

SANDA MICULA      RODICA SOBOLU

MARIA MICULA

**A N A L I Z Ă   N U M E R I C Ă**

**C U**

**M A P L E**

Editura AcademicPress

Cluj-Napoca, 2008



# Cuprins

<b>1</b>	<b>Elemente de teoria erorilor</b>	<b>1</b>
1.1	Introducere . . . . .	1
1.2	Noțiuni de teoria erorilor . . . . .	2
1.3	Surse și tipuri de erori . . . . .	4
1.4	Propagarea erorilor . . . . .	6
1.5	Reprezentarea numerelor . . . . .	9
1.5.1	Conversia numerelor din sistemul zecimal în sistemul binar . . . . .	9
1.5.2	Conversia numerelor din sistemul binar în sistemul zecimal . . . . .	11
1.5.3	Reprezentarea numerelor în virgulă flotantă . . . . .	12
1.6	Evaluarea preciziei unei aproximații cu ajutorul cifrelor semnificative . . . . .	12
1.7	Aproximări corecte cu un număr dat de cifre semnificative . . . . .	13
1.8	Probleme propuse . . . . .	15
<b>2</b>	<b>Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuații algebrice liniare</b>	<b>17</b>
2.1	Eliminarea gaussiană . . . . .	17
2.2	Rezolvarea matriceală a sistemelor liniare . . . . .	22
2.3	Factorizarea LU . . . . .	24
2.4	Valori proprii ale unei matrice . . . . .	33
2.5	Metode iterative . . . . .	36
2.5.1	Metoda lui Jacobi . . . . .	37
2.5.2	Metoda Gauss – Seidel . . . . .	38
2.6	Eroarea în rezolvarea sistemelor liniare . . . . .	41
2.7	Probleme propuse . . . . .	43

<b>3</b>	<b>Rezolvarea aproximativă a ecuațiilor neliniare</b>	<b>47</b>
3.1	Metoda înjumătățirii . . . . .	49
3.2	Analiza erorii metodei înjumătățirii . . . . .	50
3.3	Metoda coardei . . . . .	53
3.4	Analiza erorii metodei coardei . . . . .	55
3.5	Metoda tangentei . . . . .	58
3.6	Analiza erorii metodei tangentei . . . . .	59
3.7	Probleme propuse. . . . .	61
<b>4</b>	<b>Aproximarea funcțiilor</b>	<b>63</b>
4.1	Metoda celor mai mici pătrate . . . . .	63
4.2	Interpolarea funcțiilor . . . . .	65
4.2.1	Polinomul de interpolare al lui Lagrange . . . . .	66
4.2.2	Eroarea formulei de interpolare Lagrange . . . . .	67
4.3	Diferențe divizate . . . . .	69
4.3.1	Diferențe finite . . . . .	72
4.4	Polinomul de interpolare al lui Newton . . . . .	74
4.5	Eroarea în interpolarea prin polinomul lui Newton . . . . .	80
4.6	Polinomul de interpolare al lui Hermite . . . . .	87
4.7	Interpolarea cu ajutorul funcțiilor spline . . . . .	90
4.7.1	Funcții spline cubice . . . . .	91
4.7.2	Construcția funcției spline cubice de interpolare . . . . .	92
4.8	Probleme propuse . . . . .	97
<b>5</b>	<b>Integrarea și derivarea numerică</b>	<b>101</b>
5.1	Metode de integrare numerică . . . . .	101
5.2	Metoda dreptunghiurilor . . . . .	102
5.3	Metoda trapezelor . . . . .	105
5.4	Formula lui Simpson . . . . .	108
5.5	Evaluarea erorii formulei lui Simpson . . . . .	111
5.6	Derivarea numerică . . . . .	112
5.6.1	Metoda interpolativă de derivare numerică . . . . .	112
5.6.2	Metoda dezvoltării în serie Taylor . . . . .	114
5.7	Probleme propuse . . . . .	117

<b>6</b>	<b>Rezolvarea numerică a ecuațiilor diferențiale</b>	<b>119</b>
6.1	Procedee Runge - Kutta pentru ecuații diferențiale de ordinul I	122
6.2	Delimitarea erorii în procedeele Runge-Kutta . . . . .	130
6.3	Formule Runge-Kutta-Fehlberg pentru ecuații diferențiale de ordinul al doilea . . . . .	132
6.4	Probleme propuse . . . . .	136
<b>7</b>	<b>Maple</b>	<b>137</b>
7.1	Introducere în Maple . . . . .	137
7.1.1	Expresiile în <b>Maple</b> . . . . .	140
7.1.2	Mulțimi . . . . .	140
7.1.3	Variabile <b>Maple</b> . . . . .	142
7.1.4	Constante numerice în <b>Maple</b> . . . . .	142
7.1.5	Funcții elementare în <b>Maple</b> . . . . .	146
7.2	Conversia numerelor din sistemul zecimal în sistemul binar . .	153
7.3	Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuații algebrice . . . . .	154
7.3.1	Eliminarea gaussiană. . . . .	154
7.3.2	Rezolvarea matriceală a sistemelor liniare . . . . .	158
7.3.3	Factorizarea LU. . . . .	162
7.3.4	Vectori și valori proprii ale unei matrice. . . . .	164
7.4	Metode iterative pentru rezolvarea sistemelor de ecuații liniare	166
7.4.1	Metoda lui Jacobi . . . . .	166
7.4.2	Metoda lui Gauss-Seidel . . . . .	171
7.5	Rezolvarea aproximativă a ecuațiilor neliniare . . . . .	174
7.6	Aproximarea funcțiilor . . . . .	185
7.6.1	Interpolarea funcțiilor . . . . .	185
7.6.2	Aproximarea prin metoda celor mai mici pătrate . . . .	191
7.7	Integrarea numerică . . . . .	192
7.7.1	Metoda dreptunghiurilor . . . . .	192
7.7.2	Metoda Trapezelor . . . . .	195
7.7.3	Metoda lui Simpson . . . . .	197
7.8	Rezolvarea numerică a ecuațiilor diferențiale . . . . .	199
7.9	Derivarea numerică . . . . .	200

<b>8</b>	<b>Soluțiile problemelor propuse</b>	<b>205</b>
8.1	CAPITOLUL 1 . . . . .	205
8.2	CAPITOLUL 2 . . . . .	208
8.3	CAPITOLUL 3 . . . . .	215
8.4	CAPITOLUL 4 . . . . .	222
8.5	CAPITOLUL 5 . . . . .	233
8.6	CAPITOLUL 6 . . . . .	236

# Capitolul 1

## Elemente de teoria erorilor

### 1.1 Introducere

Analiza numerică, o componentă a matematicii aplicate, oferă metode și procedee de determinare efectivă a soluțiilor numerice ale diverselor probleme, cu o precizie dinainte fixată.

Problemele specifice ce pot fi rezolvate cu ajutorul analizei numerice sunt:

1. Probleme ce sunt modelate prin funcții de una sau mai multe variabile, dar acestea nu pot fi efectiv determinate, ci se cunosc valori ale lor pentru valori particulare ale argumentului. Se cere, ca pe baza acestora, să se determine, cu aproximație, valorile acestor funcții pe alte noi puncte, valorile derivatelor lor de un anumit ordin, pe puncte date, valorile integralelor lor pe anumite domenii.

Astfel se ajunge la teoria diferențelor finite și a diferențelor divizate, la formulele de interpolare, de derivare și integrare numerică. Pe baza acestora pot fi elaborate diverse noi procedee de aproximare.

2. De multe ori, în rezolvarea unor probleme se ajunge la sisteme de ecuații de diverse tipuri: algebrice, transcendente, diferențiale, integrale, etc., a căror soluție exactă nu poate fi determinată. De aceea se face apel la procedee de aproximare.

Un procedeu de aproximare trebuie să posede următoarele caracteristici:

1. Să fie convergent—adică șirul aproximațiilor succesive să fie convergent către soluția exactă, pentru a aproxima “cât mai bine” această soluție.
2. Să fie stabil (să aibă stabilitate), adică variații mici ale datelor numerice să aibă ca efect variații mici ale soluțiilor aproximative.

Uneori, condițiile care asigură stabilitatea unei metode de aproximare coincid cu cele care garantează convergența sa.

Desigur, importantă este și “viteza” de convergență a unei metode de aproximare.

## 1.2 Noțiuni de teoria erorilor

Vom considera următoarele exemple:

**Exemplul 1.1** *Să se rezolve ecuația*

$$x^2 = 3$$

**Soluție.** Soluția exactă este

$$x = \sqrt{3}$$

iar valoarea aproximativă a soluției este

$$x = 1.732\dots$$

**Exemplul 1.2** *Să se calculeze*

$$\int_1^3 \frac{1}{x} dx$$

**Soluție.** Se obține

$$\int_1^3 \frac{1}{x} dx = \ln x \Big|_1^3 = \ln 3 - \ln 1 = \ln 3$$

sau valoarea sa aproximativă

$$\int_1^3 \frac{1}{x} dx = 1.0986\dots$$

**Exemplul 1.3** *Să se scrie ecuația dreptei care trece prin punctele  $(-1, 1)$  și  $(2, 3)$ .*



**Soluție.** Se folosește ecuația dreptei ce trece prin două puncte

$$y - y_1 = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}(x - x_1)$$

Se obține

$$y - 1 = \frac{3 - 1}{2 - 1}(x + 1) \text{ sau } y = \frac{2}{3}x + \frac{5}{3}$$

adică o relație de forma  $f(x) = ax + b$ .

**Exemplul 1.4** *Se consideră datele*

$x_i$	1	2	3	4	5	6	7
$y_i$	5	13	16	23	33	38	40

*Să se specifice natura relației între  $x$  și  $y$ .*

**Soluție.** Se reprezintă grafic aceste puncte (figura 1)

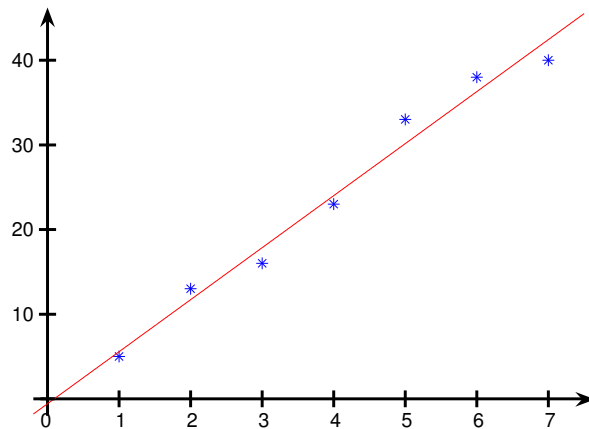


Figura 1. Norul de puncte și funcția liniară

Se observă că o dreaptă aproximează “cel mai bine” aceste valori. Deci legătura între  $x$  și  $y$ , pe baza acestor valori, este de forma

$$f(x) = ax + b$$

Din aceste exemple, se vede că, în general, se cere rezolvarea unei probleme de tipul

$$F(x) = y$$

Dacă sunt date  $x$  și  $F$ , și trebuie calculat  $y$ , problema se numește *problemă directă* sau *problemă de evaluare* (exemplul 1.2).

Dacă sunt date  $y$  și  $F$ , și trebuie determinat  $x$ , problema se numește *problemă inversă* (exemplul 1.1).

Dacă se dau  $x$  și  $y$ , și trebuie determinat  $F$ , problema se numește *problemă de identificare* (exemplele 1.3, 1.4).

După cum s-a putut vedea din aceste exemple, soluțiile obținute sunt valori aproximative, valori afectate de erori, adică de abateri de la soluțiile exacte.

Studiul erorilor și propagarea lor în calcule sunt probleme importante ale analizei numerice.

În practică, este important să se facă aproximări care să fie afectate de erori neglijabile, adică ele să nu modifice precizia metodei.

## 1.3 Surse și tipuri de erori

Se va defini, mai întâi, noțiunea de *aproximație*, noțiune ce deja s-a folosit.

Fie  $\mathcal{A} : \mathbb{R} \rightarrow \mathcal{P}(\mathbb{R})$ , o aplicație care asociază fiecărui număr  $x \in \mathbb{R}$  o submulțime  $\mathcal{A}(x)$  a lui  $\mathbb{R}$ .

**Definiția 1.1** Fie  $x \in \mathbb{R}$ . Numărul  $x^*$  se numește **aproximație** a lui  $x \in \mathbb{R}$  dacă  $x^* \in \mathcal{A}(x)$ .

Se folosește notația  $x \approx x^*$ . Aplicația  $\mathcal{A}$  se numește *procedeu de aproximare*. Mulțimea  $\mathcal{A}(x)$  poate coincide cu  $\mathbb{R}$ , dar în practică ea este formată din numere ce diferă “puțin” de  $x$ .

Fie  $x \in \mathbb{R}$  și  $x^* \in \mathcal{A}(x)$  o aproximație a valorii efective (exacte)  $x$ .

**Definiția 1.2** Numărul

$$\Delta x = x - x^* \text{ sau } \Delta x = x^* - x \quad (1.1)$$

se numește **eroarea aproximației**  $x^*$ .

Dacă  $\Delta x > 0$ , adică  $x - x^* > 0$ ,  $x^*$  este *aproximație prin lipsă*, iar dacă  $\Delta x < 0$ ,  $x^*$  este *aproximație prin adaos*.

De exemplu, pentru numărul  $\pi = 3.141592\dots$ , numărul  $x^* = 3.14$  este o aproximație prin lipsă, iar  $x^* = 3.142$  este o aproximație prin adaos.

**Definiția 1.3** *Valoarea absolută a erorii*

$$|\Delta x| = |x - x^*| \quad (1.2)$$

se numește **eroare absolută**.

*Valoarea*

$$\delta x = \frac{|\Delta x|}{|x|}, x \neq 0 \quad (1.3)$$

se numește **eroare relativă**.

Deoarece, în practică  $x$  este necunoscut, se va folosi formula

$$\delta x = \frac{|\Delta x|}{|x^*|} \quad (1.4)$$

Formula erorii relative poate fi folosită și sub forma

$$\delta x = \frac{\Delta x}{x} \quad (1.5)$$

Din formula (1.5), rezultă

$$\Delta x = x\delta x \implies x^* - x = x\delta x$$

sau

$$x^* = (1 + \delta x)x \quad (1.6)$$

formulă des folosită în aplicații.

Pentru eroarea absolută și cea relativă se pot folosi, de asemenea, notațiile  $\Delta x^*$  și  $\delta x^*$ .

Sursele erorilor pot fi :

- *Modelul matematic al problemei*. De multe ori o problemă este caracterizată de un model matematic “aproximativ”, și de aici rezultă o sursă de erori.
- *Erori umane*: calcule aritmetice, erori de programare, etc.

- *Erori ale datelor inițiale* (de regulă măsurători).
- *Eroarea calculatorului* dată de reprezentarea în virgulă flotantă a numerelor reale, de rotunjiri, trunchieri, etc.
- *Eroarea metodei de aproximare*.

## 1.4 Propagarea erorilor

Aici, se vor trata două tipuri de probleme:

1. Să se determine precizia cu care se fac aproximările, știind erorile numerelor aproximative cu care se efectuează calculele. Altfel spus, se cere eroarea rezultatului cunoscând eroarea datelor inițiale.

Mai întâi, reamintim formula lui Taylor pentru funcțiile de o singură variabilă:

$$f(x) = f(x_0) + \frac{x-x_0}{1!}f'(x_0) + \frac{(x-x_0)^2}{2!}f''(x_0) + \dots + \frac{(x-x_0)^n}{n!}f^{(n)}(x_0) + \dots \quad (1.7)$$

Considerăm funcția de două variabile  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D = \{(x, y) | x, y \in \mathbb{R}\}$ . Dezvoltarea sa în serie Taylor în jurul punctului  $(x_0, y_0) \in D$  este:

$$\begin{aligned} f(x, y) = & f(x_0, y_0) + \frac{x-x_0}{1!}f'_x(x_0, y_0) + \frac{y-y_0}{1!}f'_y(x_0, y_0) + \\ & + \frac{(x-x_0)^2}{2!}f''_{x^2}(x_0, y_0) + 2\frac{(x-x_0)(y-y_0)}{2!}f''_{xy}(x_0, y_0) + \\ & + \frac{(y-y_0)^2}{2!}f''_{y^2}(x_0, y_0) + \frac{(x-x_0)^3}{3!}f'''_{x^3}(x_0, y_0) + \\ & + 3\frac{(x-x_0)^2(y-y_0)}{3!}f'''_{x^2y}(x_0, y_0) + 3\frac{(x-x_0)(y-y_0)^2}{3!}f'''_{xy^2}(x_0, y_0) + \\ & + \frac{(y-y_0)^3}{3!}f'''_{y^3}(x_0, y_0) + \dots \end{aligned} \quad (1.8)$$

Fie  $(x^*, y^*)$  valorile aproximative ale valorilor exacte  $(x, y)$ . Erorile lor absolute sunt:

$$\begin{aligned} \Delta x &= x - x^* \Rightarrow x = x^* + \Delta x \\ \Delta y &= y - y^* \Rightarrow y = y^* + \Delta y \end{aligned}$$

Trebuie calculată eroarea absolută

$$\Delta f = f(x, y) - f(x^*, y^*) \quad (1.9)$$

respectiv eroarea relativă  $\delta f$ .

În formula lui Taylor (1.8) pentru funcția de două variabile rolul lui  $x_0$  și  $y_0$  îl vor juca  $x^*$  respectiv  $y^*$ . Deci

$$\begin{aligned} f(x^* + \Delta x, y^* + \Delta y) &= f(x^*, y^*) + \Delta x f'_x(x^*, y^*) + \Delta y f'_y(x^*, y^*) + \\ &+ \frac{(\Delta x)^2}{2!} f''_{x^2}(x^*, y^*) + 2 \frac{\Delta x \Delta y}{2!} f''_{xy}(x^*, y^*) + \\ &+ \frac{(\Delta y)^2}{2!} f''_{y^2}(x^*, y^*) + \dots \end{aligned} \quad (1.10)$$

Sau

$$\begin{aligned} f(x^* + \Delta x, y^* + \Delta y) - f(x^*, y^*) &= \Delta x f'_x(x^*, y^*) + \Delta y f'_y(x^*, y^*) + \\ &+ \frac{1}{2!} [(\Delta x)^2 f''_{x^2}(x^*, y^*) + 2 \Delta x \Delta y f''_{xy}(x^*, y^*) + \\ &+ (\Delta y)^2 f''_{y^2}(x^*, y^*)] + \dots \end{aligned} \quad (1.11)$$

Deci

$$\begin{aligned} \Delta f &= \Delta x f'_x(x^*, y^*) + \Delta y f'_y(x^*, y^*) + \\ &+ \frac{1}{2!} [(\Delta x)^2 f''_{x^2}(x^*, y^*) + 2 \Delta x \Delta y f''_{xy}(x^*, y^*) + \\ &+ (\Delta y)^2 f''_{y^2}(x^*, y^*)] + \dots \end{aligned} \quad (1.12)$$

Dacă  $\Delta x$  și  $\Delta y$  sunt mici, atunci  $(\Delta x)^2$ ,  $\Delta x \Delta y$ ,  $(\Delta y)^2$  pot fi neglijate.

Se obține *formula erorii absolute a funcției  $f$  sau eroarea absolută maximă*:

$$\Delta f \simeq \Delta x f'_x(x^*, y^*) + \Delta y f'_y(x^*, y^*) \quad (1.13)$$

Analog pentru funcția  $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ , unde  $A = \{(x, y, z) | x, y, z \in \mathbb{R}\}$ , avem

$$\Delta f \simeq \Delta x f'_x(x^*, y^*, z^*) + \Delta y f'_y(x^*, y^*, z^*) + \Delta z f'_z(x^*, y^*, z^*)$$

În general pentru funcția de  $n$  variabile, se obține

$$\begin{aligned} \Delta f &\simeq \Delta x_1 f'_{x_1}() + \Delta x_2 f'_{x_2}() + \dots + \Delta x_n f'_{x_n}() = \\ &= \sum_{i=1}^n \Delta x_i f'_{x_i}() \end{aligned} \quad (1.14)$$

Aceasta este eroarea propagată.

Pentru eroarea relativă  $\delta f$  avem

$$\begin{aligned}\delta f = \frac{\Delta f}{f} &\simeq \sum_{i=1}^n \Delta x_i \frac{f'_{x_i}()}{f} = \sum_{i=1}^n \Delta x_i \frac{d}{dx_i} \ln f() = \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \delta x_i \frac{d}{dx_i} \ln f() = \sum_{i=1}^n x_i \frac{d}{dx_i} \ln f() \delta x_i\end{aligned}\quad (1.15)$$

2. Problema inversă este de a stabili precizia care se folosește în apropierea datelor inițiale pentru ca rezultatul să aibă o precizie dată, dinainte fixată.

Aceasta înseamnă să se determine limitele (marginile) superioare ale erorii absolute și relative pentru un  $\epsilon > 0$  (precizia) dat, fixat.

Rezolvarea acestei probleme se va face cu ajutorul metodei numită *principiul efectelor egale*. Acest principiu presupune că produsele  $f'_{x_i} \Delta x_i$  din evaluarea (1.14) a erorii absolute, au aceeași contribuție la producerea acestei erori, adică

$$f'_{x_1} \Delta x_1 = f'_{x_2} \Delta x_2 = \dots = f'_{x_n} \Delta x_n$$

Atunci formula (1.14) devine

$$\Delta f \simeq n \Delta x_i f'_{x_i}()$$

de unde

$$\Delta x_i \simeq \frac{\Delta f}{n f'_{x_i}} \quad (1.16)$$

sau

$$|\Delta x_i| \simeq \frac{|\Delta f|}{n |f'_{x_i}|} \quad (1.16')$$

Pe baza aceluiași principiu, din formula (1.15), pentru eroarea relativă, se obține

$$\delta x_i \simeq \frac{|\delta f|}{n \left| x_i \frac{d}{dx_i} \ln f \right|} \quad (1.17)$$

O problemă importantă în Analiza numerică este reprezentarea numerelor în calculator și erorile produse prin această reprezentare.

Baza unui sistem de numerație este numărul de simboluri necesare reprezentării unui număr.

Un număr  $r = r_0 r_1 \cdots r_k$  se poate reprezenta într-un sistem de numerație cu baza  $b$ , sub forma

$$r = r_0 b^k + r_1 b^{k-1} + \cdots + r_k \quad (1.18)$$

### 1.5.1 Conversia numerelor din sistemul zecimal în sistemul binar

Pentru a transforma un număr întreg din sistemul zecimal în cel binar, se fac împărțiri succesive la 2 ale numărului și câturilor obținute până când împărțirea la 2 nu mai este posibilă. Succesiunea de cifre binare este formată din ultimul cât diferit de zero și resturile împărțirilor luate în ordinea inversă obținerii lor.

**Exemplul 1.5** *Să se reprezinte numărul 2007 în sistemul binar.*

**Soluție.** Reprezentarea binară se obține după următoarea schemă:

[illegible]





Partea întreagă	Partea fracționară
	39783·2
0	79566·2
1	59132·2
1	18264·2
0	36528·2
0	73156·2
1	46312·2
0	93624·2
1	87248·2
1	74496·2
1	48992

Avem  $0.39783_{10} = 0.0110010111 \dots_2$ .

Deci,  $246.39783_{10} = 11110110.0110010111_2$ .

Se observă că partea fracționară rezultată în urma înmulțirilor cu 2 descrește și crește din nou. De aceea ne-am oprit la 10 cifre binare. Dacă se specifică în enunțul problemei un anumit număr de cifre binare, se calculează înmulțirile cu 2, până se realizează acest număr.

### 1.5.2 Conversia numerelor din sistemul binar în sistemul zecimal

Pentru a transforma un număr din sistemul binar în cel zecimal, se scrie numărul sub forma (1.18) și se efectuează calculele.

**Exemplul 1.8** Să se convertească numărul 10011 din baza 2 în baza 10.

**Soluție.**

$$10011_2 = 1 \cdot 2^4 + 0 \cdot 2^3 + 0 \cdot 2^2 + 1 \cdot 2 + 1 = 16 + 2 + 1 = 19_{10}$$

**Exemplul 1.9** Să se convertească numărul 101.100101 din baza 2 în baza 10.

**Soluție.**

$$\begin{aligned}
 101.100101_2 &= 1 \cdot 2^2 + 0 \cdot 2^1 + 1 \cdot 2^0 + \\
 &+ 1 \cdot 2^{-1} + 0 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 1 \cdot 2^{-4} + 0 \cdot 2^{-5} + 1 \cdot 2^{-6} = \\
 &= 5 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2^4} + \frac{1}{2^6} = 5 + \frac{37}{64} = 5.578125_{10}
 \end{aligned}$$

### 1.5.3 Reprezentarea numerelor în virgulă flotantă

**Definiția 1.4** *Un număr  $r = r_0 r_1 \cdots r_k$  în baza  $b$  (număr par) se reprezintă în virgulă flotantă sub forma  $r = r_0 r_1 \cdots r_p \cdot r_{p+1} \cdots r_k \times b^e$ .*

Cifrele  $r_0, r_1, \dots, r_k$  formează *mantisa* numărului,  $e$  - exponentul, iar  $b$  - baza.

Pentru ca reprezentarea în virgulă flotantă să fie unică, numerele se scriu sub formă *normalizată*, adică se schimbă reprezentarea lor (nu valoarea) astfel ca  $r_0 \neq 0$ .

Astfel numerele:

- 1234 în virgulă flotantă poate fi scris sub formele  $1.234 \times 10^3$ ,  $12.34 \times 10^2$ ,  $123.4 \times 10$ ;
- 0.364 poate fi scris sub formele  $3.64 \times 10^{-1}$ ,  $36.4 \times 10^{-2}$ ,  $364.0 \times 10^{-3}$ ;
- 0.0725 în formă normalizată este  $7.25 \times 10^{-2}$ .

Reprezentarea în virgulă flotantă poate fi făcută și în sistemul binar.

Deoarece numerele în sistemul binar se reprezintă cu multe cifre, se impun restricții asupra numărului de cifre ale mantisei, în funcție de tipul calculatorului.

Pentru microprocesoarele INTEL, mantisa conține 24 cifre binare, iar exponentul este cuprins în intervalul  $[-126, 127]$ .

Desigur, prin reprezentarea numerelor în virgulă flotantă se comit erori, care sunt cuprinse în *eroarea mașină* (vezi 1.3).

## 1.6 Evaluarea preciziei unei aproximații cu ajutorul cifrelor semnificative

**Definiția 1.5** *Cifrele semnificative ale unui număr reprezentat în baza  $b$  sunt oricare din cifrele  $1, 2, \dots, b - 1$*

- *nenule*
- *cele cuprinse între cifre nenule*
- *cele precedate de cel puțin o cifră nenulă*

care intervin în scrierea sa.

Din această definiție reiese că cifra 0 poate fi cifră semnificativă dacă nu are rolul de a fixa virgula corespunzătoare bazei  $b$  sau de a completa locul cifrelor necunoscute sau omise.

Cifra semnificativă cea mai din stânga a unui număr se numește *cifra cea mai semnificativă*.

De exemplu,

- numărul 7063 are toate cifrele semnificative
- numărul 0.02340 – ultimele 4 cifre sunt semnificative (zerourile din fața lui 2 servesc pentru indicarea virgulei zecimale, deci nu sunt cifre semnificative)
- $1.23 \times 10^3 = 1230$  – zero nu este cifră semnificativă, deoarece completează o cifră necunoscută
- $1.230 \times 10^2 = 123$  – zero este cifră semnificativă, fiind precedat de o cifră nenulă.

