția $g(x_i) = y_i$, $i = \overline{1,n}$, problema de aproximare este denumită și problemă de **interpolare**. Dacă problema se extinde și în afara intervalului [a,b], adică se dorește aproximarea funcției f într-un punct $x \in I$ -[a,b], atunci se utilizează termenul de **extrapolare**.

b. Câteva metode numerice de aproximare a funcțiilor

În continuare se presupune că funcția f este precizată printr-un set de n puncte, $\{(x_i, y_i)\}, y_i = f(x_i), i = \overline{1,n}$, cu $x_i = a$ și $x_n = b$.

Interpolare liniară

Se cere să se determine funcția de aproximare g care să fie afină pe fiecare subinterval $[x_i, x_{i+1}]$, $i = \overline{1, n-1}$, și să treacă prin punctele date, deci să verifice condițiile:

$$g(x_i) = y_i, i = 1, n$$
.

Funcția g cu proprietățile cerute există și este unică. Ea este dată de expresia:

$$g(x) = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} \cdot x + \frac{x_{i+1} y_i - x_i y_{i+1}}{x_{i+1} - x_i}, x \in [x_i, x_{i+1}], i = \overline{1, n-1}$$

Interpolare polinomială Lagrange

Se cere să se determine polinomul P_{n-1} (funcția g este, deci, o funcție polinomială, $g=P_{n-1}$), grad $P_{n-1}=n-1$, de forma:

$$P_{n-1}(x) = a_1 + a_2 x + a_3 x^2 + \dots + a_n x^{n-1}, \forall x \in [a,b], a_i \in \mathbf{R}, i = \overline{1,n},$$

care să treacă prin punctele date, deci să verifice condițiile:

$$P_{n-1}(x_i) = y_i, i = \overline{1,n}$$
.

Se obține astfel următorul sistem de ecuații liniare, în necunoscutele a_1 , a_2 , ..., a_n :

$$\begin{cases} a_1 + a_2 x_1 + a_3 x_1^2 + \dots + a_n x_1^{n-1} = y_1 \\ a_1 + a_2 x_2 + a_3 x_2^2 + \dots + a_n x_2^{n-1} = y_2 \\ \dots & \dots & \dots \\ a_1 + a_2 x_n + a_3 x_n^2 + \dots + a_n x_n^{n-1} = y_n \end{cases}$$

Deoarece determinantul sistemului este un determinant Vandermonde și punctele x_i , $i=\overline{1,n}$, sunt distincte două cîte două, sistemul are soluție unică. Prin urmare, există un polinom unic de gradul n-1 care să treacă prin punctele date. Acest polinom se numește **polinom de interpolare al punctelor** (x_i,y_i), $i=\overline{1,n}$.

Există mai multe modalități de determinare a polinomului de interpolare, care duc, de fapt, la exprimări echivalente ale acestuia: de tip Newton, de tip Gauss, de tip Stirling, de tip Bessel, de tip Lagrange ş.a. În continuare se face referire doar la ultimul.

Polinomul de interpolare Lagrange se determină în modul următor: se alege polinomul de aproximare de forma:

$$L_{n-1}(X) = \sum_{k=1}^{n} y_k p_k(X),$$

unde polinoamele p_k sunt de grad n-1 și au proprietatea $p_k(x_i) = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k \end{cases}$. Expresia acestor polinoame se poate deduce ușor:

$$p_k(X) = \prod_{\substack{i=1\\i\neq k}}^n \frac{X - x_i}{x_k - x_i}$$

obținând, în final, expresia polinomului de interpolare Lagrange:

$$L_{n-1}(X) = \sum_{k=1}^{n} \left(y_k \prod_{\substack{i=1\\i\neq k}}^{n} \frac{X - x_i}{x_k - x_i} \right)$$

Interpolare cu polinom Hermite

Se presupune că se cunosc pentru funcția f și valorile derivatelor până la un anumit ordin în anumite puncte $\{x_i\}$:

$$f^{(r)}(x_i) = y_i^r, \quad r = \overline{0, r_i}, \quad r_i \in \mathbb{N}, \quad i = \overline{1, n}$$

Se cere să se determine polinomul P de grad minim care să îndeplinească următoarele condiții:

$$P^{(r)}(x_i) = y_i^r, \quad r = \overline{0, r_i}, \quad i = \overline{1, n}$$

Un astfel de polinom există, este unic şi are gradul $m = n + \sum_{i=1}^{n} r_i$. Se numeşte **polinom de interpolare Hermite**.

Aproximarea cu funcții spline

Se cere să se aproximeze funcția f cu o funcție g spline polinomială de grad m << n, astfel încât:

$$g(x_i) = y_i, i = \overline{1,n}$$

Prin *funcție spline polinomială de grad m* se înțelege o funcție de clasă $C_{[a,b]}^{m-1}$, ale cărei restricții g_i pe fiecare subinterval $[x_{i-1}, x_i]$ sunt polinoame de grad m << n:

$$g_i(x) = P_m^i(x), \ \forall x \in [x_{i-1}, x_i], \ i = \overline{2, n}, \ grad P_m^i = m.$$

Dacă m=3 funcția g este numită funcție spline cubică.

Aproximarea cu metoda celor mai mici pătrate

Se cere să se determine polinomul P_m , $\operatorname{grad} P_m = m$, m < n, de forma:

$$P_m(x) = a_1 + a_2 x + a_3 x^2 + ... + a_{m+1} x^m, \ \forall x \in [a,b]$$
,

care să aproximeze funcția f astfel încât să fie minimizată suma pătratelor diferențelor dintre valorile aproximate și cele exacte în punctele $\{x_i\}$.

Problema enunțată este o problemă de optimizare:

$$\hat{P}_m = \{ P_m \mid \min_{a_1,\dots,a_{m+1}} \sum_{i=1}^n [P_m(x_i) - y_i]^2 \} .$$

Metoda de calcul rezultată se numește **metoda celor mai mici pătrate** (**CMMP**). Această metodă se folosește atunci când fie perechile $(x_i, y_i = f(x_i))$, $i = \overline{1,n}$, nu sunt cunoscute cu exactitate fie n este foarte mare.

Aproximarea funcției f printr-un polinom de forma de mai sus prin metoda CMMP este numită în general și **regresie polinomială**, în particular **regresie**

liniară dacă m=1, regresie parabolică dacă m=2, respectiv regresie cubică dacă m=3.

Aproximarea prin metoda CMMP poate fi aplicată însă și altor funcții de aproximare g, diferite de cele polinomiale.