## 1.7 Aproximări corecte cu un număr dat de cifre semnificative

Fie numărul  $r > 0$  cu următoarea reprezentare în baza 10

$$r = r_0 10^k + r_1 10^{k-1} + \dots + r_{n-1} 10^{k-n+1} + r_n 10^{k-n} + \dots$$

**Definiția 1.6** *Numărul*

$$r^* = r_0^* 10^k + r_1^* 10^{k-1} + \dots + r_{n-1}^* 10^{k-n+1}$$

*aproximează numărul  $r$  corect cu  $n$  cifre semnificative dacă*

$$|\Delta r^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{k-n+1} \quad (1.19)$$

**Exemplul 1.10** *Să se determine numărul de cifre semnificative cu care numărul 2.718282 aproximează corect numărul  $e = 2.71828182\dots$*

**Soluție.** Fie  $e^* = 2.718282$ . Acesta se poate scrie sub forma

$$e^* = 2 \cdot 10^0 + 7 \cdot 10^{-1} + 1 \cdot 10^{-2} + \dots$$

Prin urmare,  $k = 0$ . Avem

$$\Delta e^* = e^* - e = 0.00000018 = 0.18 \times 10^{-6} \leq \frac{1}{2} \times 10^{-6}$$

De unde, comparând cu (1.19), se obține

$$10^{k-n+1} = 10^{-6} \Rightarrow 0 - n + 1 = -6 \Rightarrow n = 7$$

Deci, numărul 2.718282 aproximează corect numărul  $e = 2.71828182\dots$  cu 7 cifre semnificative.

Aceste aproximări sunt folosite în întocmirea tabelelor de logaritmi (mantisele lor sunt date cu 5 zecimale – 5 cifre semnificative) sau pentru calculul unor funcții (trigonometrice, Laplace, etc.) pentru diferite valori ale argumentelor lor.

Între numărul de cifre semnificative și eroarea relativă există relația

$$\delta r^* \leq \frac{1}{r_0^* \times 10^{n-1}} \quad (1.20)$$

$r^*$  fiind aproximația corectă cu  $n$  cifre semnificative, cu reprezentarea normalizată

$$r^* = r_0^* 10^k + r_1^* 10^{k-1} + \dots + r_{n-1}^* 10^{k-n+1} \quad (1.21)$$

Intr-adevăr, pentru  $r^* > 0$ ,

$$|\Delta r^*| = |r - r^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{k-n+1} \Rightarrow -\frac{1}{2} \times 10^{k-n+1} \leq r - r^* \leq \frac{1}{2} \times 10^{k-n+1}$$

de unde,

$$r \geq r^* - \frac{1}{2} \times 10^{k-n+1}$$

Dar

$$r^* \geq r_0^* \cdot 10^k$$

Atunci

$$r \geq r_0^* \cdot 10^k - \frac{1}{2} \cdot 10^{k-n+1} = \frac{1}{2} \cdot 10^k (2r_0^* - \frac{1}{10^{n-1}}) \geq \frac{1}{2} \cdot 10^k (2r_0^* - 1)$$

Însă  $r_0^* \geq 1$ ,  $r^*$  având forma normalizată.

Avem

$$\left. \begin{array}{l} r_0^* - 1 \geq 0 \\ r_0^* = r_0^* \end{array} \right\} \Rightarrow 2r_0^* - 1 \geq r_0^*$$

Prin urmare

$$r \geq \frac{1}{2} \cdot 10^k r_0^*$$

Dar

$$\delta r^* = \frac{\Delta r^*}{r} \leq \frac{\frac{1}{2} 10^{k-n+1}}{r} \leq \frac{\frac{1}{2} 10^{k-n+1}}{\frac{1}{2} 10^k r_0^*} = \frac{1}{r_0^* 10^{n-1}}$$

Această delimitare poate fi considerată eroarea relativă maximă.

**Exemplul 1.11** Fie  $r^* = 0.0875$  aproximația corectă cu 3 cifre semnificative a numărului  $r$ . Care este eroarea relativă maximă a acestei aproximații?

**Soluție.** Numărul  $r^*$  se poate scrie sub forma

$$r^* = 8 \cdot 10^{-2} + 7 \cdot 10^{-3} + 5 \cdot 10^{-4} = 8.75 \cdot 10^{-2}$$

De unde se vede că  $r_0^* = 8$ ,  $n = 3$ .

Eroarea relativă maximă este

$$\frac{1}{r_0^* 10^{n-1}} = \frac{1}{8 \cdot 10^2} = \frac{1}{8} \cdot 10^{-2} = 0.125 \cdot 10^{-2} = 0.00125$$

Deci, numărul  $r$  poate fi aproximat de numărul  $r^* = 0.0875$ , cu trei cifre semnificative, cu eroarea relativă maximă de 0.125 %.

## 1.8 Probleme propuse

1. Să se determine o limită a erorii absolute și relative când numărul  $\pi$  este aproximat prin 3.14.
2. Să se calculeze eroarea absolută și cea relativă în aproximarea numărului  $x$  prin  $x^*$  dacă:

$$\begin{array}{ll} a) \quad x = \sqrt{2}, & x^* = 1.414 \\ c) \quad x = e^{10}, & x^* = 22000 \end{array} \quad \begin{array}{ll} b) \quad x = 10^\pi, & x^* = 1400 \\ d) \quad x = 7!, & x^* = 5000 \end{array}$$

3. Să se determine eroarea absolută și eroarea relativă a volumului unei sfere cu diametrul  $3.7 \pm 0.04$  și  $\pi \simeq 3.14$ .
4. Într-un triunghi  $\triangle ABC$  se dau valorile aproximative pentru  $AB = c^* = 8 \text{ cm}$ ,  $AC = b^* = 20 \text{ cm}$  și  $\widehat{A}^* = \frac{\pi}{6}$ . Cu ce eroare absolută trebuie măsurate laturile  $b$ ,  $c$  și unghiul  $A$ , astfel ca aria  $S_{\triangle ABC}$  să fie calculată cu o eroare absolută mai mică sau egală cu  $0.6 \text{ cm}^2$ .
5. Semiaxele  $a$  și  $b$  ale unei elipse au valorile aproximative de  $5 \text{ m}$  respectiv  $3 \text{ m}$ . Cu ce precizie trebuie măsurate acestea și cu ce precizie trebuie considerat numărul  $\pi$  pentru ca aria elipsei să fie obținută cu eroarea absolută mai mică decât  $0.1 \text{ m}^2$ ?
6. Să se cerceteze eroarea absolută în determinarea unui unghi, în radiani, din primul cadran folosind funcția  $\sin$  și  $\text{tg}$ .
7. Să se convertească numerele:

$1^0$ .	161	$5^0$ .	11010110
$2^0$ .	23456	$6^0$ .	101.010101
$3^0$ .	123.3575	$7^0$ .	100101.0001
$4^0$ .	1259.3359375	$8^0$ .	1010101010101

## Capitolul 2

# Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuații algebrice liniare

Sistemele algebrice liniare pot fi rezolvate prin două categorii de metode:

- Metode exacte (directe) care furnizează soluția exactă într-un număr finit de pași (regula lui Cramer, Algoritmul lui Gauss, etc.);
- Metode iterative care aproximează soluția generând un șir de aproximații ce converge către soluția exactă.

### 2.1 Eliminarea gaussiană

Se știe că *algoritmul lui Gauss* de rezolvare a unui sistem algebric de ecuații algebrice constă în eliminarea pe rând a necunoscutei  $x_1$  din toate ecuațiile sistemului începând cu a doua, a lui  $x_2$  începând cu a treia, ș.a.m.d., în ultima ecuație rămânând doar  $x_n$ . Soluția se obține pornind de la ultima ecuație. Aceste operații pot fi efectuate prin așa numitele *transformări elementare*.

Vom reaminti algoritmul lui Gauss pe un exemplu.

**Exemplul 2.1** *Să se rezolve următorul sistem*

$$\begin{array}{rrcr} 2x_1 & + & 2x_2 & + & 3x_3 & = & 3 \\ x_1 & + & 3x_2 & & & = & -2 \\ x_1 & + & 2x_2 & + & x_3 & = & 0 \end{array} \quad (2.1)$$

**Soluție.** Considerăm matricea extinsă a sistemului, pe care o aducem la forma unei matrice triunghiulare superior, aplicând transformări elementare numai pe linii.

Avem

$$\tilde{A} = \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 2 & 3 & 3 \\ 1 & 3 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 2 & 3 & 3 \\ 0 & 2 & -\frac{3}{2} & -\frac{7}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 2 & 3 & 3 \\ 0 & 2 & -\frac{3}{2} & -\frac{7}{2} \\ 0 & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{array} \right)$$

$$-\frac{1}{2}L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \quad -\frac{1}{2}L_2 + L_3 \rightarrow L_3$$

$$-\frac{1}{2}L_1 + L_3 \rightarrow L_3$$

Prin urmare, sistemul (2.1) are forma:

$$\left\{ \begin{array}{rclcl} 2x_1 & + & 2x_2 & + & 3x_3 & = & 3 \\ & & 2x_2 & - & \frac{3}{2}x_3 & = & -\frac{7}{2} \\ & & & & \frac{1}{4}x_3 & = & \frac{1}{4} \end{array} \right. \quad (2.2)$$

de unde, în ordine inversă se obține soluția

$$\left\{ \begin{array}{rclcl} 2x_1 + 2x_2 + 3x_3 & = & 3 & \Rightarrow & 2x_1 = 3 + 2 - 3 & \Rightarrow & x_1 = 1 \\ & 2x_2 - \frac{3}{2}x_3 & = & -\frac{7}{2} & \Rightarrow & 2x_2 = -\frac{7}{2} + \frac{3}{2} & \Rightarrow & x_2 = -1 \\ & \frac{1}{4}x_3 & = & \frac{1}{4} & \Rightarrow & x_3 = 1 \end{array} \right. \quad (2.3)$$

În mod analog, matricea extinsă  $\tilde{A}$  poate fi adusă la forma triunghiulară inferior

$$\tilde{A} = \left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 2 & 3 & 3 \\ 1 & 3 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} -1 & -4 & 0 & 3 \\ 1 & 3 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} \\ 1 & 3 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \end{array} \right)$$

$$-3L_3 + L_1 \rightarrow L_1 \quad \frac{4}{3}L_2 + L_1 \rightarrow L_1$$

Deci,



$$\begin{cases} \frac{1}{3}x_1 & = & \frac{1}{3} \Rightarrow x_1 = 1 \\ x_1 + 3x_2 & = & -2 \Rightarrow 3x_2 = -2 - 1 \Rightarrow x_2 = -1 \\ x_1 + 2x_2 + x_3 & = & 0 \Rightarrow x_3 = -1 + 2 \Rightarrow x_3 = 1 \end{cases} \quad (2.4)$$

Această soluție s-a obținut prin substituție directă.

Se poate concluziona că *eliminarea gaussiană* (algoritmul lui Gauss) presupune parcurgerea a două etape:

1. Se transformă sistemul dat (prin transformări elementare) într-un sistem echivalent triunghiular, determinând matricea extinsă triunghiulară (superior sau inferior).
2. Se rezolvă sistemul triunghiular prin substituția inversă sau directă.

Să generalizăm aceste rezultate.

Fie sistemul

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 &= b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 &= b_3 \end{aligned} \quad (2.5)$$

Matricea sa extinsă se va aduce la forma triunghiulară superior

$$\tilde{A} = \left( \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_2 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_3 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ 0 & a'_{22} & a'_{23} & b'_2 \\ 0 & a'_{32} & a'_{33} & b'_3 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ 0 & a'_{22} & a'_{23} & b'_2 \\ 0 & 0 & a''_{33} & b''_3 \end{array} \right)$$

$a_{11} \neq 0 \qquad a'_{22} \neq 0$   
 $-\frac{a_{21}}{a_{11}}L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \qquad -\frac{a'_{32}}{a'_{22}}L_2 + L_3 \rightarrow L_3$   
 $-\frac{a_{31}}{a_{11}}L_1 + L_3 \rightarrow L_3$

cu

$$\begin{aligned} a'_{22} &= a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & a'_{23} &= a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} & b'_2 &= b_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}}b_1 \\ a'_{32} &= a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & a'_{33} &= a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} & b'_3 &= b_3 - \frac{a_{31}}{a_{11}}b_1 \\ a''_{33} &= a'_{33} - \frac{a'_{32}}{a'_{22}}a'_{23} & b''_3 &= b'_3 - \frac{a'_{32}}{a'_{22}}b'_2 \end{aligned} \quad (2.6)$$

Introducem notațiile

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(1)} &= a_{ij} \quad i = 1, j = 1, 2, 3 \quad b_1^{(1)} = b_1 \\ a_{ij}^{(2)} &= a'_{ij} \quad i = 2, j = 2, 3 \quad b_2^{(2)} = b'_2 \\ a_{ij}^{(3)} &= a''_{33} \quad i = 3, j = 3 \quad b_3^{(3)} = b''_3 \end{aligned} \quad (2.7)$$

Atunci formulele (2.6) se pot scrie sub forma

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(1)} &= a_{ij}, \quad b_i^{(1)} = b_i, \quad i, j = 1, 2, 3 \quad a_{11}^{(1)} \neq 0 \\ a_{ij}^{(l+1)} &= a_{ij}^{(l)} - \frac{a_{il}^{(l)}}{a_{ll}^{(l)}} a_{lj}^{(l)}, \quad l = 1, 2 \quad a_{ll}^{(l)} \neq 0 \\ b_i^{(l+1)} &= b_i^{(l)} - \frac{a_{il}^{(l)}}{a_{ll}^{(l)}} b_l^{(l)}, \quad l = 1, 2 \end{aligned} \quad (2.8)$$

Sistemul (2.5) devine

$$\begin{aligned} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 &= b_2^{(2)} \\ a_{33}^{(3)} x_3 &= b_3^{(3)} \end{aligned} \quad (2.9)$$

Soluția sistemului (2.9) este

$$x_3 = \frac{b_3^{(3)}}{a_{33}^{(3)}}, \quad x_2 = \frac{b_2^{(2)} - a_{23}^{(2)} x_3}{a_{22}^{(2)}}, \quad x_1 = \frac{b_1^{(1)} - a_{12}^{(1)} x_2 - a_{13}^{(1)} x_3}{a_{11}^{(1)}}$$

Matricea  $A$  a sistemului (2.9) a fost adusă la forma triunghiulară superior:

$$\begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} \end{pmatrix} \quad (2.10)$$

ale cărei elemente sunt date de (2.8).

Ea poate fi adusă și la forma triunghiulară inferior.

În cazul general al unui sistem de  $n$  ecuații cu  $n$  necunoscute, formulele (2.8) devin

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(1)} &= a_{ij}, \quad b_i^{(1)} = b_i, \quad i, j = 1, 2, \dots, n \quad a_{11}^{(1)} \neq 0 \\ a_{ij}^{(l+1)} &= a_{ij}^{(l)} - \frac{a_{il}^{(l)}}{a_{ll}^{(l)}} a_{lj}^{(l)}, \quad l = 1, 2, \dots, n-1 \quad a_{ll}^{(l)} \neq 0 \\ b_i^{(l+1)} &= b_i^{(l)} - \frac{a_{il}^{(l)}}{a_{ll}^{(l)}} b_l^{(l)}, \quad l = 1, 2, \dots, n-1 \end{aligned} \quad (2.11)$$

Elementul  $a_{ll}^{(l)} \neq 0$ ,  $l = 1, 2, \dots, n-1$  se numește *pivot*. Dacă pe parcursul aplicării algoritmului lui Gauss, la un anumit pas  $p$ ,  $a_{pp}^{(p)} = 0$ , se poate face schimbarea a două linii între ele în așa fel încât elemnetul  $a_{rp}^{(p)} \neq 0$ .

Astfel de schimbări se fac și dacă pivotul este nenul, pentru că un pivot mic (față de numerele de pe coloana sa) poate produce erori de rotunjire mari. De aceea, este indicat să se aleagă ca pivot elementul din aceeași coloană (de sub diagonală) care are cea mai mare valoare absolută. Această tehnică se numește *pivotare maximală*.

Există și alte moduri de alegere a pivotului, care reduc erorile.

Dacă matricea  $A$  are rangul  $p-1$ , forma triunghiulară superior a matricei extinse este:

$$\tilde{A} \sim \left( \begin{array}{ccccccc|c} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1,p-1}^{(1)} & a_{1p}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2,p-1}^{(2)} & a_{2p}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \cdots & a_{p-1,p-1}^{(p-1)} & a_{p-1,p}^{(p-1)} & \cdots & a_{p-1,n}^{(p-1)} & b_{p-1}^{(p-1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & b_p^{(p)} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & b_n^{(n)} \end{array} \right)$$

Dacă  $b_i^{(p)} = 0$ ,  $i = \overline{p, n}$ , sistemul este *compatibil nedeterminat*, iar dacă  $b_i^{(p)} \neq 0$  sistemul este *incompatibil*.

Prin urmare, eliminarea gaussiană permite nu numai rezolvarea sistemelor, ci și discutarea lor.

## 2.2 Rezolvarea matriceală a sistemelor liniare

Sistemul (2.5) poate fi scris sub forma matriceală

$$A \cdot x = b \quad (2.12)$$

unde

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} && \text{este matricea coeficienților sistemului} \\ x &= \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} && \text{este matricea necunoscutelor sistemului} \\ b &= \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix} && \text{este matricea termenilor liberi} \end{aligned}$$

Dacă matricea  $A$  este nesingulară ( $|A| \neq 0$ ), ea admite matricea inversă  $A^{-1}$ , care are proprietatea

$$A \cdot A^{-1} = A^{-1} \cdot A = I_3$$

unde  $I_3$  este *matricea unitate* de ordin 3

$$I_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Inmulțind relația (2.12) la stânga cu  $A^{-1}$ , se obține

$$A^{-1}(A \cdot x) = A^{-1} \cdot b, \quad A^{-1} \cdot A \cdot x = A^{-1} \cdot b$$

de unde

$$x = A^{-1} \cdot b \quad (2.13)$$

Pentru a rezolva sistemul sub formă matriceală, trebuie mai întâi determinată matricea inversă  $A^{-1}$ . Aceasta poate fi găsită și prin eliminare gaussiană, și anume, matricea  $A$  va fi adusă la matricea unitate de același ordin efectuând transformări elementare numai pe linii, iar aplicând aceleași operații matricei unitate, aceasta se transformă în inversa matricei  $A$ .

**Exemplul 2.2** Să se determine matricea inversă matricei

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 \\ -2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

**Soluție.** Avem

$$\begin{aligned} (A|I_3) &= \\ &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -2 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & -1 & 2 & 0 & 1 \end{array} \right) \sim \\ &\quad \begin{array}{l} -L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \\ 2L_1 + L_3 \rightarrow L_3 \end{array} \quad \begin{array}{l} -L_2 + L_1 \rightarrow L_1 \\ -3L_2 + L_3 \rightarrow L_3 \end{array} \\ &\sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 5 & -3 & 1 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3/2 & -1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1 & 5/2 & -3/2 & 1/2 \end{array} \right) \\ &\quad \begin{array}{l} \frac{1}{2}L_3 + L_2 \rightarrow L_2 \\ \frac{1}{2}L_3 \rightarrow L_3 \end{array} \end{aligned}$$

Deci

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -1/2 & 0 \\ 3/2 & -1/2 & 1/2 \\ 5/2 & -3/2 & 1/2 \end{pmatrix}$$

**Exemplul 2.3** Să se rezolve sistemul

$$A \cdot x = b$$

unde

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 3 \\ -1 & -3 & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

**Soluție.** Se folosește formula (2.13). Se calculează, mai întâi, inversa matricei  $A$ .

$$\begin{aligned}
(A|I_3) &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right) \sim \\
&\quad \begin{array}{l} -2L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \\ L_1 + L_3 \rightarrow L_3 \end{array} \quad \begin{array}{l} L_2 + L_1 \rightarrow L_1 \\ -\frac{1}{2}L_2 + L_3 \rightarrow L_3 \end{array} \\
&\sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 2 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} & 2 & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 2 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & 2 \end{array} \right) \sim \\
&\quad \begin{array}{l} 2L_3 \rightarrow L_3 \\ -L_3 + L_2 \rightarrow L_2 \end{array} \quad \begin{array}{l} -2L_3 + L_1 \rightarrow L_1 \end{array} \\
&\sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -9 & 3 & -4 \\ 0 & -2 & 0 & -6 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & 2 \end{array} \right) \sim \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -9 & 3 & -4 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & -1 & 2 \end{array} \right) \\
&\quad -\frac{1}{2}L_2 \rightarrow L_2 \\
&\Rightarrow A^{-1} = \begin{pmatrix} -9 & 3 & -4 \\ 3 & -1 & 1 \\ 4 & -1 & 2 \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

Deci

$$A^{-1} \cdot b = \begin{pmatrix} -9 & 3 & -4 \\ 3 & -1 & 1 \\ 4 & -1 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = -1 \\ x_3 = 1 \end{cases}$$

Această metodă nu este eficientă din punctul de vedere al numărului de operații necesare calculului matricei inverse.

În continuare, se va arăta un nou procedeu de rezolvare a sistemelor liniare, care necesită mai puține operații.

## 2.3 Factorizarea LU

Procedeu de rezolvare a sistemelor liniare va fi construit cu ajutorul înmulțirii matricelor.

S-a văzut că o matrice pătratică nesaringulară  $A$  poate fi adusă la forma triunghiulară superior sau inferior.

Matricea triunghiulară superior se va nota cu  $U$  (de la *upper* – superior), iar cea triunghiulară inferior cu  $L$  (de la *lower* – inferior), adică

$$U = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix} \quad L = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{pmatrix} \quad (2.14)$$

Are loc următoarea teoremă

**Teorema 2.1** *Dacă matricea  $A$  este nesaringulară, ea se poate scrie sub forma*

$$A = L \cdot U \quad (2.15)$$

cu  $L$  și  $U$  date de (2.14).

Acest procedeu poartă numele de *factorizare LU* a lui  $A$  sau *descompunerea matricei  $A$  în produsul  $LU$* .

Factorizarea  $LU$  permite o altă modalitate de rezolvare a sistemelor liniare. Rezolvarea sistemului  $A \cdot x = b$  este echivalentă cu rezolvarea sistemului  $LUx = b$ , care cu notația  $Ux = y$  este echivalentă cu rezolvarea a două sisteme

$$Ly = b \quad (2.16)$$

$$Ux = y \quad (2.17)$$

Soluția sistemului (2.16) se determină prin substituție directă, iar a sistemului (2.17) prin substituție inversă.

Descompunerea  $LU$  a unei matrice nesaringulară nu este unică. Prin alegeri convenabile ale matricelor  $L$  și  $U$ , această descompunere poate fi unică.

Astfel, dacă

- elementele  $l_{ii}$  de pe diagonala principală a matricei  $L$  se iau egale cu 1, se obține *factorizarea Doolittle*;
- elementele  $u_{ii}$  de pe diagonala principală a matricei  $U$  se iau egale cu 1, se obține *factorizarea Crout*.

Indiferent de tipul factorizării, etapele rezolvării unui sistem liniar  $A \cdot x = b$  sunt:

1. Determinarea matricelor  $L$  și  $U$ ;
2. Rezolvarea sistemului  $Ly = b$  prin substituție directă;
3. Rezolvarea sistemului  $Ux = y$  prin substituție inversă.

În continuare se va utiliza factorizarea Doolittle. Se va ilustra modul de determinare a matricelor  $L$  și  $U$  pentru matricea de ordinul  $3 \cdot 3$ .

Fie matricea

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \quad (2.18)$$

Se introduc notațiile

$$v = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix} \quad w = (a_{12} \ a_{13}) \quad A' = \begin{pmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \quad (2.19)$$

Atunci matricea  $A$  se poate scrie astfel:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ v & A' \end{pmatrix} \quad (2.20)$$

Să calculăm expresia  $A' - \frac{v}{a_{11}}w$ :

$$\begin{aligned} A' - \frac{v}{a_{11}}w &= \begin{pmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \frac{a_{21}}{a_{11}} \\ \frac{a_{31}}{a_{11}} \end{pmatrix} (a_{12} \ a_{13}) = \\ &= \begin{pmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} \end{aligned} \quad (2.21)$$



S-a văzut în paragrafele anterioare că, pentru a aduce această matrice la forma triunghiulară superior, se fac, mai întâi elemente nule pe prima coloană folosind operațiile:

$$-\frac{a_{21}}{a_{11}}L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \quad \text{respectiv} \quad -\frac{a_{31}}{a_{11}}L_1 + L_3 \rightarrow L_3 \quad (2.22)$$

Se obține

$$A \sim \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ 0 & a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} \quad (2.23)$$

În această etapă matricea  $U$  are forma

$$U = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ 0 & a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} \quad (2.24)$$

În factorizarea Doolittle matricea  $L$  este

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & 0 \\ \frac{a_{31}}{a_{11}} & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (2.25)$$

Să calculăm produsul

$$LU = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & 0 \\ \frac{a_{31}}{a_{11}} & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ 0 & a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} + a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12} & \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} + a_{23} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{13} \\ a_{31} & \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} + a_{32} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{12} & \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} + a_{33} - \frac{a_{31}}{a_{11}}a_{13} \end{pmatrix} = A$$

Prin urmare, matricele  $L$  și  $U$  date de (2.25) respectiv (2.24) pot fi scrise sub forma

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{v}{a_{11}} & I_2 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ 0 & A' - \frac{v}{a_{11}}w \end{pmatrix}$$

Ținând seama de (2.21), matricea (2.23) are forma

$$A \sim \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ 0 & A' - \frac{v}{a_{11}}w \end{pmatrix} \quad (2.26)$$

care cu notațiile (2.7) devine

$$A \sim \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} \\ 0 & a_{32}^{(2)} & a_{33}^{(2)} \end{pmatrix} \quad (2.27)$$

Adaptând notațiile (2.19) avem

$$v' = a_{32}^{(2)} \quad w' = a_{23}^{(2)} \quad A'' = a_{33}^{(2)} \quad (2.28)$$

Matricea (2.27) prin transformarea

$$-\frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}}L_2 + L_3 \rightarrow L_3 \quad (2.29)$$

devine

$$A \sim \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(2)} - \frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}}a_{13} \end{pmatrix} \quad (2.30)$$

Se observă că

$$A'' - \frac{v'}{a_{22}^{(2)}} w' = a_{33}^{(2)} - \frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} a_{13} = a_{33}^{(3)}$$

Atunci

$$A \sim \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} \end{pmatrix} \quad (2.31)$$

Prin urmare,

$$U = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & w' \\ 0 & 0 & A'' - \frac{v'}{a_{22}^{(2)}} w' \end{pmatrix} \quad (2.32)$$

iar

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & 0 \\ \frac{a_{31}}{a_{11}} & \frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} & 1 \end{pmatrix} \quad (2.33)$$

Se poate concluziona că factorizarea Doolittle presupune partiționarea matricei  $A$  astfel

$$A = \left( \begin{array}{c|cc} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \hline a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{array} \right) = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ v & A' \end{pmatrix}$$

care se scrie ca produs de două matrice, conform schemei

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ v & A' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{v}{a_{11}} & I_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ 0 & A' - \frac{v}{a_{11}} w \end{pmatrix}$$

Matricea  $A' - \frac{v}{a_{11}}w$  se descompune la rândul ei în același mod.

În cazul general, avem

$$A = \left( \begin{array}{c|ccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{array} \right) = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ v & A' \end{pmatrix}$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \frac{v}{a_{11}} & I_{n-1} \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} a_{11} & w \\ 0 & A' - \frac{v}{a_{11}}w \end{pmatrix}$$

Se continuă descompunerea matricei  $A' - \frac{v}{a_{11}}w$ , în același mod, până când matricea obținută nu se mai poate partiționa (devine un scalar).

Matricea  $A' - \frac{v}{a_{11}}w$  se numește *complementul Schur*.

**Exemplul 2.4** Să se factorizeze LU următoarea matrice

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 3 & 5 & 6 & 10 \\ 2 & 10 & -6 & 8 \\ 5 & 11 & 22 & 21 \end{pmatrix}$$

**Soluție.**

—

$$\begin{array}{c|ccc} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 3 & 5 & 6 & 10 \\ 2 & 10 & -6 & 8 \\ 5 & 11 & 22 & 21 \end{array} \quad a_{11} = 1, \quad w = (2 \ 1 \ 3), \quad v = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \frac{v}{a_{11}} = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$A' = \begin{pmatrix} 5 & 6 & 10 \\ 10 & -6 & 8 \\ 11 & 22 & 21 \end{pmatrix}$$

$$A' - \frac{v}{a_{11}}w = \begin{pmatrix} 5 & 6 & 10 \\ 10 & -6 & 8 \\ 11 & 22 & 21 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix} (2 \ 1 \ 3) = \begin{pmatrix} 5 & 6 & 10 \\ 10 & -6 & 8 \\ 11 & 22 & 21 \end{pmatrix} -$$

$$- \begin{pmatrix} 6 & 3 & 9 \\ 4 & 2 & 6 \\ 10 & 5 & 15 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 3 & 1 \\ 6 & -8 & 2 \\ 1 & 17 & 6 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{c|cc|cc}
1 & 2 & 1 & 3 \\
3 & -1 & 3 & 1 \\
2 & 6 & -8 & 2 \\
5 & 1 & 17 & 6
\end{array} \quad a'_{11} = -1, \quad w' = (3 \ 1), \quad v' = \begin{pmatrix} 6 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \frac{v'}{a'_{11}} = \begin{pmatrix} -6 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} -8 & 2 \\ 17 & 6 \end{pmatrix}$$

$$A'' - \frac{v'}{a'_{11}}w' = \begin{pmatrix} -8 & 2 \\ 17 & 6 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -6 \\ -1 \end{pmatrix} (3 \ 1) = \begin{pmatrix} 10 & 8 \\ 20 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{c|cc|cc}
1 & 2 & 1 & 3 \\
3 & -1 & 3 & 1 \\
2 & -6 & 10 & 8 \\
5 & -1 & 20 & 7
\end{array} \quad a''_{11} = 10, \quad w'' = 8, \quad v'' = 20, \quad \frac{v''}{a''_{11}} = 2, \quad A''' = (7)$$

$$A''' - \frac{v''}{a''_{11}}w'' = 7 - 2 \cdot 8 = -9$$

$$\begin{array}{c|cc|cc}
1 & 2 & 1 & 3 \\
3 & -1 & 3 & 1 \\
2 & -6 & 10 & 8 \\
5 & -1 & 2 & -9
\end{array} \Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & -6 & 1 & 0 \\ 5 & -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 10 & 8 \\ 0 & 0 & 0 & -9 \end{pmatrix}$$

**Verificare:**

$$LU = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & -6 & 1 & 0 \\ 5 & -1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 10 & 8 \\ 0 & 0 & 0 & -9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 3 & 5 & 6 & 10 \\ 2 & 10 & -6 & 8 \\ 5 & 11 & 22 & 21 \end{pmatrix} = A$$

**Exemplul 2.5** Să se rezolve sistemul

$$A \cdot x = b$$

unde

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 4 & 4 & 1 & 3 \\ -6 & -1 & 10 & 10 \\ -2 & 1 & 8 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}$$

**Soluție.** Se vor parcurge următoarele etape:

1. Determinarea matricelor  $L$  și  $U$ .

—

$$\begin{array}{c|ccc} 2 & 1 & -1 & -2 \\ \hline 4 & 4 & 1 & 3 \\ -6 & -1 & 10 & 10 \\ -2 & 1 & 8 & 4 \end{array} \quad a_{11} = 2, \quad w = (1 \ -1 \ -2), \quad v = \begin{pmatrix} 4 \\ -6 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$A' = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 3 \\ -1 & 10 & 10 \\ 1 & 8 & 4 \end{pmatrix}, \quad \frac{v}{a_{11}} = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$A' - \frac{v}{a_{11}}w = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 3 \\ -1 & 10 & 10 \\ 1 & 8 & 4 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ -1 \end{pmatrix} (1 \ -1 \ -2) =$$

$$= \begin{pmatrix} 2 & 3 & 7 \\ 2 & 7 & 4 \\ 2 & 7 & 2 \end{pmatrix}$$

—

$$\begin{array}{c|cc|cc} 2 & 1 & -1 & -2 \\ \hline 2 & 2 & 3 & 7 \\ -3 & 2 & 7 & 4 \\ -1 & 2 & 7 & 2 \end{array} \quad a'_{11} = 2, \quad w' = (3 \ 7), \quad v' = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$A'' = \begin{pmatrix} 7 & 4 \\ 7 & 2 \end{pmatrix}, \quad \frac{v'}{a'_{11}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$A'' - \frac{v'}{a'_{11}}w' = \begin{pmatrix} 7 & 4 \\ 7 & 2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} (3 \ 7) = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ 4 & -5 \end{pmatrix}$$

—

$$\begin{array}{c|cc|cc} 2 & 1 & -1 & -2 \\ \hline 2 & 2 & 3 & 7 \\ -3 & 1 & 4 & -3 \\ -1 & 1 & 4 & -5 \end{array} \quad a''_{11} = 4, \quad w'' = -3, \quad v'' = 4, \quad A''' = (-5), \quad \frac{v''}{a''_{11}} = 1$$

$$A''' - \frac{v''}{a''_{11}}w'' = -5 - 1 \cdot (-3) = -2$$

—

$$\begin{array}{c|cc|cc} 2 & 1 & -1 & -2 \\ \hline 2 & 2 & 3 & 7 \\ -3 & 1 & 4 & -3 \\ -1 & 1 & 1 & -2 \end{array} \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Se poate verifica ușor că  $L \cdot U = A$ .

2. Rezolvarea sistemului  $L \cdot y = b$

$$L \cdot y = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ 2y_1 + y_2 \\ -3y_1 + y_2 + y_3 \\ -y_1 + y_2 + y_3 + y_4 \end{pmatrix}$$

$$L \cdot y = b \Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ 2y_1 + y_2 \\ -3y_1 + y_2 + y_3 \\ -y_1 + y_2 + y_3 + y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{cases} y_1 = 2 \\ 2y_1 + y_2 = 4 \\ -3y_1 + y_2 + y_3 = -5 \\ -y_1 + y_2 + y_3 + y_4 = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} y_1 = 2 \\ y_2 = 0 \\ y_3 = 1 \\ y_4 = 2 \end{cases}$$

3. Rezolvarea sistemului  $U \cdot x = y$

$$U \cdot x = y \Rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 - 2x_4 = 2 \Rightarrow x_1 = -\frac{19}{8} \\ 2x_2 + 3x_3 + 7x_4 = 0 \Rightarrow x_2 = \frac{17}{4} \\ 4x_3 - 3x_4 = 1 \Rightarrow x_3 = -\frac{1}{2} \\ -2x_4 = 2 \Rightarrow x_4 = -1 \end{cases}$$

## 2.4 Valori proprii ale unei matrice

Fie  $A$  o matrice pătratică.

**Definiția 2.1** Numărul  $\lambda$  se numește **valoare proprie** a matricei  $A$ , iar matricea coloană  $v$  – **vector propriu** dacă satisfac relația

$$Av = \lambda v, \quad v \neq 0 \quad (2.34)$$

Ecuția (2.34) poate fi scrisă sub forma:

$$(\lambda I - A)v = 0, \quad v \neq 0 \quad (2.35)$$

unde

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, \quad I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdots & \cdot \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

Aceasta conduce la următorul sistem linear omogen:

$$\begin{array}{cccccccl} (\lambda - a_{11})v_1 & + & a_{12}v_2 & + & \cdots & a_{1n}v_n & = & 0 \\ a_{21}v_1 & + & (\lambda - a_{22})v_2 & + & \cdots & a_{2n}v_n & = & 0 \\ \cdots & \cdot & \cdots & \cdot & \cdots & \cdots & \cdot & \cdot \\ a_{n1}v_1 & + & a_{n2}v_2 & + & \cdots & (\lambda - a_{nn})v_n & = & 0 \end{array} \quad (2.36)$$

care are soluție nebanală deoarece  $v \neq 0$ . Atunci determinantul sistemului este egal cu zero, adică

$$f(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = 0 \quad (2.37)$$

$f(\lambda)$  se numește *polinomul caracteristic* al matricei  $A$ . Rădăcinile acestui polinom sunt valorile proprii ale matricei  $A$ . Pentru fiecare valoare proprie  $\lambda_i$  se vor obține vectorii proprii corespunzători din sistemul (2.36).

**Exemplul 2.6** *Să se determine valorile și vectorii proprii ai matricei*

$$A = \begin{pmatrix} -7 & 13 & -16 \\ 13 & -10 & -13 \\ -16 & 13 & -7 \end{pmatrix} \quad (2.38)$$

**Soluție.** Sistemul (2.36) corespunzător matricei  $A$  este

$$\begin{array}{cccccl} (\lambda + 7)v_1 & - & 13v_2 & + & 16v_3 & = & 0 \\ -13v_1 & + & (\lambda + 10)v_2 & + & 13v_3 & = & 0 \\ 16v_1 & - & 13v_2 & + & (\lambda + 7)v_3 & = & 0 \end{array} \quad (2.39)$$



cu polinomul caracteristic corespunzător

$$f(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda + 7 & -13 & 16 \\ -13 & \lambda + 10 & 13 \\ 16 & -13 & \lambda + 7 \end{vmatrix} = 0$$

Avem

$$\begin{aligned} & \begin{vmatrix} \lambda + 7 & -13 & 16 \\ -13 & \lambda + 10 & 13 \\ 16 & -13 & \lambda + 7 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda + 10 & -13 & 16 \\ \lambda + 10 & \lambda + 10 & 13 \\ \lambda + 10 & -13 & \lambda + 7 \end{vmatrix} = \\ & \quad C_1 + C_2 + C_3 \rightarrow C_1 \\ & = (\lambda + 10) \begin{vmatrix} 1 & -13 & 16 \\ 1 & \lambda + 10 & 13 \\ 1 & -13 & \lambda + 7 \end{vmatrix} = (\lambda + 10) \begin{vmatrix} 1 & -13 & 16 \\ 0 & \lambda + 23 & -3 \\ 0 & 0 & \lambda - 9 \end{vmatrix} = \\ & \quad \begin{matrix} -L_1 + L_2 \rightarrow L_2 \\ -L_1 + L_3 \rightarrow L_3 \end{matrix} \\ & = (\lambda + 10)(\lambda + 23)(\lambda - 9) = 0 \Rightarrow \lambda_1 = -10, \lambda_2 = -23, \lambda_3 = 9 \end{aligned}$$

Vectorii proprii se obțin astfel:

$$\underline{\lambda = -10}$$

$$\begin{cases} -3v_1 - 13v_2 + 16v_3 = 0 \\ -13v_1 + 13v_3 = 0 \\ 16v_1 - 13v_2 - 3v_3 = 0 \end{cases}, P = \begin{vmatrix} -3 & -13 \\ -13 & 0 \end{vmatrix} = -169 \neq 0$$

$$\frac{v_1}{\begin{vmatrix} -13 & 16 \\ 0 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{-v_2}{\begin{vmatrix} -13 & 16 \\ -13 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{v_3}{\begin{vmatrix} -13 & -13 \\ -13 & 0 \end{vmatrix}} = k \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{v_1}{-169} = \frac{-v_2}{169} = \frac{v_3}{-169} = k \Rightarrow$$

$$v_1 = -169k, \quad v_2 = -169k, \quad v_3 = -169k \Rightarrow k = \frac{1}{-169} \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\underline{\lambda = -23}$$

$$\begin{cases} -16v_1 - 13v_2 + 16v_3 = 0 \\ -13v_1 - 13v_2 + 13v_3 = 0 \\ 16v_1 - 13v_2 - 16v_3 = 0 \end{cases} \quad P = \begin{vmatrix} -16 & -13 \\ -13 & -13 \end{vmatrix} = 39 \neq 0$$

$$\frac{v_1}{\begin{vmatrix} -13 & 16 \\ -13 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{-v_2}{\begin{vmatrix} -16 & 16 \\ -13 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{v_3}{\begin{vmatrix} -16 & -13 \\ -13 & -13 \end{vmatrix}} = k \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{v_1}{39} = \frac{-v_2}{0} = \frac{v_3}{39} = k \Rightarrow$$

$$v_1 = 39k, \quad v_2 = 0, \quad v_3 = 39k \Rightarrow k = \frac{1}{39} \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\underline{\lambda = 9}$$

$$\begin{cases} 16v_1 - 13v_2 + 16v_3 = 0 \\ -13v_1 + 19v_2 + 13v_3 = 0 \\ 16v_1 - 13v_2 + 16v_3 = 0 \end{cases} \quad P = \begin{vmatrix} 16 & -13 \\ -13 & 19 \end{vmatrix} = 135 \neq 0$$

$$\frac{v_1}{\begin{vmatrix} -13 & 16 \\ 19 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{-v_2}{\begin{vmatrix} 16 & 16 \\ -13 & 13 \end{vmatrix}} = \frac{v_3}{\begin{vmatrix} 16 & -13 \\ -13 & 19 \end{vmatrix}} = k \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{v_1}{-473} = \frac{-v_2}{416} = \frac{v_3}{135} = k \Rightarrow v_1 = -473k, \quad v_2 = -416k,$$

$$v_3 = 135k \Rightarrow k = -1 \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 473 \\ 416 \\ -135 \end{pmatrix}$$

Există și alte metode de calcul al valorilor proprii ale unei matrice. Dacă matricele au forme speciale (diagonale, tridiagonale, simetrice), calculul valorilor proprii se face cu ușurință.

## 2.5 Metode iterative

O alternativă la metodele exacte de rezolvare a sistemelor liniare o constituie *metodele iterative* (aproximative). Aici, vor fi tratate două astfel de metode.

### 2.5.1 Metoda lui Jacobi

Această metodă este cunoscută și sub numele de metoda *substituțiilor simultane*.

Fie următorul sistem

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 &= b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 &= b_3 \end{aligned} \quad (2.40)$$

Din prima ecuație se exprimă  $x_1$ , din a doua  $x_2$ , din a treia  $x_3$ :

$$\begin{cases} x_1 = \frac{1}{a_{11}}(b_1 - a_{12}x_2 - a_{13}x_3) \\ x_2 = \frac{1}{a_{22}}(b_2 - a_{21}x_1 - a_{23}x_3) \\ x_3 = \frac{1}{a_{33}}(b_3 - a_{31}x_1 - a_{32}x_2) \end{cases} \quad (2.41)$$

Fie  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} x_1^{(0)} \\ x_2^{(0)} \\ x_3^{(0)} \end{pmatrix}$  o soluție inițială aproximativă a soluției exacte  $x$ .

Aceasta se înlocuiește în (2.41) și se obține

$$\begin{cases} x_1^{(1)} = \frac{1}{a_{11}}(b_1 - a_{12}x_2^{(0)} - a_{13}x_3^{(0)}) \\ x_2^{(1)} = \frac{1}{a_{22}}(b_2 - a_{21}x_1^{(0)} - a_{23}x_3^{(0)}) \\ x_3^{(1)} = \frac{1}{a_{33}}(b_3 - a_{31}x_1^{(0)} - a_{32}x_2^{(0)}) \end{cases}$$

În general, avem

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)}) \\ x_2^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1^{(k)} - a_{23}x_3^{(k)}) \\ x_3^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{33}} (b_3 - a_{31}x_1^{(k)} - a_{32}x_2^{(k)}) \end{cases} \quad (2.42)$$

Aceasta este *metoda iterativă a lui Jacobi* (Gauss – Jacobi) în  $k + 1$  pași.

Se continuă procedeul până când se obțin două aproximații succesive  $x_i^{(k+1)} \simeq x_i^{(k)}$ .

Dacă se cere dinainte eroarea cu care trebuie calculată soluția aproximativă  $x^{(k)}$ , metoda se aplică de atâtea ori cât este necesar pentru a obține această precizie.

De regulă soluția inițială se ia  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ , dacă nu se specifică altă soluție.

Formulele (2.42) pot fi scrise sub forma

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^3 a_{ij}x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, 3$$

sau în cazul general

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij}x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2.43)$$

## 2.5.2 Metoda Gauss – Seidel

Această metodă este cunoscută și sub numele de *metoda substituțiilor succesive*.

Prin această metodă, în formulele de recurență se folosesc noile valori iterative ale necunoscutele, adică

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{11}} (b_1 - a_{12}x_2^{(k)} - a_{13}x_3^{(k)}) \\ x_2^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{22}} (b_2 - a_{21}x_1^{(k+1)} - a_{23}x_3^{(k)}) \\ x_3^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{33}} (b_3 - a_{31}x_1^{(k+1)} - a_{32}x_2^{(k+1)}) \end{cases} \quad (2.44)$$

Metoda Gauss - Seidel este mai rapid convergentă decât metoda Jacobi. Formulele (2.44) pot fi scrise sub forma

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, 3$$

În general avem

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2.45)$$

Aplicarea metodelor sub forma (2.43) sau (2.45) este greoaie. De aceea, acestea se vor prezenta sub formă matriceală.

Fie sistemul

$$A \cdot x = b, \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

Matricea  $A$  se va scrie sub forma

$$A = N - P$$

unde  $N$  este o matrice nesingulară, a cărei inversă se poate calcula ușor.

Matricea  $A$  trebuie să fie nesingulară și elementele  $a_{ii}$  de pe diagonala principală să fie nenule.

Sistemul devine

$$(N - P)x = b \Rightarrow Nx - Px = b \Rightarrow Nx = Px + b$$

de unde rezultă

$$x = N^{-1}Px + N^{-1}b \quad (2.46)$$

Atunci metoda iterativă este definită de relația

$$x^{(k+1)} = N^{-1}Px^{(k)} + N^{-1}b, \quad k \in \mathbb{N}^* \quad (2.47)$$

După modul de alegere a matricei  $N$ , respectiv  $P$ , se obțin metodele iterative.

Astfel

- Dacă

$$N = D, \quad P = L + U \Rightarrow A = D - L - U$$

unde

$$D = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ -a_{21} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & -a_{n,n-1} & 0 \end{pmatrix}$$

$$U = \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & \cdots & -a_{1,n-1} & -a_{1n} \\ 0 & 0 & \cdots & -a_{2,n-1} & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_{n-1,n} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

se obține metoda lui Jacobi, iar relația (2.47) devine

$$x^{(k+1)} = D^{-1}(L + U)x^{(k)} + D^{-1}b \quad (2.48)$$

- Dacă

$$N = D - L, \quad P = U$$

se obține metoda lui Gauss - Seidel

$$x^{(k+1)} = (D - L)^{-1}Ux^{(k)} + (D - L)^{-1}b \quad (2.49)$$

matricele  $D$ ,  $L$  și  $U$  fiind cele de mai sus.

## 2.6 Eroarea în rezolvarea sistemelor liniare

În rezolvarea sistemelor liniare prin metodele specificate intervin *erori de rotunjire* în operațiile aritmetice, care conduc la erori în calculul soluției sistemului.

Fie  $\hat{x}$  soluția calculată a sistemului

$$A \cdot x = b \quad (2.50)$$

Diferența

$$r = b - A \cdot \hat{x} \quad (2.51)$$

se numește *eroare reziduală* în aproximarea lui  $b$  cu  $A \cdot \hat{x}$ .

Dacă  $\hat{x}$  este soluția exactă atunci  $r = 0$ .

Ținând seama de (2.50), eroarea reziduală (2.51) devine

$$r = Ax - A\hat{x} = A(x - \hat{x}) \quad (2.52)$$

Fie  $e = x - \hat{x}$  eroarea absolută a lui  $\hat{x}$ . Atunci

$$Ae = r \quad (2.53)$$

adică eroarea absolută  $e$  satisface un sistem liniar cu aceeași matrice  $A$  a coeficienților ca și sistemul (2.51).

Pentru a analiza convergența metodelor iterative, se consideră sistemele (2.46) și (2.47), care se scad.

Se obține

$$e^{(k+1)} = x - x^{(k+1)} = N^{-1}P(x - x^{(k)}) = N^{-1}Pe^{(k)}$$

sau

$$e^{(k+1)} = N^{-1}Pe^{(k)} \quad (2.54)$$

formula de recurență a erorilor pașilor iterației.

Are loc următoarea teoremă:

**Teorema 2.2** *Metoda iterativă (2.47) este convergentă dacă și numai dacă valorile proprii  $\lambda$  ale matricei  $N^{-1}P$  satisfac condiția  $|\lambda| < 1$ .*

Teorema asigură faptul că  $e^{(k+1)} \rightarrow 0$ .

Dacă se cere calculul soluției aproximative cu o eroare  $\epsilon$  precizată, metoda se aplică până când  $|x^{(k+1)} - x^{(k)}| \leq \epsilon$ .

**Exemplul 2.7** Fie sistemul  $A \cdot x = b$  unde

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Să se determine o soluție aproximativă a sistemului folosind metoda lui Jacobi cu 6 pași.

**Soluție.** Se va verifica mai întâi dacă metoda este convergentă, aplicând teorema (2.2).

Cum forma matriceală a metodei lui Jacobi este

$$x^{(k+1)} = D^{-1}(L + U)x^{(k)} + D^{-1}b$$

se vor calcula valorile proprii ale matricei  $D^{-1}(L + U)$ .

Deci

$$D = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$(D|E) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \simeq \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{array} \right)$$

$$\frac{1}{2}L_1 \rightarrow L_1, \quad \frac{1}{2}L_2 \rightarrow L_2, \quad \frac{1}{2}L_3 \rightarrow L_3$$

$$D^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad L + U = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$D^{-1}(L + U) = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}$$



Polinomul caracteristic corespunzător matricei  $D^{-1}(L + U)$  este

$$\begin{vmatrix} \lambda & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & \lambda & -\frac{1}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & \lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 0 & -\lambda \\ -\frac{1}{2} & \lambda & -\frac{1}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & \lambda \end{vmatrix} = \lambda \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -\frac{1}{2} & \lambda & -\frac{1}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & \lambda \end{vmatrix} = \lambda \left( \lambda^2 - \frac{1}{2} \right) = 0$$

$$-L_3 + L_1 \rightarrow L_1$$

$$\Rightarrow \lambda_1 = 0, \quad \lambda_{2,3} = \pm \frac{1}{\sqrt{2}}, \quad |\lambda| < 1 \Rightarrow \text{metoda este convergentă}$$

Se observă că soluția exactă este  $x_1 = x_2 = x_3 = 1$ .

Se pornește cu soluția inițială

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Avem

$$\begin{array}{ccccccc} x_1 = \frac{1+x_2}{2} & & x_1^{(1)} = \frac{1}{2} & & x_1^{(2)} = \frac{3}{4} & & x_1^{(3)} = \frac{3}{4} \\ x_2 = \frac{x_1+x_3}{2} & \Rightarrow & x_2^{(1)} = 0 & \Rightarrow & x_2^{(2)} = \frac{1}{2} & \Rightarrow & x_2^{(3)} = \frac{3}{4} \\ x_3 = \frac{1+x_2}{2} & & x_3^{(1)} = \frac{1}{2} & & x_3^{(2)} = \frac{3}{4} & & x_3^{(3)} = \frac{3}{4} \\ & & & & & & \\ & & x_1^{(4)} = \frac{7}{8} & & x_1^{(5)} = \frac{15}{16} & & x_1^{(6)} = \frac{15}{16} = 0.9375 \\ \Rightarrow & & x_2^{(4)} = \frac{3}{8} & \Rightarrow & x_2^{(5)} = \frac{7}{8} & \Rightarrow & x_2^{(6)} = \frac{15}{16} = 0.9375 \\ & & x_3^{(4)} = \frac{7}{8} & & x_3^{(5)} = \frac{15}{16} & & x_3^{(6)} = \frac{15}{16} = 0.9375 \end{array}$$

**Observația 2.1** Toate problemele din acest capitol sunt rezolvate și cu Maple în capitolul 7.

## 2.7 Probleme propuse

1. Să se rezolve următoarele sisteme liniare folosind metoda eliminării a lui Gauss

$$a) \begin{cases} 2x_1 - 4x_2 + 3x_3 = 1 \\ x_1 - 2x_2 + 4x_3 = 3 \\ 3x_1 - x_2 + 5x_3 = 2 \end{cases} \quad b) \begin{cases} 3x_1 + 4x_2 + 5x_3 = 1 \\ 2x_1 + 3x_2 + 4x_3 = 1 \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 1 \end{cases}$$

$$c) \begin{cases} 2x_1 + x_2 + 2x_3 = 5 \\ x_1 + 2x_2 + x_3 = 4 \\ x_1 + x_2 + 2x_3 = 4 \\ 2x_1 + 3x_2 - x_3 = 3 \end{cases} \quad d) \begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 = 1 \\ x_1 + x_2 + x_3 = 6 \\ 4x_1 - x_2 + 2x_3 = 8 \\ -x_1 + x_2 + 2x_3 = 7 \end{cases}$$

$$e) \begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 4 \\ 2x_1 + 4x_2 + 6x_3 = 3 \\ 3x_1 + x_2 - x_3 = 1 \end{cases} \quad f) \begin{cases} 3x_1 + 4x_2 - 5x_3 + 7x_4 = 0 \\ 2x_1 - 8x_2 + 3x_3 - 2x_4 = 0 \\ 4x_1 + 11x_2 - 13x_3 + 16x_4 = 0 \\ 7x_1 - 2x_2 + x_3 + 3x_4 = 0 \end{cases}$$

$$g) \begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 - 4x_4 = 4 \\ x_2 - x_3 + x_4 = -3 \\ x_1 + 3x_2 - 3x_4 = 1 \\ -7x_2 + 3x_3 + x_4 = 1 \end{cases} \quad h) \begin{cases} 2x_1 + x_2 + x_3 = 2 \\ x_1 + 3x_2 + x_3 = 5 \\ x_1 + x_2 + 5x_3 = -7 \\ 2x_1 + 3x_2 - 3x_3 = 14 \end{cases}$$

2. Să se rezolve sistemele  $Ax = b$  prin metoda matriceală dacă:

$$a) A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$b) A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -1 \\ -8 & 2 & 2 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 6 \\ 6 \\ -8 \end{pmatrix}$$

$$c) A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 3 & 4 & -2 \\ 3 & -2 & 4 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 4 \\ 11 \\ 11 \end{pmatrix}$$

$$d) A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 1 \\ -2 & 2 & 0 & -1 \\ 3 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$e) A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & -2 \\ 2 & -1 & -2 & -3 \\ 3 & 2 & -1 & 2 \\ 2 & -3 & 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 6 \\ 8 \\ 4 \\ -8 \end{pmatrix}$$

$$\text{f)} \quad A = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 7 & 10 & 8 & 10 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3. Să se factorizeze LU următoarele matrici:

$$\text{a)} \quad A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{b)} \quad A = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 7 & 10 & 8 & 9 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{pmatrix}$$

4. Să se rezolve sistemele  $Ax = b$ , folosind factorizarea LU a matricei  $A$ , dacă

$$\text{a)} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ -1 & 5 & 4 \\ 2 & 4 & 29 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 15 \end{pmatrix}$$

$$\text{b)} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 1 \\ -2 & 2 & 0 & -1 \\ 3 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

5. Să se determine valorile și vectorii proprii ale matricelor:

$$\text{a)} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 5 & 4 \end{pmatrix} \quad \text{b)} \quad A = \begin{pmatrix} 2 & 36 \\ 36 & 23 \end{pmatrix} \quad \text{c)} \quad A = \begin{pmatrix} -9 & 6 \\ 3 & 8 \end{pmatrix}$$

$$\text{d)} \quad A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \quad \text{e)} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 5 & -8 \\ 5 & -2 & 5 \\ -8 & 5 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{f)} \quad A = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 4 \\ 1 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{g)} \quad A = \begin{pmatrix} 8 & 2 & 3 & 1 \\ 2 & 8 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 8 & 2 \\ 1 & 3 & 2 & 8 \end{pmatrix}$$

6. Să se rezolve următoarele sisteme, cu metoda lui Jacobi, pornind de la soluția inițială nulă, cu eroarea  $\leq 0.00005$ :

$$a) \quad A = \begin{pmatrix} 3 & 3 & 7 \\ 3 & 6 & 2 \\ 3 & -1 & 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 4 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$b) \quad A = \begin{pmatrix} -1 & 10 & -2 \\ 10 & -1 & 0 \\ 0 & -2 & 10 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 7 \\ 9 \\ 6 \end{pmatrix}$$

$$c) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 1 & 1 & 7 & 1 \\ 1 & 8 & 1 & 1 \\ 9 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 34 \\ 43 \\ 54 \\ 75 \end{pmatrix}$$

$$d) \quad A = \begin{pmatrix} -1 & 4 & 0 & -1 \\ 0 & -1 & -1 & 4 \\ -1 & 0 & 4 & -1 \\ 4 & -1 & -1 & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -3 \\ 9 \\ -7 \\ 5 \end{pmatrix}$$

7. Să se rezolve sistemele din problema 4 cu metoda Gauss - Seidel, pornind cu soluția inițială nulă, până când  $|x^{(k+1)} - x^{(k)}| \leq 10^{-3}$ .

## Capitolul 3

# Rezolvarea aproximativă a ecuațiilor neliniare

Problema care se pune este de a determina rădăcinile ecuației

$$f(x) = 0, f : I \rightarrow \mathbb{R} \quad (3.1)$$

Fie  $\alpha$  o rădăcină izolată a ecuației (3.1), adică există un interval  $[a, b]$  care conține numai această rădăcină. Prin urmare,  $f(\alpha) = 0$ .

Are loc următoarea teoremă:

**Teorema 3.1 Prima teoremă a lui Bolzano-Cauchy.** *Dacă funcția  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  este continuă pe  $[a, b]$  și  $f(a)f(b) < 0$ , atunci există cel puțin un punct  $c \in (a, b)$  pentru care  $f(c) = 0$ .*

Geometric acest lucru este evident. Dacă o curbă continuă trece de o parte și alta a axei  $Ox$ , având semne diferite la capetele intervalului, ea intersectează această axă cel puțin o dată.

Asupra funcției  $f$  se impun următoarele condiții:

1. Funcția  $f$  și derivatele sale  $f'$  și  $f''$  sunt continue pe  $[a, b]$ ;
2. Valorile funcției  $f$  la capetele intervalului sunt de semne diferite, adică  $f(a)f(b) < 0$ ;
3. Derivatele  $f'$  și  $f''$  păstrează un semn constant în tot intervalul  $[a, b]$ .

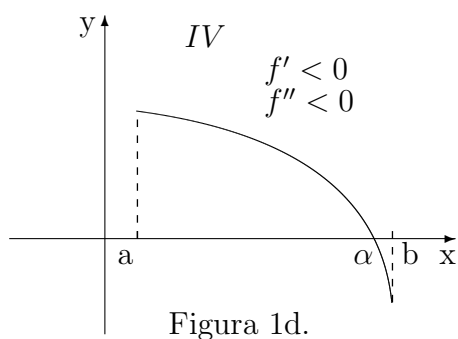
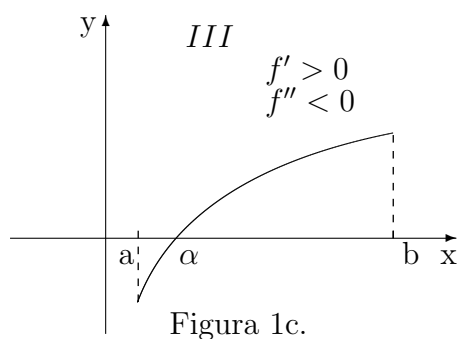
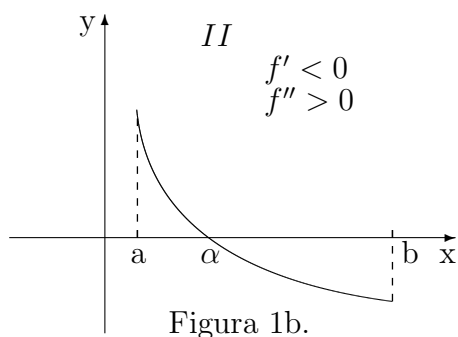
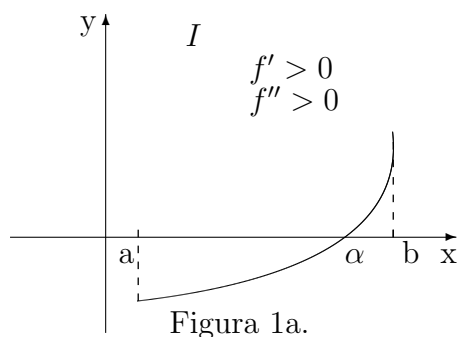
Condițiile 1 și 2 asigură existența rădăcinii  $\alpha$  a ecuației (3.1) (vezi teorema 3.1).

Din condiția 3, deoarece  $f'$  își păstrează semnul plus sau minus pe întregul interval  $[a, b]$ , rezultă că funcția  $f$  crește sau descrește, și deci se va anula o singură dată, adică rădăcina  $\alpha$  este izolată.

De asemenea, condiția 3 asigură faptul că funcția  $f$  nu numai că are aceeași direcție (în sus sau în jos după semnul lui  $f'$ ), dar este numai convexă sau numai concavă (după cum  $f''$  este pozitivă respectiv negativă).

Cu ușurință se poate constata că aceste condiții sunt întotdeauna îndeplinite pentru ecuațiile algebrice.

Cele patru situații posibile corespunzătoare semnelor derivatelor de ordinul întâi și doi ale funcției  $f$  sunt ilustrate grafic în figura 1.



Există mai multe metode aproximative de rezolvare a ecuației (3.1).

### 3.1 Metoda înjumătățirii

Această metodă se bazează pe teorema lui Bolzano – Cauchy (vezi teorema 3.1).

Metoda constă în împărțirea succesivă a intervalului  $[a, b]$  în jumătăți de subintervale care conțin rădăcina ecuației, determinând semnul funcției în punctele de diviziune.

Presupunem că  $f(a) < 0$ ,  $f(b) > 0$ , și că  $\alpha$  este rădăcina aproximativă a ecuației  $f(x) = 0$ , adică  $f(\alpha) = 0$ , cu precizia  $\epsilon$ .

Fie  $c = \frac{a+b}{2}$ .

Dacă  $f(c) = 0$ , atunci  $c = \frac{a+b}{2}$  este rădăcină a ecuației (3.1).

Dacă  $f(c) \neq 0$ , atunci pot avea loc situațiile:

1.  $f(c) > 0$ , deci  $f(a) \cdot f(c) < 0 \Rightarrow \alpha \in \left[ a, \frac{a+b}{2} \right]$ ;
2.  $f(c) < 0$ , deci  $f(c) \cdot f(b) < 0 \Rightarrow \alpha \in \left[ \frac{a+b}{2}, b \right]$ .

În fiecare caz se ajunge la un nou interval, cu care se procedează la fel, luând mijlocul acestuia, ș.a.m.d..

Intervalul  $[a, b]$  are lungimea  $b - a$ , iar intervalele  $\left[ a, \frac{a+b}{2} \right]$ ,  $\left[ \frac{a+b}{2}, b \right]$  au lungimea  $\frac{b-a}{2}$ .

Notăm intervalul  $[a, b]$  cu  $[a_1, b_1]$ , intervalul  $\left[ a, \frac{a+b}{2} \right]$  (sau  $\left[ \frac{a+b}{2}, b \right]$ ) cu  $[a_2, b_2]$ , ș.a.m.d..

Prin urmare,

- intervalul  $[a_1, b_1]$  are lungimea  $b - a$ ,  $c_1 = \frac{a_1 + b_1}{2}$
- intervalul  $[a_2, b_2]$  are lungimea  $\frac{b-a}{2}$ ,  $c_2 = \frac{a_2 + b_2}{2}$

- intervalul  $[a_3, b_3]$  are lungimea  $\frac{b-a}{2^2}$ ,  $c_3 = \frac{a_3+b_3}{2}$
- intervalul  $[a_n, b_n]$  are lungimea  $\frac{b-a}{2^{n-1}}$ ,  $c_n = \frac{a_n+b_n}{2}$

Procedând în același mod cu intervalul  $[a_n, b_n]$ , se obține intervalul  $[a_{n+1}, b_{n+1}]$ , care are lungimea

$$b_{n+1} - a_{n+1} = \frac{b-a}{2^n}$$

de unde

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (b_{n+1} - a_{n+1}) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{b-a}{2^n} = 0 \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} b_{n+1} = \lim_{n \rightarrow \infty} a_{n+1} = c$$

Numărul  $c$  va fi valoarea aproximativă a rădăcinii  $\alpha$ .

Se poate concluziona că etapele *metodei înjumătățirii* sunt:

1. Se definește  $c = \frac{a+b}{2}$ ;
2. Dacă  $|b - c| < \epsilon \Rightarrow \alpha = c$ , procesul se oprește;
3. Dacă  $f(c) \cdot f(b) < 0 \Rightarrow a$  se înlocuiește cu  $c$ , în caz contrar  $b$  se înlocuiește cu  $c$ ;
4. Se repetă etapele 1 – 3 până când  $|b - c| < \epsilon$ .

## 3.2 Analiza erorii metodei înjumătățirii

Conform etapelor metodei înjumătățirii rădăcina aproximativă  $\alpha$  aparține intervalului  $[a_n, c_n]$  sau intervalului  $[c_n, b_n]$ ,  $c_n = \frac{a_n+b_n}{2}$ .

Atunci

$$|\alpha - c_n| \leq c_n - a_n = \frac{a_n+b_n}{2} - a_n = \frac{b_n - a_n}{2} = \frac{b-a}{2^n}$$

Deci

$$|\alpha - c_n| \leq \frac{b-a}{2^n} \quad (3.2)$$



Se poate determina numărul de iterații necesare pentru ca

$$|\alpha - c_n| < \epsilon$$

Intr-adevăr, deoarece

$$|\alpha - c_n| \leq \frac{b-a}{2^n}$$

este suficient ca

$$\frac{b-a}{2^n} \leq \epsilon \Rightarrow 2^n \geq \frac{b-a}{\epsilon} \Rightarrow n \ln 2 \geq \ln \frac{b-a}{\epsilon}$$

De unde

$$n \geq \frac{\ln \frac{b-a}{\epsilon}}{\ln 2} \quad (3.3)$$

**Exemplul 3.1** Să se rezolve ecuația

$$2^x = 4x$$

cu precizia  $\epsilon = 0.013$ .

**Soluție.** Pentru a vedea câte rădăcini are ecuația, se introduc notațiile  $g(x) = 2^x$  și  $h(x) = 4x$  și se reprezintă grafic aceste funcții în același sistem de axe de coordonate.

Punctele în care se intersectează graficele indică rădăcinile ecuației.

Funcția  $g$  este o funcție exponențială, iar  $y = 4x$  este ecuația unei drepte ce trece prin origine, al căror grafic este ușor de trasat.

Pentru un desen mai riguros, se vor considera câteva puncte prin care trece graficul fiecăreia.

$x$	$-\infty$	0	1	2	3	4	$+\infty$
$g(x)$		0	1	2	4	8	$+\infty$

$x$	0	1	2	3	4
$h(x)$	0	4	8	12	16

Se observă că  $x = 4$  este rădăcina exactă a ecuației. Graficele celor două funcții sunt date în figura 2. Se vede că cele două grafice trec prin punctul  $(4, 16)$  și se intersectează într-un punct care are abscisa în intervalul  $(0, 1)$ .

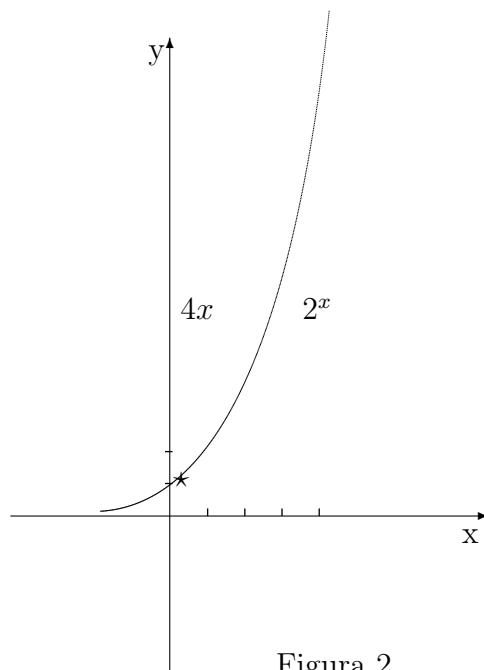


Figura 2.

Prin urmare, ecuația

$$f(x) = 2^x - 4x$$

are rădăcina exactă  $x = 4$  și una aproximativă în intervalul  $(0, 1)$ .

Funcția  $f(x) = 2^x - 4x$  îndeplinește condițiile:

1. este continuă în intervalul  $[0, 1]$ ;
2. are semne diferite la capetele intervalului  $[0, 1]$  ( $f(0) = 1 > 0$ ,  
 $f(1) = -2 < 0$ );
3. derivata sa de ordinul întâi este negativă pe intervalul  $[0, 1]$   
( $f'(x) = 2^x \ln 2 - 4 < 2 \ln 2 - 4 < 0$ );
4. derivata sa de ordinul doi este pozitivă în intervalul  $[0, 1]$   
( $f''(x) = 2^x (\ln 2)^2 > 0$ ).

Deci, funcția  $f$  satisface toate condițiile din teorema lui Bolzano - Cauchy.

Vom calcula numărul de pași (iterații) necesari pentru a avea precizia cerută, folosind formula (3.3).

$$n \geq \frac{\ln \frac{1}{0.013}}{\ln 2} = \frac{4.3428}{0.6931} = 6.26$$

Deci  $n = 7$ .

Avem

$$f(0) > 0 \quad c_1 = \frac{1}{2} \quad f(c_1) = -0.59 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(0, \frac{1}{2}\right)$$

$$c_2 = \frac{1}{4} \quad f(c_2) = 0.19 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{1}{4}, \frac{1}{2}\right)$$

$$c_3 = \frac{3}{8} \quad f(c_3) = -0.21 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{1}{4}, \frac{3}{8}\right)$$

$$c_4 = \frac{5}{16} \quad f(c_4) = -0.01 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{1}{4}, \frac{5}{16}\right)$$

$$c_5 = \frac{9}{32} \quad f(c_5) = 0.09 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{9}{32}, \frac{5}{16}\right)$$

$$c_6 = \frac{19}{64} \quad f(c_6) = 0.04 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{19}{64}, \frac{5}{16}\right)$$

$$c_7 = \frac{39}{128} \quad f(c_7) = 0.02 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{39}{128}, \frac{5}{16}\right)$$

Rădăcina aproximativă este  $\alpha = c_8 = \frac{79}{256} = 0.3086$ .

### 3.3 Metoda coardei

Fie  $\alpha$  rădăcina aproximativă a ecuației

$$f(x) = 0 \text{ în intervalul } [x_0, x_1]$$

care trebuie determinată cu precizia  $\epsilon$ .

Presupunem că funcția  $f$  îndeplinește condițiile specificate la începutul capitolului.

Considerăm situația din figura 1a.

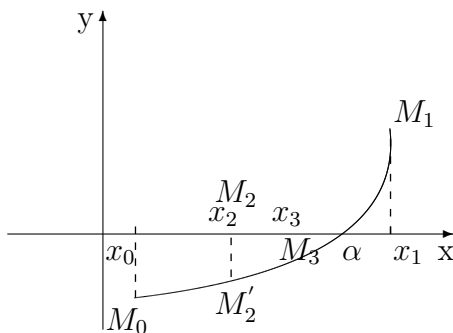


Figura 3.

Luăm punctele  $M_0(x_0, f(x_0))$  și  $M_1(x_1, f(x_1))$  pe curba  $y = f(x)$ . Coarda (secanta)  $M_0M_1$  taie axa  $Ox$  în punctul  $M_2(x_2, 0)$ .

Panta dreptei  $M_1M_0$  este

$$m_{M_1M_0} = \frac{f(x_0) - f(x_1)}{x_0 - x_1} \quad (3.4)$$

iar a dreptei  $M_1M_2$

$$m_{M_1M_2} = \frac{-f(x_1)}{x_2 - x_1} \quad (3.5)$$

Deoarece punctele  $M_0, M_1, M_2$  sunt coliniare, dreptele  $M_1M_0$  și  $M_1M_2$  au aceeași pantă.

Atunci

$$\frac{f(x_0) - f(x_1)}{x_0 - x_1} = \frac{-f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

de unde

$$x_2 = x_1 - \frac{x_1 - x_0}{f(x_1) - f(x_0)} f(x_1) \quad (3.6)$$

Fie  $M'_2(x_2, f(x_2))$  proiecția punctului  $M_2$  pe curbă. Se face același raționament pentru coarda  $M_1M'_2$ , deci pentru intervalul  $(x_2, x_1)$ , adică  $x_1$  ia locul lui  $x_0$ ,  $x_2$  al lui  $x_1$ . Această coardă va tăia axa  $Ox$  în punctul  $M_3(x_3, 0)$ .

Se obține o nouă aproximație a rădăcinii  $\alpha$

$$x_3 = x_2 - \frac{x_2 - x_1}{f(x_2) - f(x_1)} f(x_2)$$

Continuând acest procedeu se obține următoarea formulă iterativă

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})} f(x_n) \quad (3.7)$$

cunoscută sub numele de *metoda coardei (secantei, părților proporționale)*, deoarece arcul de curbă  $\widehat{M_0M_1}$  a fost aproximat prin coarda  $M_0M_1$ .

Procesul se încheie când  $|x_{n+1} - x_n| < \epsilon$ .

### 3.4 Analiza erorii metodei coardei

Se consideră intervalul  $[x_n, \alpha]$ , în care funcția  $f$  satisface cerințele teoremei creșterilor finite (teorema lui Lagrange).

Conform acestei teoreme există cel puțin un punct  $c \in (x_n, \alpha)$ , astfel ca

$$f(x_n) - f(\alpha) = (x_n - \alpha)f'(c)$$

sau

$$f(x_n) = (x_n - \alpha)f'(c)$$

de unde

$$x_n - \alpha = \frac{f(x_n)}{f'(c)} \quad (3.8)$$

Deoarece derivatele funcției  $f$  sunt continue pe intervalul  $[x_n, \alpha]$ , derivata de ordinul întâi își atinge minimumul.

Fie

$$m = \min_{x \in (x_n, \alpha)} f'(x)$$

Atunci

$$x_n - \alpha \leq \frac{f(x_n)}{m} \quad (3.9)$$

sau

$$|x_n - \alpha| \leq \frac{|f(x_n)|}{m} \quad (3.10)$$

Aceasta dă precizia valorii aproximative  $x_n$  calculate pentru rădăcina  $\alpha$  a ecuației (3.1).

**Observația 3.1** *S-a considerat coarda  $M_1M'_2$  și nu coarda  $M_0M'_2$  pentru că aceasta taie axa  $Ox$  în punctul  $C$  care se îndepărtează de punctul  $A$  în care curba taie axa  $Ox$  (figura 4).*

Pentru a se evita o astfel de situație este suficient ca *semnul funcției  $f$  în capătul din care se duce coarda să fie același cu semnul derivatei a doua  $f''(x)$* .

Intr-adevăr cazul din figura 4 corespunde situației *I* din figura 1a., când  $f''(x) > 0$ , iar  $f(x_0) < 0$  și  $f(x_1) > 0$ . Prin urmare toate coardele vor fi duse din punctul de abscisă  $x_1$  ( $M_1$ ).

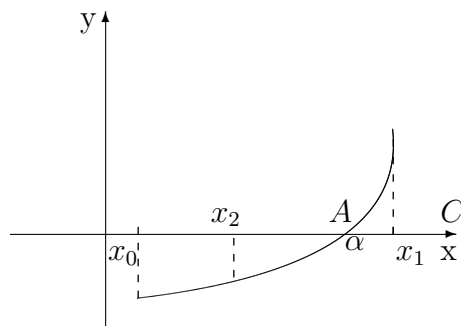


Figura 4.

La fel se procedează dacă funcția este ca în cazul *IV* din figura 1d.

Dacă funcția  $f$  este ca în cazul *II* sau *III*, atunci toate coardele vor fi duse din punctul de abscisă  $x_0$ .

**Exemplul 3.2** *Să se rezolve ecuația*

$$x^3 - 2x^2 - 4x - 7 = 0$$

cu precizia  $\epsilon = 0.01$ .

**Soluție.** Se reprezintă grafic funcția

$$f(x) = x^3 - 2x^2 - 4x - 7$$

Avem

$$f(0) = -7, \lim_{x \rightarrow \pm\infty} = \pm\infty$$

$$f'(x) = 3x^2 - 4x - 4, f'(x) = 0 \Rightarrow x_1 = -\frac{2}{3}, x_2 = 2,$$

$x$	$-\frac{2}{3}$	$2$
$f'(x)$	$+$	$-$
	$0$	$0$
	$+$	$+$

$$f''(x) = 6x - 4, \quad f''(x) = 0 \Rightarrow x = 2/3, \quad \frac{x}{f''(x)} \Big|_{-\frac{2}{3}}^{\frac{2}{3}} \begin{array}{c} - \\ 0 \\ + \end{array}$$

$x$	$-\infty$	$-\frac{2}{3}$	$0$	$\frac{2}{3}$	$2$	$+\infty$					
$f'(x)$		$+$	$0$	$-$	$-$	$0$	$+$				
$f''(x)$		$-$	$-$	$-$	$0$	$+$	$+$				
$f(x)$	$-\infty$	$\nearrow$	$-\frac{159}{27}$	$\searrow$	$-7$	$\searrow$	$-10$	$\searrow$	$-15$	$\nearrow$	$+\infty$

Din graficul dat în figura 5, se vede că  $\alpha \in (3, 4)$ .

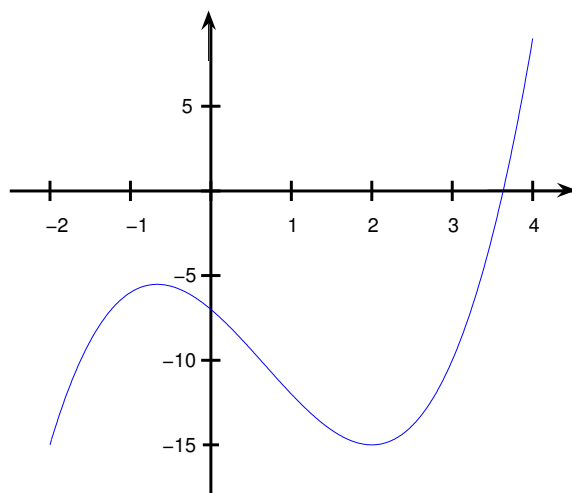


Figura 5.

Intr-adevăr

$$f(3) = -10 < 0, \quad f(4) = 9 > 0$$

$$\left. \begin{array}{l} f'(3) = 11 \\ f'(4) = 28 \\ f'(x) > 0, x \in (3, 4) \end{array} \right\} \Rightarrow \min_{x \in (3, 4)} f'(x) = 11$$

$$\left. \begin{array}{l} f''(x) > 0, x \in (3, 4) \\ f(4) > 0 \end{array} \right\} \Rightarrow \text{au același semn} \Rightarrow x_1 = 4$$

Conform formulei (3.7), avem

$$\begin{aligned}x_2 &= 4 - \frac{4 - 3}{f(4) - f(3)}f(4) \simeq 3.53, \quad f(x_2) = -2.05, \quad \frac{|f(x_2)|}{11} > 0.01 \\x_3 &= 3.53 - \frac{4 - 3.53}{f(4) - f(3.53)}f(3.53) \simeq 3.62, \quad f(x_3) = -0.25, \quad \frac{|f(x_3)|}{11} > 0.01 \\x_4 &= 3.62 - \frac{4 - 3.62}{f(4) - f(3.62)}f(3.62) \simeq 3.63, \quad f(x_4) = -0.04, \quad \frac{|f(x_4)|}{11} < 0.01\end{aligned}$$

Deci,  $\alpha \in (3.63; 4) \Rightarrow \alpha - 3.63 \leq 0.004 \Rightarrow \alpha \simeq 3.634$

### 3.5 Metoda tangentei

Procedeul este același ca la metoda coardei, dar aici arcul de curbă se aproximează cu tangenta la curbă.

Considerăm intervalul  $(x_0, x_1)$ , în care ecuația  $f(x) = 0$  are rădăcina  $\alpha$ , ce va fi determinată cu eroarea  $\epsilon$ .

Presupunem satisfăcute condițiile 1 – 3 pentru funcția  $f$ , și că graficul ei arată ca în figura 6.

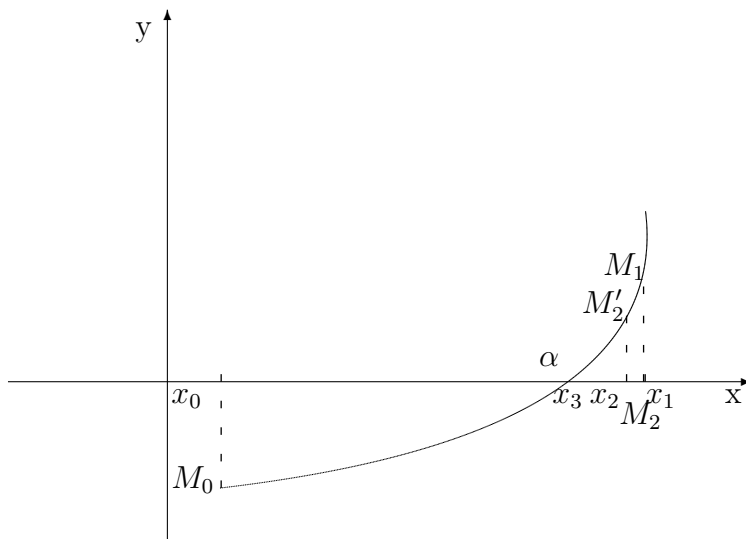


Figura 6.

Se duce tangenta la curbă în punctul  $M_1(x_1, f(x_1))$ . Aceasta taie axa



$Ox$  în punctul  $M_2(x_2, 0)$ .

Panta dreptei  $M_1M_2$  este

$$m_{M_1M_2} = \frac{-f(x_1)}{x_2 - x_1} \quad (3.11)$$

Dar, se știe din interpretarea geometrică a derivatei unei funcții într-un punct, că aceasta este panta tangentei la curbă în acel punct.

Prin urmare,

$$m_{M_1M_2} = f'(x_1) \quad (3.12)$$

Din (3.11) și (3.12), rezultă

$$f'(x_1) = \frac{-f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

sau

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)}$$

Perpendiculara pe axa  $Ox$  din punctul  $M_2(x_2, 0)$  taie curba în punctul  $M'_2$ .

Ducând tangenta la curbă în punctul  $M'_2$ , care taie axa  $Ox$  în punctul de abscisă  $x_3$ , și făcând același raționament ca pentru tangenta din punctul  $M_1$ , se obține

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)}$$

Continuând acest procedeu, se ajunge la următoarea formulă iterativă

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \quad (3.13)$$

care definește *metoda lui Newton* sau *metoda tangentei*.

Procedeul iterativ (3.13) se aplică până când  $|x_{n+1} - x_n| < \epsilon$ .

### 3.6 Analiza erorii metodei tangentei

Deoarece  $\alpha \in (x_n, x_{n+1})$ , pe acest interval se aplică *teorema creșterilor finite* și se obține

$$\alpha - x_n = -\frac{f(x_n)}{f'(c)}, \quad c \in (x_n, \alpha)$$

sau

$$|\alpha - x_n| \leq \frac{|f(x_n)|}{m}, \quad m = \min_{x \in (x_n, \alpha)} f'(x) \quad (3.14)$$

Pentru a obține rădăcina aproximativă cu eroarea  $\epsilon$ , este suficient ca

$$\frac{|f(x_n)|}{m} \leq \epsilon$$

**Observația 3.2** *Metoda tangentei converge mai rapid decât metoda coardei.*

Observația (3.1) este valabilă și în cazul metodei tangentei, cu recomandările corespunzătoare.

**Exemplul 3.3** *Să se rezolve ecuația*

$$x^3 - 2x^2 - 4x - 7 = 0$$

cu precizia  $\epsilon = 0.01$ .

**Soluție.** Este aceeași ecuație ca și cea din exemplul 3.2. Graficul funcției

$$f(x) = x^3 - 2x^2 - 4x - 7$$

este dat în figura 5. Se știe că  $\alpha \in (3, 4)$ , și că funcția  $f$  satisface condițiile 1 – 3.

Conform formulei (3.13) avem

$$x_2 = 4 - \frac{f(4)}{f'(4)} = 4 - \frac{9}{28} \simeq 3.68, \quad f(x_2) = 1.03, \quad \frac{|f(x_2)|}{11} > 0.01$$

$$x_3 = 3.68 - \frac{f(3.68)}{f'(3.68)} = 3.68 - 0.047 \simeq 3.633,$$

$$f(x_3) = -0.042, \quad \frac{|f(x_3)|}{11} = 0.0038 < 0.01$$

deci  $\alpha = 3.633$ .

**Observația 3.3** *Exemplele și problemele din acest capitol sunt rezolvate și cu Maple, în capitolul 7.*

### 3.7 Probleme propuse.

1. Folosind metoda înjumătățirii:

- a) să se aproximeze soluția reală a ecuației

$$x^3 + x - 1 = 0$$

cu precizia 0.01.

- b) să se aproximeze soluția reală a ecuației

$$x^3 + x - 4 = 0$$

cu precizia  $10^{-3}$ .

- c) să se determine numărul de iterații necesare pentru o precizie de  $10^{-4}$  a soluției aproximative a ecuației

$$x^3 - x - 1 = 0$$

Să se calculeze această soluție.

2. Folosind metoda coardei:

- a) să se aproximeze soluția reală a ecuației

$$x^3 + x - 1 = 0$$

cu precizia 0.01.

- b) să se determine o soluție aproximativă a ecuației

$$2x^3 - x^2 - 7x - 7 = 0$$

cu precizia 0.01.

3. Folosind metoda tangentei:

- a) să se aproximeze soluția reală a ecuației

$$x^3 + x - 1 = 0$$

cu precizia 0.01.

- b) să se rezolve ecuația  $x \lg x = 1$  cu precizia  $\epsilon = 10^{-4}$ .

c) știind că ecuația

$$x^4 - 3x^2 + 75x - 10000 = 0$$

are două rădăcini reale, una între  $-11$  și  $-10$  iar a doua între  $9$  și  $10$ , să se calculeze aceste rădăcini cu o precizie de  $10^{-5}$ .

d) să se aproximeze soluțiile reale ale ecuației

$$2x^3 - x^2 - 7x + 5 = 0$$

cu precizia  $\epsilon = 0.001$ .

e) să se aproximeze soluțiile reale ale ecuației

$$x^4 - x - 1 = 0$$

cu precizia  $\epsilon = 10^{-7}$ .

# Capitolul 4

## Aproximarea funcțiilor

### 4.1 Metoda celor mai mici pătrate

În științele experimentale măsurarea diferitelor mărimi fizice se face inexact, aproximativ, cu anumite erori. Aceasta se poate datora unor greșeli umane și/sau cel mai adesea aparatelor cu care se fac măsurătorile, ele având stabilită (din fabricație) o anumită toleranță.

Scopul propus este de a obține relații între valorile empirice (măsurate) cu valori minime ale erorilor care intervin.

Fie  $x$  și  $y$  două mărimi variabile. Ne interesează o relație de forma

$$y = f(x) \quad (4.1)$$

Alegând pentru  $x$  valorile distincte  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , se măsoară valorile corespunzătoare ale lui  $y$ , notate cu  $y_1, y_2, \dots, y_n$ . Determinarea funcției  $f$  se face ținând seama de forma *norului de puncte*  $(x_i, y_i)$ , astfel încât eroarea produsă să fie cât mai mică.

Fie  $e_i = f(x_i) - y_i$  erorile de măsurare, și  $E$  eroarea totală. Această eroare poate fi exprimată în mai multe feluri.

Eroarea se poate calcula sub forma

$$E = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2}$$

Aceasta se numește *eroarea medie pătratică*, iar funcția care o minimizează se numește *aproximarea medie pătratică* a datelor  $\{(x_i, y_i)\}$ .

Considerând eroarea sub forma

$$E = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (f(x_i) - y_i)^2 \quad (4.2)$$

și cerând *minimizarea* expresiei (4.2), se determină funcția  $f$  prin așa numita *metoda celor mai mici pătrate*.

Aici se va trata doar metoda celor mai mici pătrate.

Dacă funcția  $f$  este liniară, adică

$$f(x) = a \cdot x + b \quad (4.3)$$

atunci se cere minimul funcției

$$F(a, b) = \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i)^2$$

Aceasta este o problemă de extreme ale unei funcții de două variabile.

Prin urmare

$$\begin{aligned} F'_a &= 2 \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i)x_i, & \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i)x_i &= 0 \\ F'_b &= 2 \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i), & \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i) &= 0 \end{aligned}$$

de unde rezultă

$$\begin{aligned} a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i &= \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i + nb &= \sum_{i=1}^n y_i \end{aligned} \quad (4.4)$$

Acesta este un sistem liniar de două ecuații cu două necunoscute, care are soluție unică, deoarece determinantul sistemului are valoarea  $n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2 \neq 0$ . Mai mult  $n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2 > 0$ , întrucât valorile  $x_i$  sunt distincte.

Intr-adevăr

$$\begin{aligned} 0 &< \sum_{i=1}^n \left( x_i - \frac{\sum x_i}{n} \right)^2 = \sum_{i=1}^n \left( x_i^2 - 2x_i \frac{\sum x_i}{n} + \frac{(\sum x_i)^2}{n^2} \right) = \\ &= \sum x_i^2 - 2 \sum x_i \frac{\sum x_i}{n} + n \frac{(\sum x_i)^2}{n^2} = \sum x_i^2 - \frac{(\sum x_i)^2}{n} = \frac{1}{n} \left( n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2 \right) \end{aligned}$$

Dacă funcția  $f$  este pătratică, adică de forma

$$f(x) = a \cdot x^2 + b \cdot x + c \quad (4.5)$$

atunci se cere minimul funcției

$$F(a, b, c) = \sum_{i=1}^n (ax_i^2 + bx_i + c - y_i)^2$$

Parametrii  $a, b$  și  $c$  se determină din sistemul

$$\begin{aligned} a \sum_{i=1}^n x_i^4 + b \sum_{i=1}^n x_i^3 + c \sum_{i=1}^n x_i^2 &= \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i^3 + b \sum_{i=1}^n x_i^2 + c \sum_{i=1}^n x_i &= \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i + nc &= \sum_{i=1}^n y_i \end{aligned} \quad (4.6)$$

obținut prin impunerea condiției ca derivatele parțiale de ordinul întâi ale funcției  $F$  în raport cu parametrii  $a, b$  și  $c$ , să fie egale cu zero.

## 4.2 Interpolarea funcțiilor

Problema care se pune poate fi formulată astfel:

Fiind date  $n + 1$  puncte distincte – numite noduri –  $x_i$  din  $[a, b]$ ,  $i = \overline{0, n}$  și valorile  $f(x_i)$  ale funcției  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  necunoscută, să se determine un polinom  $P(x)$  de grad minim care satisface condițiile

$$P(x_i) = f(x_i), \quad i = \overline{0, n} \quad (4.7)$$

numite *condiții de interpolare*.

Acest polinom aproximează funcția  $f$ .

Există mai multe tipuri de polinoame de interpolare, în conformitate cu condițiile de interpolare impuse.

De asemenea, interpolarea poate fi realizată nu numai cu polinoame, ci și cu ajutorul unor alte clase de funcții: funcții trigonometrice, funcții exponențiale, funcții spline, etc.

### 4.2.1 Polinomul de interpolare al lui Lagrange

Se știe că pentru  $n + 1$  noduri, polinomul de interpolare al lui Lagrange are gradul  $n$  și este dat de formula

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) f(x_i) \quad (4.8)$$

unde

$$l_i(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \dots (x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1) \dots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \dots (x_i - x_n)} \quad (4.9)$$

sunt *polinoamele fundamentale ale lui Lagrange*.

Acestea au următoarea proprietate:

$$l_i(x_j) = \begin{cases} 1 & \text{dacă } i = j \\ 0 & \text{dacă } i \neq j \end{cases}$$

Ele pot fi scrise și sub o altă formă.

Introducem notația

$$u(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_i) \dots (x - x_n) \quad (4.10)$$

care este un polinom de gradul  $n + 1$  de forma

$$u(x) = x^{n+1} + A_n x^n + \dots + A_1 x + A_0 \quad (4.11)$$

Se vede că  $u(x_i) = 0$ ,  $i = \overline{0, n}$ , deci polinomul  $u(x)$  are  $n + 1$  rădăcini.

Se folosește notația

$$u_i(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \dots (x - x_n) \quad (4.12)$$

care, ținând seama de (4.10), devine

$$u_i(x) = \frac{u(x)}{x - x_i}, \quad x \neq x_i$$

Dar

$$\lim_{x \rightarrow x_i} (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n) = \lim_{x \rightarrow x_i} \frac{u(x)}{x - x_i} \Rightarrow$$

$$(x_i - x_0)(x_i - x_1) \dots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) = \lim_{x \rightarrow x_i} \frac{u(x)}{x - x_i} \Rightarrow$$



$$\Rightarrow u_i(x_i) = \lim_{x \rightarrow x_i} \frac{u(x) - u(x_i)}{x - x_i} = u'(x_i) \quad (4.13)$$

Deci

$$l_i(x) = \frac{u(x)}{u'(x_i)(x - x_i)} = \frac{u_i(x)}{u'(x_i)} = \frac{u_i(x)}{u_i(x_i)} \quad (4.14)$$

iar polinomul de interpolare al lui Lagrange (4.8) poate fi scris și sub forma

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \frac{u_i(x)}{u_i(x_i)} f(x_i) \quad (4.15)$$

Formula de interpolare a lui Lagrange este

$$f(x) = L_n(x) + R_n(x) \quad (4.16)$$

unde  $L_n(x)$  este dat de (4.8) sau (4.15) și  $R_n(x)$  este *restul* sau *termenul complementar* al formulei.

### 4.2.2 Eroarea formulei de interpolare Lagrange

Eroarea  $E$  este dată, în cazul formulei de interpolare a lui Lagrange, de

$$E = f(x) - L_n(x), \quad x \in [a, b], \quad x \neq x_i, \quad x \text{ fixat}$$

Ținând seama de (4.16), se obține

$$E = R_n(x) \quad (4.17)$$

Presupunem că funcția  $f$  admite derivate pe  $[a, b]$  până la ordinul  $n + 1$  inclusiv.

Se consideră funcția auxiliară

$$\varphi(z) = f(z) - L_n(z) - Ku(z) \quad (4.18)$$

unde  $K$  este o constantă în raport cu  $z$ .

Funcția  $\varphi$  este derivabilă până la ordinul  $n + 1$  inclusiv și se anulează pe nodurile  $x_i$ ,  $i = \overline{0, n}$ , deoarece  $f(x_i) = L_n(x_i)$  și  $u(x_i) = 0$ . Deci, ea are  $n + 1$  rădăcini.

Constanta  $K$  se determină astfel ca pentru  $z = x$ ,  $x \neq x_i$ ,  $x$  fixat, să avem  $\varphi(x) = 0$ .

Deci,  $\varphi$  are  $n + 2$  rădăcini:  $x, x_0, \dots, x_n$ .

Dacă în (4.18)  $z$  se înlocuiește cu  $x$ , se obține

$$\left. \begin{array}{l} \varphi(x) = f(x) - L_n(x) - Ku(x) \\ \varphi(x) = 0 \end{array} \right\} \Rightarrow K = \frac{f(x) - L_n(x)}{u(x)} \quad (4.19)$$

$u(x) \neq 0$ , deoarece  $x \neq x_i$ , unde  $u(x_i) = 0$ .

Se aplică teorema lui Rolle:

*Dacă  $f$  este continuă pe  $[a, b]$ , derivabilă pe  $(a, b)$  și  $f(a) = f(b)$ , atunci există  $c \in (a, b)$  astfel ca  $f'(c) = 0$ .*

Funcția  $\varphi$  se anulează în  $x, x_0, \dots, x_n$ ,  $n + 2$  rădăcini, care definesc  $n + 1$  intervale.

Aplicând teorema lui Rolle pe fiecare interval (condițiile teoremei fiind îndeplinite,  $\varphi(x) = \varphi(x_0) = 0$ , ș.a.m.d.) rezultă că derivata  $\varphi'$  are  $n + 1$  rădăcini.

Putem considera, acum, noi intervale  $[c_0, c_1], \dots, [c_{n-1}, c_n]$ , pe care să aplicăm teorema lui Rolle pentru funcția  $\varphi'$ . Rezultă că  $\varphi''$  are  $n$  rădăcini.

Prin urmare,

$$\begin{array}{rcll} \varphi & \text{are} & n + 2 & \text{rădăcini} \\ \varphi' & \text{are} & n + 1 & \text{rădăcini} \\ \varphi'' & \text{are} & n & \text{rădăcini} \\ \dots & & \dots & \\ \varphi^{(n+1)} & \text{are} & 1 & \text{rădăcină} \end{array}$$

Fie  $\xi \in [a, b]$  pentru care  $\varphi^{(n+1)}(\xi) = 0$ .

Din (4.18) avem

$$\varphi^{(n+1)}(z) = f^{(n+1)}(z) - L_n^{(n+1)}(z) - Ku^{(n+1)}(z) \quad (4.20)$$

Dar  $L_n^{(n+1)}(z) = 0$ , deoarece  $L_n(x)$  este polinom de gradul  $n$ .

Din (4.11), rezultă că

$$u^{(n+1)}(x) = (n + 1)!$$

Deci, (4.20) devine

$$\varphi^{(n+1)}(z) = f^{(n+1)}(z) - K(n + 1)!$$

iar pentru  $z = \xi$ , avem

$$\varphi^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)}(\xi) - K(n + 1)!$$

de unde

$$K = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \quad (4.21)$$

deoarece  $\varphi^{(n+1)}(\xi) = 0$ .

Ținând seama de (4.19), relația (4.21) devine

$$\frac{f(x) - L_n(x)}{u(x)} = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

sau

$$f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} u(x) \quad (4.22)$$

adică

$$E = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} u(x), \quad \xi \in [a, b] \quad (4.23)$$

Dacă

$$\max_{z \in [a, b]} |f^{(n+1)}(z)| = M_{n+1}$$

și deoarece

$$|u(x)| = |x - x_0| |x - x_1| \dots |x - x_n| < (b - a)^{n+1}, \quad (x - x_i < b - a)$$

rezultă următoarea evaluare a erorii formulei de interpolare Lagrange:

$$|E| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} (b - a)^{n+1} \quad (4.24)$$

### 4.3 Diferențe divizate

Fie  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , derivabilă pe  $[a, b]$ , și  $x_i \in [a, b]$ ,  $i = \overline{0, n}$ ,  $n + 1$  noduri distincte.

Se numește *diferență divizată* de ordinul întâi a funcției  $f$  în punctele  $x_0$  și  $x_1$  expresia

$$\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

Aceasta se notează astfel:

$$[x_0, x_1; f] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \quad (4.25)$$

Se poate considera că  $[x_0; f] = f(x_0)$  este diferența divizată de ordinul 0 în punctul  $x_0$ .

Atunci (4.25) se poate scrie sub forma

$$[x_0, x_1; f] = \frac{[x_1; f] - [x_0; f]}{x_1 - x_0} \quad (4.26)$$

Diferența divizată de ordinul 2 pe nodurile  $x_0, x_1, x_2$ , se definește astfel:

$$[x_0, x_1, x_2; f] = \frac{[x_1, x_2; f] - [x_0, x_1; f]}{x_2 - x_0} \quad (4.27)$$

În general, pentru  $n + 1$  noduri, diferența divizată de ordinul  $n$ , va fi

$$[x_0, x_1, \dots, x_n; f] = \frac{[x_1, x_2, \dots, x_n; f] - [x_0, x_1, \dots, x_{n-1}; f]}{x_n - x_0} \quad (4.28)$$

Să scriem sub o altă formă diferența divizată de ordinul  $n$ .

Pornim de la diferența divizată de ordinul 2 dată în (4.27), care pe baza relației (4.25) ia forma

$$[x_0, x_1, x_2; f] = \frac{f(x_0)}{u_0(x_0)} + \frac{f(x_1)}{u_1(x_1)} + \frac{f(x_2)}{u_2(x_2)} = \sum_{i=0}^2 \frac{f(x_i)}{u'(x_i)} = \sum_{i=0}^2 \frac{f(x_i)}{u_i(x_i)}$$

Prin urmare,

$$[x_0, x_1, \dots, x_n; f] = \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{u'(x_i)} = \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{u_i(x_i)} \quad (4.29)$$

Pentru calculul diferențelor divizate se poate folosi o schemă de calcul, pe care o exemplificăm pentru 5 noduri.

**Observația 4.1** Numitorul diferențelor divizate este diferența dintre nodurile necomune ale diferențelor de la numărător.

**Observația 4.2** Diferențele divizate  $[x_0, x_1, \dots, x_n; f]$  sunt cele încadrate în dreptunghiuri.

$$\begin{array}{c}
x_0 \quad f(x_0) \quad \diagdown \quad \frac{f(x_1)-f(x_0)}{x_1-x_0} = \boxed{[x_0, x_1; f]} \quad \diagup \quad \frac{[x_1, x_2; f] - [x_0, x_1; f]}{x_2-x_0} = \boxed{[x_0, x_1, x_2; f]} \\
x_1 \quad f(x_1) \quad \diagdown \quad \frac{f(x_2)-f(x_1)}{x_2-x_1} = [x_1, x_2; f] \quad \diagup \quad \frac{[x_2, x_3; f] - [x_1, x_2; f]}{x_3-x_1} = [x_1, x_2, x_3; f] \\
x_2 \quad f(x_2) \quad \diagdown \quad \frac{f(x_3)-f(x_2)}{x_3-x_2} = [x_2, x_3; f] \quad \diagup \quad \frac{[x_3, x_4; f] - [x_2, x_3; f]}{x_4-x_2} = [x_2, x_3, x_4; f] \\
x_3 \quad f(x_3) \quad \diagdown \quad \frac{f(x_4)-f(x_3)}{x_4-x_3} = [x_3, x_4; f] \quad \diagup \quad \frac{[x_1, x_2, x_3, x_4; f] - [x_0, x_1, x_2, x_3; f]}{x_4-x_0} = \boxed{[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4; f]} \\
x_4 \quad f(x_4)
\end{array}$$

Schema de calcul al diferențelor divizate pe 5 noduri

Diferențele divizate pentru noduri multiple pot fi exprimate cu ajutorul derivatelor funcției  $f$ , în felul următor:

$$\begin{aligned} [x_0, x_0; f] &= \lim_{x_0 \rightarrow x_1} [x_0, x_1; f] = \lim_{x_0 \rightarrow x_1} \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = f'(x_0) \\ [x_0, x_0, x_0; f] &= \frac{[x_0, x_0; f] - [x_0, x_0; f]}{x_0 - x_0} = \frac{f'(x_0) - f'(x_0)}{x_0 - x_0} = \\ &= \lim_{x_1 \rightarrow x_0} \frac{f'(x_1) - f'(x_0)}{x_1 - x_0} = f''(x_0) \end{aligned}$$

În general, pentru diferența divizată de ordinul  $n$  pe nodul  $x_0$ , multiplu de ordinul  $n + 1$ , avem relația

$$[x_0, x_0, \dots, x_0; f] = f^{(n)}(x_0) \quad (4.30)$$

### 4.3.1 Diferențe finite

Dacă nodurile  $x_i$  sunt echidistante, adică  $x_1 = x_0 + h$ ,  $x_2 = x_1 + h, \dots$ ,  $x_i = x_{i-1} + h = x_0 + ih$ ,  $h > 0$  pasul diviziunii, atunci expresia

$$\Delta f(x_i) = f(x_i + h) - f(x_i) \quad (4.31)$$

sau

$$\Delta f(x_i) = f(x_{i+1}) - f(x_i) \quad (4.32)$$

se numește *diferență finită* de ordinul întâi.

Diferența finită de ordinul doi va fi:

$$\begin{aligned} \Delta^2 f(x_i) &= \Delta(\Delta f(x_i)) = \Delta f(x_{i+1}) - \Delta f(x_i) = f(x_{i+2}) - f(x_{i+1}) - \\ &\quad - f(x_{i+1}) + f(x_i) = f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i) \end{aligned}$$

În general, formula de recurență a diferențelor finite este

$$\Delta^k f(x_i) = \Delta^{k-1} f(x_{i+1}) - \Delta^{k-1} f(x_i) \quad (4.33)$$

Diferențele finite  $\Delta f(x_i)$ , date în formulele (4.31) – (4.33) se numesc *diferențe finite progresive* (diferențe înainte).

Expresia

$$\nabla f(x_i) = f(x_i) - f(x_i - h) = f(x_i) - f(x_{i-1}) \quad (4.34)$$

se numește *diferență finită regresivă* (diferență înapoi).

Intre diferențele divizate și diferențele finite există formule de legătură (pentru noduri echidistante).

Să stabilim aceste formule.

Fie diferența divizată de ordinul întâi pe nodurile  $x_{i+1}$  și  $x_i$ , unde  $x_{i+1} = x_i + h$ .

Avem

$$[x_i, x_{i+1}; f] = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} = \frac{\Delta f(x_i)}{h} = \frac{1}{h} \Delta f(x_i)$$

Considerăm diferența divizată de ordinul doi pe 3 noduri,  $x_i$ ,  $x_{i+1}$  și  $x_{i+2}$ , cu  $x_{i+1} = x_i + h$ ,  $x_{i+2} = x_i + 2h$ .

$$[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}; f] = \frac{[x_{i+1}, x_{i+2}; f] - [x_i, x_{i+1}; f]}{x_{i+2} - x_i} =$$

$$= \frac{\frac{1}{h} \Delta f(x_{i+1}) - \frac{1}{h} \Delta f(x_i)}{2h} = \frac{1}{2!h^2} \Delta^2 f(x_i)$$

În general, pentru  $k + 1$  noduri, avem

$$[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}; f] = \frac{1}{k!h^k} \Delta^k f(x_i) \quad (4.35)$$

Calculul diferențelor finite se face după o schemă asemănătoare celei a

diferențelor divizate. Se va exemplifica acest calcul pentru patru noduri.

$$\begin{array}{ccccccc}
 f(x_0) & & \backslash & & & & \\
 & & \underbrace{f(x_1) - f(x_0)}_{\Delta f(x_0)} & & \backslash & & \\
 f(x_1) & & / & & \underbrace{\Delta f(x_1) - \Delta f(x_0)}_{\Delta^2 f(x_0)} & & \backslash \\
 & & \underbrace{f(x_2) - f(x_1)}_{\Delta f(x_1)} & & / & & \underbrace{\Delta^2 f(x_1) - \Delta^2 f(x_0)}_{\Delta^3 f(x_0)} \\
 f(x_2) & & / & & \underbrace{\Delta f(x_2) - \Delta f(x_1)}_{\Delta^2 f(x_1)} & & / \\
 & & \underbrace{f(x_3) - f(x_2)}_{\Delta f(x_2)} & & / & & \\
 f(x_3) & & / & & & & 
 \end{array}$$

## 4.4 Polinomul de interpolare al lui Newton

Formularea problemei este aceeași ca și în cazul interpolării cu ajutorul polinomului lui Lagrange. De asemenea, și condițiile de interpolare sunt aceleași, dar forma polinomului interpolator este diferită.

Fie  $N_n(x)$  polinomul de gradul  $n$  care interpolează funcția  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  pe nodurile  $x_i$ ,  $i = \overline{0, n}$ , adică

$$N_n(x_i) = f(x_i), \quad i = \overline{0, n} \quad (4.36)$$

În continuare se va deduce forma polinomului de interpolare al lui Newton.

Considerăm nodurile  $x_0$  și  $x_1$ . Polinomul de interpolare al lui Lagrange pe aceste noduri are gradul întâi și este de forma

$$L_1(x) = l_0(x)f(x_0) + l_1(x)f(x_1)$$

Vom scrie sub altă formă acest polinom.

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}f(x_0) + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}f(x_1) = \underbrace{\frac{x - x_1}{x_0 - x_1}f(x_0) + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}f(x_0)}_{\text{...}}$$



$$\begin{aligned}
& - \frac{x-x_0}{x_1-x_0}f(x_0) + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}f(x_1) = f(x_0) + (x-x_0)\frac{f(x_1)-f(x_0)}{x_1-x_0} = \\
& = f(x_0) + (x-x_0)[x_0, x_1; f]
\end{aligned}$$

Deci

$$N_1(x) = L_1(x) = f(x_0) + (x-x_0)[x_0, x_1; f] \quad (4.37)$$

Pentru a obține polinomul de interpolare al lui Newton de gradul doi pe nodurile  $x_0, x_1, x_2$  se procedează astfel:

- Se consideră următoarele diferențe divizate

$$\begin{aligned}
[x, x_0; f] &= \frac{f(x_0) - f(x)}{x_0 - x} \\
[x, x_0, x_1; f] &= \frac{[x_0, x_1; f] - [x, x_0; f]}{x_1 - x} \\
[x, x_0, x_1, x_2; f] &= \frac{[x_0, x_1, x_2; f] - [x, x_0, x_1; f]}{x_2 - x}
\end{aligned}$$

- Se înmulțesc relațiile de mai sus, prima cu  $(x-x_0)$ , a doua cu  $(x-x_0)(x-x_1)$ , iar a treia cu  $(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)$

$$\begin{aligned}
(x-x_0)[x, x_0; f] &= f(x) - f(x_0) \\
(x-x_0)(x-x_1)[x, x_0, x_1; f] &= -(x-x_0)[x_0, x_1; f] + (x-x_0)[x, x_0; f] \\
(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)[x, x_0, x_1, x_2; f] &= -(x-x_0)(x-x_1)[x_0, x_1, x_2; f] + \\
& \quad + (x-x_0)(x-x_1)[x, x_0, x_1; f]
\end{aligned}$$

- Se adună aceste relații membru cu membru

$$\begin{aligned}
(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)[x, x_0, x_1, x_2; f] &= f(x) - f(x_0) - (x-x_0)[x_0, x_1; f] - \\
& \quad - (x-x_0)(x-x_1)[x_0, x_1, x_2; f]
\end{aligned}$$

sau

$$\begin{aligned}
f(x) &= f(x_0) + (x-x_0)[x_0, x_1; f] + (x-x_0)(x-x_1)[x_0, x_1, x_2; f] + \\
& \quad + (x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)[x, x_0, x_1, x_2; f]
\end{aligned}$$

Deci

$$f(x) = P_2(x) + (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)[x, x_0, x_1, x_2; f]$$

unde

$$P_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f]$$

Se verifică acum condițiile de interpolare pe cele trei noduri:

$$\begin{aligned} f(x_0) &= P_2(x_0) = f(x_0) \\ f(x_1) &= P_2(x_1) = f(x_0) + (x_1 - x_0) \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = f(x_1) \\ f(x_2) &= P_2(x_2) = f(x_0) + (x_2 - x_0) \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} + \\ &\quad + (x_2 - x_0)(x_2 - x_1) \frac{[x_1, x_2; f] - [x_0, x_1; f]}{x_2 - x_0} = \\ &= f(x_0) + (x_2 - x_0) \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} + (x_2 - x_1) \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1} - \\ &\quad - (x_2 - x_1) \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \\ &= f(x_0) + f(x_1) - f(x_0) + f(x_2) - f(x_1) = f(x_2) \end{aligned}$$

Polinomul de interpolare fiind unic, rezultă că  $P_2(x) = N_2(x)$ , și deci

$$N_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f] \quad (4.38)$$

iar restul este

$$R_2(x) = (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)[x, x_0, x_1, x_2; f] \quad (4.39)$$

Considerăm acum patru noduri  $x_0, x_1, x_3$  și  $x_4$ . Polinomul de interpolare al lui Newton, pe aceste noduri, are gradul trei, și se obține procedând ca în cazul polinomului de gradul doi  $N_2(x)$ .

Avem

$$\begin{aligned}
 [x, x_0; f] &= \frac{f(x_0) - f(x)}{x_0 - x} \\
 [x, x_0, x_1; f] &= \frac{[x_0, x_1; f] - [x, x_0; f]}{x_1 - x} \\
 [x, x_0, x_1, x_2; f] &= \frac{[x_0, x_1, x_2; f] - [x, x_0, x_1; f]}{x_2 - x} \\
 [x, x_0, x_1, x_2, x_3; f] &= \frac{[x_0, x_1, x_2, x_3; f] - [x, x_0, x_1, x_2; f]}{x_3 - x}
 \end{aligned} \tag{4.40}$$

Inmulțind prima relație (4.40) cu  $(x - x_0)$ , a doua cu  $(x - x_0)(x - x_1)$ , a treia cu  $(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)$ , a patra cu  $(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)(x - x_3)$ , și adunându-le membru cu membru, se obține

$$\begin{aligned}
 f(x) &= f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x, x_0, x_1; f] + \\
 &+ (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)[x_0, x_1, x_2, x_3; f] + \\
 &+ (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)(x - x_3)[x, x_0, x_1, x_2, x_3; f]
 \end{aligned} \tag{4.41}$$

de unde

$$\begin{aligned}
 N_3(x) &= f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x, x_0, x_1; f] + \\
 &+ (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)[x_0, x_1, x_2, x_3; f]
 \end{aligned} \tag{4.42}$$

$$R_3(x) = (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)(x - x_3)[x, x_0, x_1, x_2, x_3; f] \tag{4.43}$$

Se observă că

$$N_2(x) = N_1(x) + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f]$$

$$N_3(x) = N_2(x) + (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)[x_0, x_1, x_2, x_3; f]$$

Atunci

$$N_n(x) = N_{n-1}(x) + (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})[x_0, x_1, \dots, x_n; f] \tag{4.44}$$

sau

$$\begin{aligned} N_n(x) = & f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f] + \dots + \\ & + (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1}) [x_0, x_1, \dots, x_n; f] \end{aligned} \quad (4.45)$$

Polinomul  $N_n(x)$  dat de (4.45) se numește *polinomul de interpolare al lui Newton*.

Formula de interpolare a lui Newton este

$$f(x) = N_n(x) + R_n(x) \quad (4.46)$$

cu  $N_n(x)$  dat de formula (4.45) și restul  $R_n(x)$

$$R_n(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n) [x, x_0, x_1, \dots, x_n; f] \quad (4.47)$$

**Observația 4.3** *Polinomul de interpolare al lui Newton coincide cu polinomul de interpolare al lui Lagrange, doar forma lor este diferită.*

Polinomul de interpolare al lui Newton poate fi scris sub o formă simplificată dacă se folosesc notațiile:

$$D_0 = f(x_0), \quad D_i = [x_0, x_1, \dots, x_i; f] \quad (4.48)$$

Atunci, formulele (4.37), (4.38), (4.42) vor avea forma:

$$\begin{aligned} N_1(x) &= D_0 + (x - x_0)D_1 \\ N_2(x) &= D_0 + (x - x_0)D_1 + (x - x_0)(x - x_1)D_2 = \\ &= D_0 + (x - x_0)[D_1 + (x - x_1)D_2] \\ N_3(x) &= D_0 + (x - x_0)D_1 + (x - x_0)(x - x_1)D_2 + \\ &+ (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)D_3 = \\ &= D_0 + (x - x_0)[D_1 + (x - x_1)D_2 + (x - x_1)(x - x_2)D_3] = \\ &= D_0 + (x - x_0)\{D_1 + (x - x_1)[D_2 + (x - x_2)D_3]\} \end{aligned}$$

În general,

$$N_n(x) = D_0 + (x - x_0)[D_1 + (x - x_0)[D_2 + \dots + (x - x_{n-2})[D_{n-1} + (x - x_{n-1})D_n] \dots]] \quad (4.49)$$

Polinomul de interpolare al lui Newton mai poate fi scris și cu ajutorul diferențelor finite, dacă nodurile sunt echidistante.

Să deducem formula corespunzătoare.

Convenim că

$$f(x_0) = \Delta^0 f(x_0) \text{ și } x_i = x_{i-1} + h = x_0 + ih$$

Atunci polinomul  $N_1(x)$  devine, ținând seama de (4.35):

$$N_1(x) = \Delta^0 f(x_0) + \frac{(x - x_0)\Delta f(x_0)}{1!h}$$

sau cu notația  $\frac{x - x_0}{h} = \mu$

$$N_1(x) = \Delta^0 f(x_0) + \frac{\mu}{1!}\Delta f(x_0) = C_\mu^0 \Delta^0 f(x_0) + C_\mu^1 \Delta f(x_0) = \sum_{k=0}^1 C_\mu^k \Delta^k f(x_0)$$

Pentru  $N_2(x)$ , avem:

$$N_2(x) = \Delta^0 f(x_0) + \frac{\mu}{1!}\Delta f(x_0) + \frac{\mu(\mu - 1)}{2!}\Delta^2 f(x_0) = \sum_{k=0}^2 C_\mu^k \Delta^k f(x_0)$$

În general, obținem:

$$N_n(x) = \sum_{k=0}^n C_\mu^k \Delta^k f(x_0) \quad (4.50)$$

Aceasta este forma polinomului de interpolare al lui Newton cu ajutorul diferențelor finite progresive.

## 4.5 Eroarea în interpolarea prin polinomul lui Newton

Considerăm formula de interpolare a lui Newton (4.46)

$$f(x) = N_n(x) + R_n(x)$$

Vom scrie sub altă formă această formulă, folosind notațiile (4.10) – (4.12) introduse la polinomul de interpolare Lagrange.

Pentru nodurile  $t, x_0, x_1, \dots, x_n$ ,  $t \neq x_i$ ,  $i = \overline{0, n}$ , introducem notațiile:

$$v(x) = (x - t)(x - x_0) \dots (x - x_n) = (x - t)u(x) \quad (4.51)$$

$$v_t(x) = \frac{v(x)}{x - t} = u(x) \Rightarrow v_t(t) = u(t) \quad (4.52)$$

$$v_i(x) = \frac{v(x)}{x - x_i} = \frac{(x - t)u_i(x)}{x - x_i} = (x - t)u_i(x), \quad v_i(x_i) = (x_i - t)u_i(x_i) \quad (4.53)$$

Formula (4.32) corespunzătoare nodurilor  $t, x_0, x_1, \dots, x_n$  este:

$$\begin{aligned} [t, x_0, \dots, x_n; f] &= \frac{f(t)}{v_t(t)} + \frac{f(x_0)}{v_0(x_0)} + \frac{f(x_1)}{v_1(x_1)} + \dots + \frac{f(x_n)}{v_n(x_n)} = \\ &= \frac{f(t)}{u(t)} + \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{v_i(x_i)} = \frac{f(t)}{u(t)} + \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{(x_i - t)u_i(x_i)} = \\ &= \frac{f(t)}{u(t)} - \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{(t - x_i)u_i(x_i)} \end{aligned}$$

de unde

$$\frac{f(t)}{u(t)} = \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{(t - x_i)u_i(x_i)} + [t, x_0, x_1, \dots, x_n; f]$$

sau

$$\begin{aligned} f(t) &= \sum_{i=0}^n \frac{u(t)f(x_i)}{(t - x_i)u_i(x_i)} + [t, x_0, x_1, \dots, x_n; f]u(t) = \\ &= \sum_{i=0}^n \frac{u_i(t)f(x_i)}{u_i(x_i)} + [t, x_0, x_1, \dots, x_n; f]u(t) \end{aligned}$$

care prin înlocuirea lui  $t$  cu  $x$  devine

$$f(x) = \sum_{i=0}^n \frac{u_i(x)}{u_i(x_i)} f(x_i) + [x, x_0, x_1, \dots, x_n; f]u(x)$$

Dar, conform formulei (4.15)

$$\sum_{i=0}^n \frac{u_i(x)}{u_i(x_i)} f(x_i) = L_n(x)$$

Deci

$$f(x) - L_n(x) = [x, x_0, \dots, x_n; f]u(x) \quad (4.54)$$

Însă  $f(x) - L_n(x) = E$  din polinomul lui Lagrange, care conform formulei (4.24) este

$$E = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} u(x), \quad \xi \in [a, b]$$

Prin urmare

$$[x, x_0, \dots, x_n; f]u(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} u(x)$$

sau

$$[x, x_0, \dots, x_n; f] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \quad (4.55)$$

Pe de altă parte,

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = [x, x_0, \dots, x_n; f]u(x) \quad (4.56)$$

Deci, eroarea în interpolarea prin polinomul lui Newton este

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_i)}{(n+1)!} u(x), \quad \xi_i \in [a, b] \text{ sau } \min\{x_i\} \leq \xi_i \leq \max\{x_i\} \quad (4.57)$$

aceeași cu cea din interpolarea Lagrange.

Relația (4.55) poate fi scrisă și sub forma

$$[x_0, x_1, \dots, x_{m-1}, x_m; f] = \frac{f^{(m)}(c)}{m!} \quad (4.58)$$

dacă  $n+1 = m$ ,  $t = x_m$ ,  $\min\{x_i\} \leq c \leq \max\{x_i\}$ .

Această formulă este cunoscută ca o *formulă de medie pentru diferențe divizate*.

**Exemplul 4.1** Să se găsească valoarea aproximativă  $e^{0.826}$  folosind polinomul de interpolare liniară pe baza valorilor funcției  $f(x) = e^x$  din tabelul:

$x$	$e^x$
0.80	2.225541
0.81	2.247908
0.82	2.270500
0.83	2.293319

Să se evalueze eroarea produsă.

**Soluție.** Intrucât se specifică în problemă că se va folosi polinom de gradul întâi, avem nevoie de doar 2 noduri. Cum  $0.826 \in (0.82; 0.83)$  le vom considera doar pe acestea din tabelul valorilor lui  $e^x$ .

Dacă nu se cerea în problemă interpolare liniară și se preciza eroarea cerută consideram 3, 4, ... noduri până se obține precizia cerută.

Considerăm polinomul de interpolare Lagrange

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} f(x_0) + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} f(x_1)$$

unde

$$x_0 = 0.82, \quad f(x_0) = 2.270500$$

$$x_1 = 0.83, \quad f(x_1) = 2.293319$$

$$x_1 - x_0 = 0.83 - 0.82 = 0.01, \quad f(x_1) - f(x_0) = 0.022819$$

$$L_1(x) = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} x + \frac{x_1 f(x_0) - x_0 f(x_1)}{x_1 - x_0}$$

$$L_1(x) = \frac{0.022819}{0.01} x + \frac{0.00399342}{0.01} = 2.2819x + 0.399342$$

$$L_1(0.826) = 2.2841914$$

Valoarea exactă a lui  $e^{0.826}$  este

$$e^{0.826} = 2.2841638$$

cu 8 zecimale exacte.

$$e^{0.826} - L_1(0.826) = -0.0000276$$



Dar

$$e^x - L_1(x) = \frac{u(x)}{2!} f''(c), \min\{x_i\} \leq c \leq \max\{x_i\}, u(x) = (x - x_0)(x - x_1)$$

adică

$$e^x - P_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{2} e^{c_x}, \quad x_0 < x < x_1$$

$$e^x - P_1(x) = -\frac{(x_1 - x)(x - x_0)}{2} e^{c_x}$$

Dar

$$(x_1 - x)(x - x_0) = -x^2 + (x_1 + x_0)x - x_0x_1$$

care are rădăcinile  $x_0$  și  $x_1$  și maximul pentru  $x = \frac{x_1 + x_0}{2}$ .

Deoarece  $x_0 < x_1 \Rightarrow x_0 < c_x < x_1$ .

Atunci avem

$$\frac{(x_1 - x)(x - x_0)}{2} e^{x_0} \leq |e^x - L_1(x)| \leq \frac{(x_1 - x)(x - x_0)}{2} e^{x_1}$$

Fie  $h = x_1 - x_0$

$$\max_{x_0 \leq x \leq x_1} \frac{(x_1 - x)(x - x_0)}{2} = \frac{\left(x_1 - \frac{x_1 + x_0}{2}\right) \left(\frac{x_1 + x_0}{2} - x_0\right)}{2} = \frac{h^2}{8}$$

Cum  $e^x$  se consideră pentru  $x \in [0, 1]$   $e^{x_1} \leq e$ ,  $x_1 \in [0, 1] \Rightarrow$

$$|e^x - L_1(x)| \leq \frac{h^2}{8} e, \quad 0 \leq x_0 \leq x \leq x_1 \leq 1.$$

Prin urmare

$$|e^x - L_1(x)| \leq \frac{0.01^2}{8} \cdot 2.72 = 0.0000340$$

adică

$$|-0.0000276| < 0.0000340$$

deci interpolarea liniară este potrivită.

De fapt, acum s-a justificat modul de calcul al valorilor unei funcții (logaritmice, exponențiale, trigonometrice) dată tabelar într-un punct intermediar celor existente în tabel, și anume

$$\begin{array}{r}
0.82 \dots 2.270500 \\
0.83 \dots 2.293319 \\
\hline
0.01 \dots 0.022819 \\
0.006 \dots x \\
\hline
\end{array}$$

$$x = \frac{0.022819 \cdot 0.006}{0.01} = 0.0136914$$

$$\begin{array}{r}
2.270500 \\
0.0136914 \\
\hline
2.2841914
\end{array}$$

$$\Rightarrow e^{0.826} \approx 2.2841914 = P_1(0.826)$$

**Exemplul 4.2** Pentru funcția  $f(x) = \cos \pi x$ , pe nodurile  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = \frac{1}{3}$ ,  $x_2 = \frac{1}{2}$ , să se determine:

- a) Polinomul de interpolare al lui Lagrange ;  
b) Polinomul de interpolare al lui Newton. Să se găsească termenul complementar.

**Soluție.**

$$\begin{array}{c|ccc}
x_i & 0 & 1/3 & 1/2 \\
\hline
f(x_i) & 1 & 1/2 & 0
\end{array}$$

având 3 noduri  $\Rightarrow$  polinomul de interpolare are gradul 2.

a)

$$L_2(x) = \sum_{i=0}^2 l_i(x) f(x_i), \quad l_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)},$$

$$l_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}, \quad l_2(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

$$l_0(x) = \frac{\left(x - \frac{1}{3}\right) \left(x - \frac{1}{2}\right)}{\left(0 - \frac{1}{3}\right) \left(0 - \frac{1}{2}\right)} = \frac{x^2 - \frac{5}{6}x + \frac{1}{6}}{\frac{1}{6}} = 6x^2 - 5x + 1$$

$$l_1(x) = \frac{(x - 0) \left(x - \frac{1}{2}\right)}{\left(\frac{1}{3} - 0\right) \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{2}\right)} = \frac{x^2 - \frac{x}{2}}{-\frac{1}{18}} = -18x^2 + 9x$$

$$l_2(x) = \frac{(x-0)\left(x-\frac{1}{3}\right)}{\left(\frac{1}{2}-0\right)\left(\frac{1}{2}-\frac{1}{3}\right)} = \frac{x^2 - \frac{x}{3}}{\frac{1}{12}} = 12x^2 - 4x$$

$$\begin{array}{rcl} l_0(x)f(x_0) & = & 6x^2 - 5x + 1 \\ l_1(x)f(x_1) & = & -9x^2 + \frac{9}{2}x \\ l_2(x)f(x_2) & = & 0 \\ \hline L_2(x) & = & -3x^2 - \frac{1}{2}x + 1 \end{array}$$

b) Polinomul de interpolare al lui Newton corespunzător este:

$$N_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f]$$

Se vor calcula mai întâi diferențele divizate

$$\begin{array}{ccc} 0 & 1 & \\ & \backslash & \\ & \frac{\frac{1}{2} - 1}{\frac{1}{\frac{1}{3}}} = \boxed{-\frac{3}{2}} & \\ & / & \backslash \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{2} & \frac{-3 + \frac{3}{2}}{\frac{1}{2} - 0} = \boxed{-3} \\ & \backslash & / \\ & \frac{0 - \frac{1}{2}}{\frac{1}{\frac{1}{2}} - \frac{1}{\frac{1}{3}}} = -3 & \\ & / & \\ \frac{1}{2} & 0 & \end{array}$$

$$\begin{aligned} N_2(x) &= f(x_0) + (x - x_0)\left(-\frac{3}{2}\right) + (x - x_0)(x - x_1)(-3) = \\ &= 1 - \frac{3}{2}x - 3x\left(x - \frac{1}{3}\right) = \\ &= 1 - \frac{3}{2}x - \frac{3}{2}x^2 + x = -3x^2 - \frac{1}{2}x + 1 = L_2(x) \end{aligned}$$

Pentru calculul lui  $R_2(x)$  se va folosi formula (4.57)

$$R_2(x) = \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!}u(x) \Rightarrow R_2(x) = \frac{x\left(x - \frac{1}{3}\right)\left(x - \frac{1}{2}\right)}{3!}f^{(3)}(\xi),$$

$$R_2(x) = \left(\frac{x^3}{6} - \frac{5}{36}x^2 + \frac{x}{36}\right)f^{(3)}(\xi), \quad 0 \leq \xi \leq \frac{1}{2}$$

**Exemplul 4.3** Să se utilizeze formula de interpolare Lagrange pentru a aproxima  $\sqrt{113}$  cu 2 zecimale exacte.

**Soluție.** Funcția care trebuie aproximată este  $f(x) = \sqrt{x}$ .

Se consideră pătratele perfecte apropiate de 113:

$$81, 100, 121, 144$$

pentru ca valorile funcției pe noduri să se poată calcula ușor.

Să vedem dacă 3 noduri sunt suficiente pentru a obține precizia cerută. Numărul 81 fiind mai îndepărtat de 113 ca 144, se vor folosi nodurile

$$x_0 = 100, \quad x_1 = 121, \quad x_2 = 144$$

$$f(x_0) = 10, \quad f(x_1) = 11, \quad f(x_2) = 12$$

Polinomul de interpolare Lagrange va fi de gradul 2.

$$L_2(x) = \sum_{i=0}^2 l_i(x)f(x_i)$$

Să vedem dacă acesta va aproxima pe  $\sqrt{113}$  cu 2 zecimale exacte. Se calculează restul

$$R_2(x) = \frac{(x-100)(x-121)(x-144)}{3!}f'''(\xi), \quad 100 \leq \xi \leq 144$$

$$f(x) = \sqrt{x} = x^{\frac{1}{2}}, f'(x) = \frac{1}{2}x^{-\frac{1}{2}}, f''(x) = -\frac{1}{4}x^{-\frac{3}{2}}, f'''(x) = \frac{3}{8}x^{-\frac{5}{2}}$$

Funcția  $f'''$  este descrescătoare, atunci

$$\max f'''(\xi) = \max f'''(100), |f'''(\xi)| \leq \frac{3}{8}100^{-\frac{5}{2}} = \frac{3}{8}10^{-5}$$

Deci

$$|R_2(113)| \leq \frac{(113-100)(113-121)(113-144)}{3!} \cdot \frac{3}{8} \cdot 10^{-5}$$

$$\approx 2.64 \cdot 10^2 \cdot 10^{-5} = 2.64 \cdot 10^{-3} = 0.264 \cdot 10^{-2} < \frac{1}{2} \cdot 10^{-2}$$

$\Rightarrow$  conform formulei (1.19), că polinomul de interpolare Lagrange care aproximează cu 2 zecimale exacte pe  $\sqrt{113}$  este de gradul doi.

Prin urmare  $\sqrt{113} = 10.63$ .

## 4.6 Polinomul de interpolare al lui Hermite

Pentru o aproximare mai exactă, problema interpolării se poate formula astfel: să se determine polinomul de interpolare care, pe nodurile de interpolare  $x_i \in [a, b]$ ,  $i = \overline{0, N}$ , să ia valori egale cu valorile funcției iar derivatele sale să ia valori egale cu valorile derivatelor funcției de un anumit ordin. Aceasta înseamnă că nodurile  $x_i$  sunt noduri multiple de ordin egal cu ordinul derivatelor specificate în condițiile de interpolare.

Fie

$$\begin{array}{lll} x_0 & \text{cu ordinul de multiplicitate} & m_0 + 1 \\ x_1 & \text{cu ordinul de multiplicitate} & m_1 + 1 \\ & \vdots & \\ x_n & \text{cu ordinul de multiplicitate} & m_n + 1 \end{array}$$

și  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  indefinit derivabilă.

Se pune problema de a determina un polinom  $P(x)$  de grad minim astfel ca

$$\left. \begin{array}{l} P(x_i) = f(x_i) \\ P^{(j)}(x_i) = f^{(j)}(x_i), \quad j = \overline{1, m_i} \end{array} \right\}$$

adică

$$P^{(j)}(x_i) = f^{(j)}(x_i), \quad j = \overline{0, m_i}, \quad i = \overline{0, n} \quad (4.59)$$

Notăm cu  $\sum_{i=0}^n (m_i + 1) = m + 1$ . Atunci, polinomul care satisface condițiile de interpolare (4.59) are gradul  $m$ . Acesta este *polinomul lui Hermite*, care se notează  $H_m(x)$ , și care satisface următoarele condiții de interpolare:

$$H_m^{(j)}(x_i) = f^{(j)}(x_i) \quad (4.60)$$

Formula de interpolare a lui Hermite este

$$f(x) = H_m(x) + R_m(f) \quad (4.61)$$

restul fiind dat de o formulă asemănătoare cu (4.57) dar  $u(x)$  are altă expresie.

Forma generală a polinomului lui Hermite este complicată, de aceea se vor trata cazuri particulare.

1. Dacă toți  $m_i = 0$ ,  $i = \overline{0, n} \Rightarrow$  nodurile sunt distincte și avem formula de interpolare a lui Lagrange.

2. Considerăm nodurile  $x_0$  simplu și  $x_1$  dublu. Să se determine polinomul lui Hermite corespunzător.

$$\left. \begin{array}{l} x_0 \quad m_0 + 1 = 1 \\ x_1 \quad m_1 + 1 = 2 \end{array} \right\} m + 1 = 3 \Rightarrow \text{polinomul are gradul } 2.$$

Acesta este de forma  $H_2(x) = ax^2 + bx + c$ .

Condițiile de interpolare sunt

$$\begin{cases} H_2(x_0) = f(x_0) \\ H_2(x_1) = f(x_1) \\ H'_2(x_1) = f'(x_1) \end{cases}$$

de unde rezultă sistemul

$$\begin{cases} ax_0^2 + bx_0 + c = f(x_0) \\ ax_1^2 + bx_1 + c = f(x_1) \\ 2ax_1 + b = f'(x_1) \end{cases}$$

a cărui soluție este

$$\begin{aligned} a &= \frac{[x_1, x_1; f] - [x_0, x_1; f]}{x_1 - x_0} = [x_0, x_1, x_1; f] \\ b &= [x_0, x_1; f] - (x_1 + x_0)[x_0, x_1, x_1; f] \\ c &= f(x_0) - x_0[x_0, x_1; f] + x_0x_1[x_0, x_1, x_1; f] \end{aligned}$$

Se obține

$$H_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_1; f] \quad (4.62)$$

Dacă nodul  $x_0$  este dublu iar  $x_1$  simplu, polinomul de interpolare Hermite corespunzător este

$$H_2(x) = f(x_1) + (x - x_1)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_0, x_1; f]$$

Determinarea polinomului de interpolare Hermite în acest mod este destul de greoaie, mai ales pentru un polinom de grad superior. De aceea, se va folosi polinomul de interpolare al lui Newton, adaptându-l condițiilor de interpolare specificate.

Considerăm polinomul  $N_2(x)$  dat de (4.38)

$$N_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_2; f]$$

în care nodul  $x_2$  este înlocuit cu  $x_1$  (acesta fiind nod dublu). Se obține

$$H_2(x) = f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_1; f]$$

Restul se obține din (4.39) în același mod și are forma

$$R_2(x) = \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!}(x - x_0)(x - x_1)^2$$

În continuare, pentru determinarea polinomului de interpolare Hermite se va folosi polinomul de interpolare al lui Newton adaptat condițiilor de interpolare specificate.

3. Dacă se consideră un singur nod  $x_0$  multiplu de ordin  $n + 1$ , formula de interpolare a lui Hermite este formula lui Taylor.

$$f(x) = f(x_0) + \frac{x - x_0}{1!} f'(x_0) + \frac{(x - x_0)^2}{2!} f''(x_0) + \dots + \frac{(x - x_0)^n}{n!} f^{(n)}(x_0) + R_n(f) \quad (4.63)$$

cu

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{n+1} \quad (4.64)$$

4. Fie

$$\left. \begin{array}{lll} x_0 & \text{nod simplu} & m_0 + 1 = 1 \\ x_1 & \text{nod dublu} & m_1 + 1 = 2 \\ x_2 & \text{nod simplu} & m_2 + 1 = 1 \end{array} \right\} \Rightarrow m + 1 = 4$$

deci polinomul are gradul 3,  $H_3(x)$ .

Acesta trebuie să satisfacă următoarele condiții de interpolare:

$$H_3(x_0) = f(x_0), \quad H_3(x_1) = f(x_1), \quad H_3'(x_1) = f'(x_1), \quad H_3(x_2) = f(x_2)$$

Se consideră polinomul  $N_3$  din formula (4.42), în care nodul  $x_2$  este înlocuit cu  $x_1$  și nodul  $x_3$  cu  $x_2$ , se obține polinomul

$$\begin{aligned} H_3(x) &= f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_1; f] + \\ &+ (x - x_0)(x - x_1)^2[x_0, x_1, x_1, x_2; f] \end{aligned} \quad (4.65)$$

iar restul corespunzător este

$$R_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!}(x-x_0)(x-x_1)^2(x-x_2) \quad (4.66)$$

5. Fie

$$\left. \begin{array}{ll} x_0 & \text{nod dublu} \quad m_0 + 1 = 2 \\ x_1 & \text{nod dublu} \quad m_1 + 1 = 2 \end{array} \right\} m_0 + m_1 + 2 = 4 \Rightarrow m + 1 = 4$$

Polinomul de interpolare are gradul 3,  $H_3(x)$ .

Pentru a determina acest polinom, care satisface condițiile de interpolare

$$H_3(x_0) = f(x_0), \quad H_3'(x_0) = f'(x_0), \quad H_3(x_1) = f(x_1), \quad H_3'(x_1) = f'(x_1)$$

considerăm polinomul  $N_3(x)$  din (4.42), în care nodul  $x_1$  este înlocuit cu  $x_0$ , nodurile  $x_2$  și  $x_3$  cu  $x_1$ .

Se obține

$$\begin{aligned} H_3(x) &= f(x_0) + (x-x_0)[x_0, x_0; f] + (x-x_0)^2[x_0, x_0, x_1; f] + \\ &+ (x-x_0)^2(x-x_1)[x_0, x_0, x_1, x_1; f] \end{aligned} \quad (4.67)$$

iar restul corespunzător este

$$R_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!}(x-x_0)^2(x-x_1)^2 \quad (4.68)$$

## 4.7 Interpolarea cu ajutorul funcțiilor spline

În interpolarea prin polinoame se poate întâmpla ca diferența dintre valorile funcției  $f$  și valorile polinomului de interpolare înafara nodurilor  $x_i$  să fie foarte mare. Ideea de a alege mai multe noduri și de a construi un polinom de grad mai înalt nu elimină acest neajuns.

Prin urmare, polinomul nu este cel mai potrivit instrument de aproximare a unei funcții date, deși existența și unicitatea sa se pot ușor stabili, iar calculul valorii sale în orice punct nu prezintă dificultăți.

De aceea, s-a pus problema găsirii unei alte funcții de interpolare, care să înlăture acest neajuns al polinoamelor de interpolare.

Funcția de interpolare care are proprietatea de a converge către funcția continuă pe care o interpoalează este așa numita *funcție spline*.



Aceasta este o funcție segmentar polinomială, în cazul cel mai simplu, segmentele de polinoame racordându-se în noduri, împreună cu un anumit număr de derivate ale acestora.

Din punct de vedere istoric, noțiunea de funcție spline își are originea încă în matematica antică. Termenul de funcție “spline” (denumirea unui instrument folosit pentru a desena o curbă netedă) a fost utilizat, pentru prima dată de către I. J. Schoenberg în anul 1946, dar pasul decisiv în problematica funcțiilor spline l-a făcut în anul 1964 prin descoperirea relației dintre funcțiile spline de interpolare și cele mai bune formule de aproximare.

Teoria funcțiilor spline a fost dezvoltată într-un mare număr de direcții, obținându-se rezultate remarcabile. Se poate vorbi despre școli de funcții spline, dintre care se pot aminti școala americană, școala franceză, școala rusă, școala germană, etc.

O contribuție substanțială la dezvoltarea și îmbogățirea teoriei funcțiilor spline a adus-o școala românească de funcții spline reprezentată prin școala clujeană de matematică.

### 4.7.1 Funcții spline cubice

Cele mai utilizate funcții spline sunt funcțiile spline cubice.

Fie nodurile  $x_i \in [a, b]$   $i = \overline{1, n}$  și funcția  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  continuă, care trebuie aproximată.

**Definiția 4.1** *Funcția  $s : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  se numește funcție spline cubică, dacă satisface următoarele condiții:*

1. *funcția  $s$  este un polinom de gradul 3 pe fiecare interval  $(x_i, x_{i+1})$ ,  $i = \overline{1, n}$ ;*
2. *funcțiile  $s, s', s''$  sunt continue pe intervalul  $[a, b]$ .*

Se poate arăta că această funcție are proprietatea de a minimiza integrala

$$\int_a^b [s''(x)]^2 dx.$$

Condiția 1. este echivalentă cu cerința ca funcția  $s$  în intervalul  $(x_i, x_{i+1})$  să fie soluția ecuației  $s^{IV} = 0$ .

**Definiția 4.2** *O funcție spline cubică  $s$  se numește funcție spline cubică de interpolare pentru valorile  $y_i$ , dacă*

$$s(x_i) = y_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (4.69)$$

### 4.7.2 Construcția funcției spline cubice de interpolare

Există mai multe procedee de calcul al funcției spline cubice de interpolare:

I. utilizând mărimile  $m_i$  (pante)

$$s'(x_i) = m_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (4.70)$$

II. utilizând mărimile  $M_i$  (momente)

$$s''(x_i) = M_i, \quad i = \overline{1, n} \quad (4.71)$$

Dacă se impune condiția

$$s''(x_1) = s''(x_n) = 0$$

funcția  $s$  se numește *funcție spline cubică naturală*.

Indiferent de procedeu de calcul folosit funcția spline obținută este unică, în condițiile specificate.

În continuare se vor construi funcțiile spline cubice prin fiecare din cele două procedee.

I. Se va determina funcția  $s : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  care îndeplinește condițiile:

1. pe fiecare subinterval  $[x_i, x_{i+1}]$ ,  $i = \overline{1, n}$  funcția  $s(x)$  este un polinom de gradul 3,  $p_i(x)$
2.  $s'(x_i) = m_i$ ,  $i = \overline{1, n}$
3.  $s(x_i) = y_i$ ,  $i = \overline{1, n}$

Polinomul  $p_i(x)$  este definit de condițiile

$$p_i(x_i) = y_i, \quad p'(x_{i+1}) = m_i, \quad p_i(x_{i+1}) = y_{i+1}, \quad p'(x_{i+1}) = m_{i+1} \quad (4.72)$$

Acesta este polinomul de interpolare Hermite pe nodurile duble  $x_i$  și  $x_{i+1}$ . El are forma (4.67), care adaptat condițiilor de interpolare (4.72) devine

$$\begin{aligned} H_3(x) &= f(x_i) + (x - x_i) [x_i, x_i; f] + (x - x_i)^2 [x_i, x_i, x_{i+1}; f] + \\ &+ (x - x_i)^2 (x - x_{i+1}) [x_i, x_i, x_{i+1}, x_{i+1}; f] \end{aligned}$$

unde

$$[x_i, x_i; f] = f'(x_i) = m_i$$

$$\begin{aligned}
[x_i, x_{i+1}; f] &= \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} \\
[x_i, x_i, x_{i+1}; f] &= \frac{y_{i+1} - y_i}{(x_{i+1} - x_i)^2} - \frac{m_i}{x_{i+1} - x_i} \\
[x_i, x_{i+1}, x_{i+1}; f] &= \frac{m_{i+1}}{x_{i+1} - x_i} - \frac{y_{i+1} - y_i}{(x_{i+1} - x_i)^2} \\
[x_i, x_i, x_{i+1}, x_{i+1}; f] &= \frac{m_{i+1}}{(x_{i+1} - x_i)^2} - 2 \frac{y_{i+1} - y_i}{(x_{i+1} - x_i)^2} + \frac{m_i}{(x_{i+1} - x_i)^2}
\end{aligned}$$

Prin urmare,

$$\begin{aligned}
p_i(x) = H_3(x) = y_i + m_i(x - x_i) + \left( 3 \frac{y_{i+1} - y_i}{(x_{i+1} - x_i)^2} - \frac{m_{i+1} + 2m_i}{x_{i+1} - x_i} \right) (x - x_i)^2 + \\
+ \left( -2y_{i+1} - y_i(x_{i+1} - x_i)^3 + \frac{m_{i+1} + m_i}{x_{i+1} - x_i} \right) (x - x_i)^3 \quad (4.73)
\end{aligned}$$

Condiția 2 din definiția 4.1 pentru derivata a doua este echivalentă cu condiția

$$p_i''(x_{i+1}) = p_{i+1}''(x_{i+1}) \quad (4.74)$$

care conduce la următorul sistem liniar de  $n - 2$  ecuații cu necunoscutele  $m_i$

$$\begin{aligned}
(x_{i+2} - x_{i+1}) m_i + 2(x_{i+2} - x_i) m_{i+1} + (x_{i+1} - x_i) m_{i+2} = \\
= 3 \left[ \frac{y_{i+2} - y_{i+1}}{x_{i+2} - x_{i+1}} (x_{i+1} - x_i) + \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} (x_{i+2} - x_{i+1}) \right], \quad i = \overline{1, n-2} \quad (4.75)
\end{aligned}$$

Pentru ca acest sistem să aibă soluție unică, mai trebuie impuse două condiții, care pot fi sub diferite forme. Aici, se vor impune condițiile

$$m_1 = m_n, \quad m_2 = m_{n-1} \quad (4.76)$$

Cu valorile  $m_i$  calculate din (4.75) și (4.76) se obține funcția spline cubică de interpolare:

$$\begin{aligned}
s_i(x) = y_i + m_i(x - x_i) + \left( 3 \frac{y_{i+1} - y_i}{(x_{i+1} - x_i)^2} - \frac{m_{i+1} + 2m_i}{x_{i+1} - x_i} \right) (x - x_i)^2 + \\
+ \left( -2y_{i+1} - y_i(x_{i+1} - x_i)^3 + \frac{m_{i+1} + m_i}{x_{i+1} - x_i} \right) (x - x_i)^3 \quad (4.77)
\end{aligned}$$

Eroarea interpolării cu funcțiile spline cubice este

$$E(x) = s_i(x) - p_i(x) = R_3(x)$$

cu  $R_3(x)$  dat de (4.68)

$$R_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!}(x - x_i)^2(x - x_{i+1})^2, \quad \xi \in (a, b)$$

Deci

$$E(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!}(x - x_i)^2(x - x_{i+1})^2, \quad \xi \in (a, b)$$

sau

$$E(x) \leq \frac{(b-a)^2}{4} \cdot \frac{(b-a)^2}{4} \cdot \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \leq \frac{M_4 h^4}{384} \quad (4.78)$$

cu  $h = b - a$ ,  $M_4 = \max_{\xi \in (a,b)} f^{(4)}(\xi)$ .

II. Se vor folosi mărimile  $M_i$ .

Trebuie determinată funcția spline cubică care verifică următoarele condiții

1. pe fiecare subinterval  $[x_i, x_{i+1}]$ ,  $i = \overline{1, n}$  funcția  $s(x)$  este un polinom de gradul 3,  $p_i(x)$
2.  $s''(x_i) = M_i$ ,  $i = \overline{1, n}$
3.  $s(x_i) = y_i$ ,  $i = \overline{1, n}$

Se va deduce expresia funcției  $s(x)$  ce satisface condițiile de mai sus pornind de la faptul că aceasta este polinom de gradul trei și deci, derivata sa de ordinul doi va avea gradul întâi.

Fie  $s_i(x)$  funcția spline cubică ce satisface condițiile 1 – 3 pe intervalul  $[x_i, x_{i+1}]$ .

Avem

$$s_i''(x) = ax + b$$

cu condițiile

$$s_i''(x_i) = M_i, \quad s_i''(x_{i+1}) = M_{i+1}$$

Mărimile  $a$  și  $b$  se determină din sistemul

$$\begin{cases} ax_i + b = M_i \\ ax_{i+1} + b = M_{i+1} \end{cases}$$

Se obține

$$s_i''(x) = \frac{x_{i+1} - x}{x_{i+1} - x_i} M_i + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} M_{i+1} \quad (4.79)$$

Prin integrarea relației (4.79) se obține

$$s_i'(x) = -\frac{(x_{i+1} - x)^2}{2(x_{i+1} - x_i)} M_i + \frac{(x - x_i)^2}{2(x_{i+1} - x_i)} M_{i+1} + C_1 \quad (4.80)$$

care integrată conduce la

$$s_i(x) = \frac{(x_{i+1} - x)^3}{6(x_{i+1} - x_i)} M_i + \frac{(x - x_i)^3}{6(x_{i+1} - x_i)} M_{i+1} + C_1 x + C_2 \quad (4.81)$$

Constantele  $C_1$  și  $C_2$  se determină din condițiile de interpolare

$$s_i(x_i) = y_i, \quad s_i(x_{i+1}) = y_{i+1}$$

Avem

$$C_1 = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} - \frac{x_{i+1} - x_i}{6} (M_{i+1} - M_i)$$

$$C_2 = \frac{y_i x_{i+1} - x_i y_{i+1}}{x_{i+1} - x_i} - \frac{x_{i+1} - x_i}{6} (M_i x_{i+1} - M_{i+1} x_i)$$

Funcția spline cubică este

$$s_i(x) = \frac{(x_{i+1} - x)^3}{6(x_{i+1} - x_i)} M_i + \frac{(x - x_i)^3}{6(x_{i+1} - x_i)} M_{i+1} + \frac{x_{i+1} - x}{6(x_{i+1} - x_i)} [6y_i - M_i(x_{i+1} - x_i)^2] +$$

$$+ \frac{x_{i+1} - x}{6(x_{i+1} - x_i)} [6y_{i+1} - M_{i+1}(x_{i+1} - x_i)^2] \quad (4.82)$$

Condiția  $s_i'(x_{i+1}) = s_{i+1}'(x_{i+1})$  conduce la următorul sistem de  $n - 2$  ecuații cu  $n$  necunoscute  $M_i$

$$(x_{i+2} - x_{i+1}) M_i + 2(x_{i+2} - x_i) M_{i+1} + (x_{i+1} - x_i) M_{i+2} =$$

$$= 6 \left( \frac{y_{i+2} - y_{i+1}}{x_{i+2} - x_{i+1}} - \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} \right), \quad i = \overline{1, n-2} \quad (4.83)$$

Se pot adăuga condiții suplimentare la capetele intervalului, de forma

$$M_1 = M_n = 0$$

Cu aceste condiții sistemul (4.83) are soluție unică.

**Exemplul 4.4** Să se calculeze funcția spline cubică care interpolează datele

$$\begin{array}{c|cccc} x_i & 1 & 2 & 4 & 5 \\ \hline y_i & 3 & 5 & 9 & 10 \end{array}$$

folosind momentele  $M_i$ .

**Soluție.** Având 4 ( $n = 4$ ) noduri, sistemul (4.83) devine

$$\begin{aligned} i = 1, \quad M_1 + 6M_2 + 2M_3 &= 0 \\ i = 2, \quad 2M_2 + 6M_3 + M_4 &= -6 \end{aligned}$$

care cu condiția  $M_1 = M_4 = 0$ , are soluția

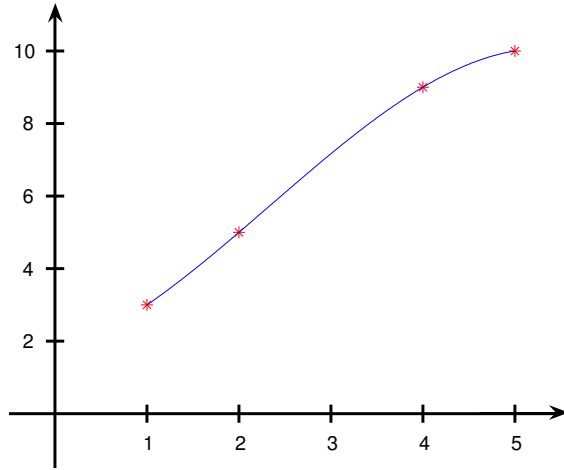
$$M_1 = 0, \quad M_2 = \frac{3}{8}, \quad M_3 = -\frac{9}{8}, \quad M_4 = 0$$

Inlocuind aceste valori în (4.82), se obține funcția spline cubică cerută

$$s(x) = \begin{cases} \frac{x^3}{16} - \frac{3x^2}{16} + \frac{17x}{8} + 1, & x \in [1, 2] \\ -\frac{x^3}{8} + \frac{15x^2}{16} - \frac{x}{8} + \frac{5}{2}, & x \in [2, 4] \\ \frac{3x^3}{16} - \frac{45x^2}{16} + \frac{119x}{8} - \frac{35}{2}, & x \in [4, 5] \end{cases}$$

Graficul acestei funcții este dat în figura de mai jos.

**Observația 4.4** Toate problemele tratate în acest capitol sunt rezolvate și cu Maple în capitolul 7.



## 4.8 Probleme propuse

1. Să se determine funcția care aproximează următoarele date:

a) 

$x_i$	0.5	1.5	2	3	3.5	4.5	5	6	7	8
$y_i$	5	5.8	5.8	6.8	6.9	7.6	7.8	8.2	9.2	9.9

b) 

$x_i$	-5	-3	-1	1	3	5
$y_i$	4.8	3.0	2.0	2.8	3.2	10

c) 

$x_i$	0.78	1.56	2.34	3.12	3.81
$y_i$	2.50	1.20	1.12	2.25	4.28

d) 

$x_i$	1	2	3	4	5	6	7
$y_i$	8.536	10.736	11.133	12.546	13.88	16.24	17.21

2. Urmărindu-se creșterea în timp a unui altoi, s - au obținut datele din tabel:

$x_i$	1	3	4	6	8
$y_i$	1.4	2.3	2.5	3.6	4.1

unde  $x$  este numărul zilelor, iar  $y$  creșterea în centimetri. Să se determine funcția care le aproximează.

3. Să se găsească valoarea aproximativă pentru  $e^{0.865}$  și  $e^{\frac{5}{6}}$  folosind polinomul de interpolare liniară pe baza valorilor funcției  $f(x) = e^x$  din exemplul 4.1. Să se evalueze eroarea produsă.
4. Pentru funcția  $f(x) = \sin \pi x$ , pe nodurile  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = \frac{1}{6}$ ,  $x_2 = \frac{1}{2}$ , să se determine:
  - a) polinomul de interpolare al lui Lagrange;
  - b) polinomul de interpolare a lui Newton.
 Să se găsească termenul complementar.

5. Să se scrie polinomul de interpolare a lui Newton pentru următoarele date

$x_i$	5	7	11	13	21
$f(x_i)$	50	392	1452	2366	9702

Să se calculeze  $N_4(6.42)$ .

6. Știind că  $f(0) = 1$ ,  $f\left(\frac{1}{2}\right) = 2$ ,  $f(1) = -1$ , iar  $|f'''| < 1$ , să se aproximeze  $f\left(\frac{1}{4}\right)$  și să se evalueze eroarea comisă.
7. Fiind dată tabela de logaritmi cu 7 zecimale pentru numere mai mari ca 1000, din 10 în 10 să se scrie logaritmii numerelor întregi de la 1000 până la 1010.
8. Folosind formula de interpolare Lagrange liniară să se afle eroarea comisă la calculul valorii funcției  $f(x) = \arcsin x$  în punctul  $x = 0.5335$  dacă  $x_0 = 0.5330$  și  $x_1 = 0.5340$ .
9. Să se determine polinomul  $p(x)$  care satisface următoarele condiții de interpolare
 
$$p(0) = -1, \quad p(1) = -1, \quad p'(1) = 4$$
10. Să se calculeze diferențele divizate ale funcției  $f(x) = e^x$  pe nodurile  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = 0.2$ ,  $x_2 = 0.4$ ,  $x_3 = 0.6$ ,  $x_4 = 0.8$ ,  $x_5 = 1$ .
11. Pentru funcția  $f(x) = \sin x$  când  $0 \leq x \leq 1.58$  cu pasul  $h = 0.01$  să determine eroarea în cazul
  - a) interpolării liniare;
  - b) interpolării pătratice.



12. Dacă funcția  $f(x) = \sin x$  când  $0 \leq x \leq 1.6$  este aproximată prin interpolare pătratică cât de mic trebuie să fie pasul  $h$  ca eroarea de interpolare să fie mai mică decât  $10^{-6}$ ?
13. Să se determine funcția spline cubică de interpolare a datelor

$$\begin{array}{c|ccc} x_i & 0 & 1 & 2 \\ \hline y_i & 1 & 1 & 5 \end{array}$$

folosind pantele  $m_i$ .

14. Să se evalueze eroarea comisă în interpolarea prin funcția spline cubică determinată în problema precedentă.
15. Să se determine funcția spline cubică de interpolare a datelor

$$\begin{array}{c|ccc} x_i & 1 & 3 & 5 \\ \hline y_i & 3 & 2 & 2 \end{array}$$

folosind momentele  $M_i$ .

16. Se dă următoarea funcție spline cubică

$$s(x) = \begin{cases} (x-1)^3, & 0 \leq x \leq 1 \\ 2(x-1)^3, & 1 \leq x \leq 2 \end{cases}$$

Este ea funcție spline cubică și pe intervalul  $[0, 2]$ ?

17. Este următoarea funcție

$$s(x) = \begin{cases} x^3 - 3x^2 + 2x + 1, & 1 \leq x \leq 2 \\ -x^3 + 9x^2 - 22x + 17, & 2 \leq x \leq 3 \end{cases}$$

funcție spline cubică naturală pe intervalul  $[1, 3]$ ?



# Capitolul 5

## Integrarea și derivarea numerică

### 5.1 Metode de integrare numerică

Se pune problema calculului integralei definite

$$\int_a^b f(x)dx \quad (5.1)$$

unde  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , continuă pe  $[a, b]$ .

Se știe că această integrală poate fi calculată aplicând formula lui Leibniz-Newton

$$\int_a^b f(x)dx = F(x)\Big|_a^b = F(b) - F(a) \quad (5.2)$$

dacă există primitiva  $F$  sau dacă se poate determina această primitivă, deci pentru o clasă restrânsă de funcții.

De aceea, pentru calculul integralei (5.1) se apelează la metode de calcul aproximativ, numite *metode de integrare numerică* sau de **cuadratură**.

Prin urmare, o problemă de integrare numerică urmărește determinarea aproximativă, pe cale numerică, a valorii integralei definite (5.1).

Calculul valorii aproximative a integralei (5.1) se face, în principiu, pornind de la un număr finit de valori cunoscute ale funcției  $f$  de integrat.

Majoritatea metodelor de integrare numerică aproximează funcția de integrat printr-un polinom, întotdeauna ușor de integrat, apoi se aplică formula

(5.2), fie pe întregul interval  $[a, b]$ , fie pe subintervale ale acestuia obținute prin împărțirea intervalului  $[a, b]$  de nodurile  $x_i$ , de regulă echidistante.

O formulă de cuadratură va fi de forma generală

$$\int_a^b f(x)dx = \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) + R(f) \quad (5.3)$$

unde  $A_i \in \mathbb{R}$  sunt coeficienții formulei și  $R(f)$  reprezintă restul sau eroarea formulei.

Formula (5.3) are gradul de exactitate  $N$  dacă  $R(x^j) = 0$ ,  $j = \overline{0, N}$  dar  $R(x^{N+1}) \neq 0$ .

Cele mai utilizate metode de integrare numerică sunt: metoda dreptunghiurilor, metoda trapezelor și metoda lui Simpson.

## 5.2 Metoda dreptunghiurilor

Se va deduce formula dreptunghiurilor considerând un singur nod din  $[a, b]$  și anume mijlocul acestui interval, adică  $\frac{a+b}{2}$ .

Se dezvoltă funcția  $f$  în serie Taylor în vecinătatea nodului  $\frac{a+b}{2}$ ,

$$f(x) = f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{x - \frac{a+b}{2}}{1!} f'\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2}{2!} f''(\xi) \quad (5.4)$$

$\xi \in (a, b)$ .

De fapt, funcția  $f$  este aproximată prin polinomul de interpolare Hermite cu un singur nod dublu (formula lui Taylor).

Avem

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx &= \int_a^b f\left(\frac{a+b}{2}\right) dx + \int_a^b \left(x - \frac{a+b}{2}\right) f'\left(\frac{a+b}{2}\right) dx + \\ &+ \frac{1}{2} \int_a^b \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 f''(\xi) dx = \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f'\left(\frac{a+b}{2}\right) \frac{1}{2} \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 \Big|_a^b + \frac{1}{2} f''(\xi) \int_a^b \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 dx = \\
&= (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{f'\left(\frac{a+b}{2}\right)}{2} \left[ \left(\frac{b-a}{2}\right)^2 - \left(\frac{a-b}{2}\right)^2 \right] + \frac{1}{2} f''(\xi) \cdot \\
&\quad \cdot \frac{\left(x - \frac{a+b}{2}\right)^3}{3} \Big|_a^b = (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{1}{2} f''(\xi) \frac{(b-a)^3}{12}
\end{aligned}$$

adică

$$\int_a^b f(x) dx = (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{(b-a)^3}{24} f''(\xi), \quad \xi \in (a, b) \quad (5.5)$$

numită *formula de cuadratură a dreptunghiurilor* cu un nod și gradul de exactitate  $N = 1$ , care este și maxim pentru un nod.

Se știe că, din punct de vedere geometric, integrala definită (5.1) reprezintă aria porțiunii plane cuprinsă între graficul funcției  $f(x)$ , axa  $Ox$  și dreptele  $x = a$  și  $x = b$  (figura 1).

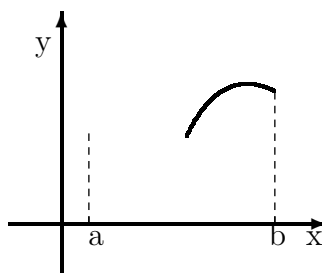


Figura 1.

Această arie este aproximată de  $(b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right)$ , așa cum rezultă din formula (5.5), adică

$$\int_a^b f(x) dx \approx (b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right) \quad (5.6)$$

Aceasta înseamnă că porțiunea hașurată în figura 1 a fost înlocuită cu un dreptunghi de bază  $b-a$  și înălțime  $f\left(\frac{a+b}{2}\right)$  (figura 2).

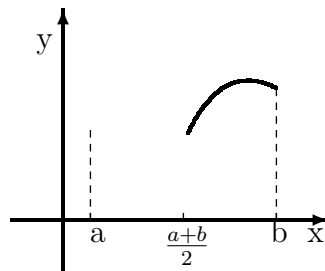


Figura 2.

Cum aria unui dreptunghi este egală cu produsul dintre bază și înălțime, în cazul nostru  $(b-a)f\left(\frac{a+b}{2}\right)$ , formula (5.6) ne arată că aria porțiunii hașurate din figura 1 este aproximată cu aria dreptunghiului din figura 2, de unde provine și numele formulei.

Această interpretare geometrică este o cale rapidă de obținere a formulei dreptunghiurilor, dar evaluarea restului, deci a erorii de aproximare, este imposibil de făcut.

Pentru a obține o aproximare mai precisă a integralei, se împarte intervalul  $[a, b]$  în  $n$  subintervale date de nodurile echidistante  $x_i$ ,  $i = \overline{0, n}$ , fiecare subinterval  $[x_i, x_{i+1}]$  având lungimea  $\frac{b-a}{n}$ .

În acest caz integrala (5.1) devine

$$\int_a^b f(x)dx = \int_{a=x_0}^{x_1} f(x)dx + \int_{x_1}^{x_2} f(x)dx + \dots + \int_{x_{n-1}}^{x_n=b} f(x)dx \quad (5.7)$$

Pentru fiecare integrală  $\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x)dx$  din (5.7) se aplică formula dreptunghiurilor (5.5), adică

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x)dx = (x_{i+1} - x_i)f\left(\frac{x_i + x_{i+1}}{2}\right) + \frac{(b-a)^3}{24n^3}f''(\xi_i), \xi_i \in [x_i, x_{i+1}] \quad (5.8)$$

Dar

$$x_{i+1} - x_i = \frac{b-a}{n}, \quad x_1 = x_0 + \frac{b-a}{n} = a + \frac{b-a}{n},$$

$$x_2 = x_1 + \frac{b-a}{b} = 2\frac{b-a}{n}, \quad x_i = a + i\frac{b-a}{n}$$

$$\frac{x_i + x_{i+1}}{2} = \frac{a + i\frac{b-a}{n} + a + (i+1)\frac{b-a}{n}}{2} = a + (2i+1)\frac{b-a}{2n}$$

Astfel (5.8) devine

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x)dx = \frac{b-a}{n} f\left(a + (2i+1)\frac{b-a}{2n}\right) + \frac{(b-a)^3}{24n^3} f''(\xi_i) \quad (5.9)$$

În fine

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{n} \sum_{i=0}^{n-1} f\left[a + (2i+1)\frac{b-a}{2n}\right] + \frac{(b-a)^3}{24n^2} f''(\xi) \quad (5.10)$$

unde

$$f''(\xi) = \frac{f''(\xi_0) + \dots + f''(\xi_n)}{n}, \quad \xi \in (a, b)$$

Acest procedeu de obținere a formulei (5.10) derivă din raționamentul care conduce la noțiunea de integrală definită, când aria porțiunii plane este dată de suma ariilor dreptunghiurilor formate în urma divizării intervalului de integrare.

### 5.3 Metoda trapezelor

Pentru obținerea acestei metode se procedează la fel ca în metoda dreptunghiurilor aproximând funcția de integrat cu polinomul de interpolare Lagrange pe 2 noduri.

Cele două noduri se iau tocmai capetele intervalului.

Se știe că polinomul de interpolare al lui Lagrange pe 2 noduri are gradul întâi, el fiind de forma

$$L_1(x) = \frac{x-b}{a-b}f(a) + \frac{x-a}{b-a}f(b)$$

iar formula de interpolare corespunzătoare este

$$f(x) = \frac{x-b}{a-b}f(a) + \frac{x-a}{b-a}f(b) + \frac{f''(\xi)}{2!}(x-a)(x-b), \quad \xi \in (a, b) \quad (5.11)$$

Prin urmare

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b \frac{x-b}{a-b} f(a)dx + \int_a^b \frac{x-a}{b-a} f(b)dx + \frac{f''(\xi)}{2!} \int_a^b (x-a)(x-b)dx \quad (5.12)$$

dar

$$\int_a^b \frac{x-b}{a-b} f(a)dx = \frac{f(a)}{a-b} \cdot \left. \frac{(x-b)^2}{2} \right|_a^b = -\frac{f(a)}{(a-b)} \cdot \frac{(a-b)^2}{2} = \frac{b-a}{2} f(a)$$

$$\int_a^b \frac{x-a}{b-a} f(b)dx = \frac{f(b)}{b-a} \cdot \left. \frac{(x-a)^2}{2} \right|_a^b = \frac{f(b)}{b-a} \cdot \frac{(b-a)^2}{2} = \frac{b-a}{2} f(b)$$

$$\int_a^b (x-a)(x-b)dx = \left. \frac{x^3}{3} \right|_a^b - (a+b) \left. \frac{x^2}{2} \right|_a^b + abx \Big|_a^b = -\frac{(b-a)^3}{6}$$

Formula trapezului (5.12) este

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] - \frac{(b-a)^3}{12} f''(\xi), \quad \xi \in (a, b) \quad (5.13)$$

Formulei trapezului i se poate da următoarea interpretare geometrică (figura 3).

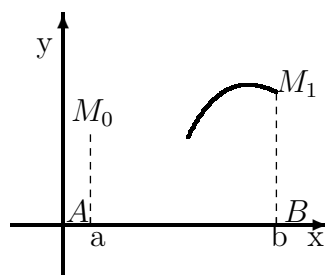


Figura 3.

Polinomul de interpolare fiind de gradul întâi, funcția  $f(x)$  este aproximată de dreapta  $M_0M_1$ ,  $M_0(a, f(a))$ ,  $M_1(b, f(b))$ , iar integrala sa definită este aproximată de aria trapezului  $AM_0M_1B$ .



Avem

$$\int_a^b f(x)dx = \int_{a=x_0}^{x_1} f(x)dx + \int_{x_1}^{x_2} f(x)dx + \dots + \int_{x_{n-1}}^{x_n=b} f(x)dx \quad (5.14)$$

Considerăm integrala

$$\begin{aligned} \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx &= \frac{x_{i+1} - x_i}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})] - \frac{(x_{i+1} - x_i)^3}{12} f''(\xi_i) = \\ &= \frac{b-a}{2n} [f(x_i) + f(x_{i+1})] - \frac{(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi_{i+1}) \end{aligned} \quad (5.15)$$

$$i = 0, \int_{a=x_0}^{x_1} f(x)dx = \frac{b-a}{2n}[f(a) + f(x_1)] - \frac{(b-a)^3}{12n^3}f''(\xi_1), \xi_0 \in [a, x_1]$$

$$i = 1, \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx = \frac{b-a}{2n} [f(x_1)] + f(x_2) - \frac{(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi_2), \quad \xi_2 \in [x_1, x_2]$$

$$i = 2, \int_{x_2}^{x_3} f(x) dx = \frac{b-a}{2n} [f(x_2) + f(x_3)] - \frac{(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi_3), \quad \xi_3 \in [x_2, x_3]$$

• • • • •

$$i = n - 2, \int_{x_{n-2}}^{x_{n-1}} f(x) dx = \frac{b-a}{2n} [f(x_{n-2}) + f(x_{n-1})] - \frac{(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi_{n-1}), \xi_{n-1} \in [x_{n-2}, x_{n-1}]$$

$$i=n-1, \int_{x_{n-1}}^{x_n=b} f(x)dx = \frac{b-a}{2n} [f(x_{n-1}) + f(b)] - \frac{(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi_n), \quad \xi_{n-1} \in [x_{n-1}, x_n]$$

Adunând membru cu membru aceste relații se obține

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx &= \frac{b-a}{2n} [f(a) + 2f(x_1) + 2f(x_2) + \dots + 2f(x_{n-1}) + f(b)] - \\ &- \frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\xi), \xi \in [a, b] \end{aligned} \quad (5.16)$$

unde

$$f''(\xi) = \frac{f''(\xi_1) + \dots + f''(\xi_n)}{n} \quad (5.17)$$

Aceasta este *formula trapezelor*.

**Observația 5.1** *Formula dreptunghiurilor și cea a trapezelor au gradul de exactitate 1 ( $R(x^2) \neq 0$ ).*

## 5.4 Formula lui Simpson

Se consideră nodurile  $x_0 = a$ ,  $x_1 = x_2 = \frac{a+b}{2}$ ,  $x_3 = b$ . (Nodul  $\frac{a+b}{2}$  este dublu). Atunci polinomul de interpolare Hermite corespunzător va avea gradul 3 și este de forma

$$\begin{aligned} H_3(x) &= f(x_0) + (x - x_0)[x_0, x_1; f] + (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_1; f] + \\ &+ (x - x_0)(x - x_1)^2[x_0, x_1, x_1, x_3; f] \end{aligned} \quad (5.18)$$

iar eroarea cu care  $H_3(x)$  aproximează funcția  $f(x)$  este

$$R_3(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)^2(x - x_3)}{4!} f^{(4)}(\xi) \quad (5.19)$$

Prin urmare,

$$f(x) = H_3(x) + R_3(x) \quad (5.20)$$

Atunci

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b H_3(x)dx + \int_a^b R_3(x)dx \quad (5.21)$$

Să calculăm integralele din membrul doi al relației (5.21)

$$\begin{aligned}
 \int_a^b H_3(x)dx &= \int_a^b f(x_0)dx + \int_a^b (x - x_0)[x_0, x_1; f]dx + \\
 &+ \int_a^b (x - x_0)(x - x_1)[x_0, x_1, x_1; f]dx + \\
 &+ \int_a^b (x - x_0)(x - x_1)^2[x_0, x_1, x_1, x_3; f]dx
 \end{aligned} \tag{5.22}$$

Mai întâi exprimăm diferențele divizate ținând seama de faptul că  $x_0 = a$ ,  
 $x_1 = x_2 = \frac{a+b}{2}$ ,  $x_3 = b$ ,  $x_1 - x_0 = x_3 - x_1 = \frac{b-a}{2}$ .

$$\begin{array}{rcl}
 a & f(a) & \\
 & \backslash & \\
 & \frac{f\left(\frac{a+b}{2}\right) - f(a)}{\frac{b-a}{2}} & \\
 & / & \backslash \\
 \frac{a+b}{2} & f\left(\frac{a+b}{2}\right) & \frac{\frac{b-a}{2} f'\left(\frac{a+b}{2}\right) - f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(a)}{\frac{(b-a)^2}{4}} \\
 & \backslash & / \\
 & f'\left(\frac{a+b}{2}\right) & \backslash \\
 & & \frac{f(b) - (b-a)f'\left(\frac{a+b}{2}\right) - f(a)}{\frac{(b-a)^3}{4}} \\
 & / & \backslash \\
 \frac{a+b}{2} & f\left(\frac{a+b}{2}\right) & \frac{f(b) - f\left(\frac{a+b}{2}\right) - \frac{b-a}{2} f'\left(\frac{a+b}{2}\right)}{\frac{(b-a)^2}{4}} \\
 & \backslash & / \\
 & \frac{f(b) - f\left(\frac{a+b}{2}\right)}{\frac{b-a}{2}} & \\
 & / & \\
 b & f(b) &
 \end{array}$$

Trebuie calculate următoarele integrale:

$$\int_a^b (x - x_0)dx = \int_a^b (x - a)dx = \frac{(x - a)^2}{2} \Big|_a^b = \frac{(b - a)^2}{2}$$

$$\begin{aligned}
\int_a^b (x - x_0)(x - x_1) dx &= \int_a^b (x - a) \left( x - \frac{a+b}{2} \right) dx = \\
&= \int_{-\frac{b-a}{2}}^{\frac{b-a}{2}} t \left( t + \frac{b-a}{2} \right) dt = \frac{2}{3} \cdot \frac{(b-a)^3}{2^3} = \frac{(b-a)^3}{12} \\
\int_a^b (x - x_0)(x - x_1)^2 dx &= \int_a^b (x - a) \left( x - \frac{a+b}{2} \right)^2 dx = \\
&= \int_{-\frac{b-a}{2}}^{\frac{b-a}{2}} t^2 \left( t + \frac{b-a}{2} \right) dt = \frac{b-a}{2} \cdot \frac{(b-a)^3}{12} = \frac{(b-a)^4}{24}
\end{aligned} \tag{5.23}$$

cu substituția

$$x - \frac{a+b}{2} = t, \quad x = t + \frac{a+b}{2}, \quad dx = dt$$

Avem

$$\begin{aligned}
\int_a^b f(x_0) dx &= (b-a)f(a) \\
\int_a^b (x - x_0) [x_0, x_1; f] dx &= (b-a) \left[ f\left(\frac{a+b}{2}\right) - f(a) \right] \\
\int_a^b (x - x_0)(x - x_1) [x_0, x_1, x_1; f] dx &= \frac{b-a}{3} \left[ \frac{b-a}{2} f'\left(\frac{a+b}{2}\right) - f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(a) \right] \\
\int_a^b (x - x_0)(x - x_1)^2 [x_0, x_1, x_1, x_3; f] dx &= \frac{(b-a)[f(b) - (b-a)f'\left(\frac{a+b}{2}\right) - f(a)]}{6}
\end{aligned}$$

Deci

$$\int_a^b H_3(x) dx = \frac{b-a}{6} \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] \tag{5.24}$$

Formula lui Simpson devine

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{6} \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] + \int_a^b R_3(f) dx \tag{5.25}$$

## 5.5 Evaluarea erorii formulei lui Simpson

Din (5.19) avem

$$\begin{aligned}\int_a^b R_3(f)dx &= \int_a^b \frac{(x-x_0)(x-x_1)^2(x-x_3)}{4!} f^{(4)}(\xi)dx \\ &= \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \int_a^b (x-x_0)(x-x_1)^2(x-x_3)dx\end{aligned}$$

Ținând seama de substituția folosită pentru calculul integralelor (5.23), se obține

$$\begin{aligned}\int_a^b (x-x_0)(x-x_1)^2(x-x_3)dx &= \int_a^b (x-a) \left(x - \frac{a+b}{2}\right)^2 (x-b)dx = \\ &= \int_{-\frac{b-a}{2}}^{\frac{b-a}{2}} t^2 \left[t^2 - \left(\frac{b+a}{2}\right)^2\right] dt = -\frac{2(b-a)^5}{15 \cdot 2^4} = -\frac{(b-a)^5}{120}\end{aligned}$$

Avem

$$\int_a^b R_3(f)dx = -\frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \cdot \frac{(b-a)^5}{120} = -\frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\xi) \quad (5.26)$$

Se obține

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{6} \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] - \frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\xi) \quad (5.27)$$

**Observația 5.2** Dintre cele trei metode prezentate, formula lui Simpson este cea mai bună metodă de integrare numerică având gradul de exactitate 3.

Se poate pune problema determinării formulei lui Simpson considerând un polinom de interpolare pe 3 noduri, deci de gradul 2. Se vor obține aceiași coeficienți ai formulei dar se va constata că restul, fiind polinom de gradul 3, va fi egal cu zero. De aceea, s-a folosit polinomul de interpolare al lui Hermite.

## 5.6 Derivarea numerică

Fie  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  derivabilă pe  $[a, b]$ . Se pune problema determinării unei funcții care să aproximeze derivata (derivatele) funcției  $f(x)$  pe  $(a, b)$  sau pe un subinterval al acestuia.

Aproximarea numerică a derivatelor se folosește când funcția  $f$  este dată tabelar sau când expresia sa este foarte complicată.

Se pot obține formule de derivare numerică pe două căi:

- folosind interpolarea prin polinoame și derivând formula de interpolare pentru  $f$ ;
- folosind dezvoltarea în serie Taylor.

### 5.6.1 Metoda interpolativă de derivare numerică

Considerăm formula de interpolare a lui Newton

$$f(x) = N_n(x) + R_n(x) \quad (5.28)$$

pe nodurile  $x_i$  echidistante,  $x_i = x_0 + ih$ ,  $i = \overline{0, n}$ .

Polinomul de interpolare al lui Newton exprimat cu ajutorul diferențelor finite (vezi (4.50)) are forma

$$\begin{aligned} N_n(x) = & f(x_0) + \frac{\mu}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{\mu(\mu-1)}{2!} \Delta^2 f(x_0) + \cdots + \\ & + \frac{\mu(\mu-1) \cdots (\mu-n+1)}{n!} \Delta^n f(x_0), \quad \mu = \frac{x-x_0}{h} \end{aligned}$$

Restul  $R_n(x)$  are forma (vezi (4.57))

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_i)}{(n+1)!} u(x), \quad \xi_i \in [a, b] \text{ sau } \min\{x_i\} \leq \xi_i \leq \max\{x_i\} \quad (5.29)$$

Atunci, relația (5.28) devine

$$\begin{aligned} f(x) = & f(x_0) + \frac{\mu}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{\mu(\mu-1)}{2!} \Delta^2 f(x_0) + \cdots + \\ & + \frac{\mu(\mu-1) \cdots (\mu-n+1)}{n!} \Delta^n f(x_0) + R_n(x) \end{aligned} \quad (5.30)$$

sau

$$f(x) = f(x_0) + \frac{\mu}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{\mu^2 - \mu}{2!} \Delta^2 f(x_0) + \frac{\mu^3 - 3\mu^2 + 2}{3!} \Delta^3 f(x_0) + \\ + \frac{\mu^4 - 6\mu^3 + 11\mu^2 - 6\mu}{4!} \Delta^4 f(x_0) + \dots$$

Deoarece

$$f'(x) = \frac{df}{dx} = \frac{df}{d\mu} \cdot \frac{d\mu}{dx} = \frac{1}{h} \cdot \frac{df}{d\mu}$$

rezultă

$$f'(x) = \frac{1}{h} \left[ \Delta f(x_0) + \frac{2\mu - 1}{2} \Delta^2 f(x_0) + \frac{3\mu^2 - 6\mu + 2}{6} \Delta^3 f(x_0) + \right. \\ \left. + \frac{4\mu^3 - 18\mu^2 + 22\mu - 6}{24} \Delta^4 f(x_0) + \dots \right] + R'_n(x) \quad (5.31)$$

Analog

$$f''(x) = \frac{df'(x)}{dx} = \frac{df'(x)}{d\mu} \cdot \frac{d\mu}{dx} = \frac{1}{h} \cdot \frac{df'(x)}{d\mu}$$

Atunci

$$f''(x) = \frac{1}{h^2} \left[ \Delta^2 f(x_0) + (\mu - 1) \Delta^3 f(x_0) + \frac{6\mu^2 - 18\mu + 11}{12} \Delta^4 f(x_0) + \dots \right] + \\ + R''_n(x) \quad (5.32)$$

Continuând acest procedeu se pot obține derivate de ordin oarecare.

Se poate evalua eroarea comisă, pornind de la relația (5.35), care poate fi scrisă sub forma

$$R_n(x) = \frac{\mu(\mu - 1) \cdots (\mu - n)}{(n + 1)!} h^{n+1} f^{(n+1)}(\xi)$$

Deoarece

$$R'_n(x) = \frac{dR_n(x)}{dx} = \frac{dR_n(x)}{d\mu} \cdot \frac{d\mu}{dx} = \frac{1}{h} \cdot \frac{dR_n(x)}{d\mu}$$

avem

$$R'_n(x) = \frac{d[\mu(\mu - 1) \cdots (\mu - n)]}{dx} f^{(n+1)}(\xi) \quad (5.33)$$

Analog se poate obține  $R_n''(x)$ .

În cazul în care nodurile  $x_{i-1}$ ,  $x_i$ ,  $x_{i+1}$  sunt în relația  $x_{i-1} = x_i - h$ ,  $x_{i+1} = x_i + h$ , ecuațiile (5.31) – (5.32) devin

$$f'(x) = \frac{1}{2h^2} \{2(x - x_i) [f(x_i - h) - 2f(x_i) + f(x_i + h)] - h[f(x_i - h) - f(x_i + h)]\} + \left[3(x - x_i)^2 - h^2\right] \frac{f'''(\xi)}{3!} \quad (5.34)$$

$$f''(x) = \frac{1}{h^2} [f(x_i - h) - 2f(x_i) + f(x_i + h)] + h(x - x_i)f^{(3)}(\xi) \quad (5.35)$$

Valorile derivatelor de ordinul întâi și doi în punctul  $x_i$  sunt

$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] - \frac{h^2}{3!} f^{(3)}(\xi) \quad (5.36)$$

$$f''(x_i) = \frac{1}{h^2} [f(x_i - h) - 2f(x_i) + f(x_i + h)] \quad (5.37)$$

### 5.6.2 Metoda dezvoltării în serie Taylor

Fie nodurile  $x_{i-1}$ ,  $x_i$ ,  $x_{i+1}$  echidistante, unde  $x_{i-1} = x_i - h$ ,  $x_{i+1} = x_i + h$ .

Ne propunem să deducem o formulă aproximativă pentru derivatele de ordinul întâi și doi în nodul  $x_i$ , cunoscând valorile funcției pe nodurile  $x_{i-1}$ ,  $x_i$ ,  $x_{i+1}$ .

Considerăm dezvoltarea în serie Taylor a funcției  $f$  în jurul punctului  $x_i$

$$f(x) = f(x_i) + \frac{x - x_i}{1!} f'(x_i) + \frac{(x - x_i)^2}{2!} f''(x_i) + \frac{(x - x_i)^3}{3!} f'''(x_i) + \frac{(x - x_i)^4}{4!} f^{(4)}(\xi)$$

Scriem această formulă pentru  $x = x_{i+1}$  respectiv  $x = x_{i-1}$

$$f(x_{i+1}) = f(x_i + h) = f(x_i) + \frac{h}{1!} f'(x_i) + \frac{h^2}{2!} f''(x_i) + \frac{h^3}{3!} f'''(\xi_i) \quad (5.38)$$

$$f(x_{i-1}) = f(x_i - h) = f(x_i) - \frac{h}{1!} f'(x_i) + \frac{h^2}{2!} f''(x_i) - \frac{h^3}{3!} f'''(\eta_i) \quad (5.39)$$



unde  $\xi_i \in (x_i, x_{i+1})$ ,  $\eta_i \in (x_{i-1}, x_i)$ .

Scăzând aceste relații membru cu membru, se obține

$$f(x_i + h) - f(x_i - h) = 2hf'(x_i) + \frac{h^3}{3!} [f'''(\xi_i) + f'''(\eta_i)]$$

de unde

$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] - \frac{h^2}{12} [f'''(\xi_i) + f'''(\eta_i)] \quad (5.40)$$

Deci, valoarea derivatei funcției  $f$  în punctul  $x_i$  poate fi aproximată prin expresia

$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] \quad (5.41)$$

cu eroarea

$$R'(x_i) = \frac{h^2}{12} [f'''(\xi_i) + f'''(\eta_i)] \quad (5.42)$$

Dacă se adună membru cu membru relațiile (5.38) și (5.39) se obține expresia aproximativă pentru derivata a doua

$$f''(x_i) = \frac{1}{h^2} [f(x_i + h) - 2f(x_i) + f(x_i - h)] \quad (5.43)$$

cu eroarea

$$R''(x_i) = \frac{h}{6} [f'''(\xi_i) - f'''(\eta_i)] \quad (5.44)$$

**Observația 5.3** Prin ambele metode se obțin aceleași expresii aproximative pentru derivatele de ordinul întâi și doi ale unei funcții.

**Exemplul 5.1** Să se calculeze  $f'(55)$  pentru funcția  $f(x) = \log x$  ale cărei valori în trei puncte sunt date în tabelul de mai jos:

$x_i$	50	55	60
$f(x_i)$	1.6990	1.7404	1.7782

**Soluție.** Se folosește formula (5.41)

$$f'(x_i) = \frac{1}{2h} [f(x_i + h) - f(x_i - h)] - \frac{h^2}{12} [f'''(\xi_i) + f'''(\eta_i)]$$

unde  $x_i = 55$ ,  $x_i - h = 50$ ,  $x_i + h = 60$ ,  $h = 5$ .

Se obține

$$f'(55) \simeq \frac{1}{10} [f(60) - f(50)] = 0.00792$$

Prin calcul direct avem

$$f'(x) = \frac{1}{x \ln 10} \Rightarrow f'(55) = 0.00789$$

**Exemplul 5.2** Sunt date valorile funcției  $f$  (necunoscută) în tabelul

$x_i$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
$f(x_i)$	2.463	2.487	2.513	2.541	2.563

Să se calculeze  $f'(0.2)$  și  $f''(0.3)$ .

**Soluție.** Se folosesc formulele (5.31) și (5.32), în care  $h = 0.1$ ,  $\mu = \frac{x - x_0}{h} = \frac{x - 0.1}{0.1}$ .

$$f'(x) \simeq \frac{1}{h} \left[ \Delta f(x_0) + \frac{2\mu - 1}{2} \Delta^2 f(x_0) + \frac{3\mu^2 - 6\mu + 2}{6} \Delta^3 f(x_0) + \frac{4\mu^3 - 18\mu^2 + 22\mu - 6}{24} \Delta^4 f(x_0) \right]$$

Se vor calcula mai întâi diferențele finite, conform schemei:

2.463					
	\				
		0.024			
	/				
2.487					
	\		0.002		
		0.026			
	/				
2.513					
	\		0.002		
		0.028			
	/				
2.541					
	\		0.002		
		0.022			
	/				
2.563					

Atunci

$$f'(x) = \frac{1}{h} \left( 0.024 + \frac{2\mu - 1}{2} \cdot 0.002 - \frac{4\mu^3 - 18\mu^2 + 22\mu - 6}{24} \cdot 0.008 \right), \mu = 1$$

Deci

$$f'(0.2) = \frac{1}{0.1} (0.024 + 0.001 - 0.0007) \simeq 0.243$$

Pentru calculul derivatei a doua se obține

$$f''(x) = \frac{1}{h^2} \left( 0.002 - \frac{6\mu^2 - 18\mu + 11}{12} \cdot 0.008 \right), \mu = 2, \Rightarrow f''(0.3) = 0.267$$

**Observația 5.4** *Problemele din acest capitol sunt rezolvate și cu Maple în capitolul 7.*

## 5.7 Probleme propuse

1. Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{dx}{4+x}$  cu o eroare  $\leq \frac{1}{5000}$  utilizând formula dreptunghiurilor.
2. Să se calculeze  $\int_1^9 \sqrt{x} dx$  cu o aproximație de  $10^{-3}$  folosind formula dreptunghiurilor.
3. Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{dx}{1+x}$ 
  - a) utilizând metoda dreptunghiurilor și a trapezelor, împărțind intervalul  $[0, 1]$  în 5 părți egale ( $n = 5$ ). Să se exprime eroarea.
  - b) utilizând formula trapezelor, cu o eroare  $\leq 10^{-3}$ .
4. Folosind metoda trapezelor să se calculeze valoarea aproximativă și erorile pentru următoarele integrale:

a)  $\int_0^1 \frac{dx}{1+x^3}, n=12$

b)  $\int_0^{\frac{\pi}{2}} \sqrt{1 - \frac{1}{4} \sin^2 x} dx, n=6.$

5. Să se calculeze  $\int_0^1 e^{x^2} dx$  cu o aproximație de 0.001 folosind formula trapezelor.

6. Să se calculeze cu ajutorul formulei lui Simpson valoarea aproximativă a integralei  $\int_1^3 \frac{dx}{x}$  de unde să se deducă valoarea aproximativă a lui  $\ln 3$ .

7. Să se calculeze  $\int_1^2 \ln x dx$  cu o aproximație de  $10^{-3}$  folosind formula lui Simpson.

8. Să se calculeze  $\int_0^1 \frac{dx}{1+x^2}$  aplicând formula lui Simpson. Să se evalueze eroarea.

9. Să se calculeze  $f''(0.5)$  pentru funcția  $f(x)$  ale cărei valori sunt date în tabelul de mai jos:

$x_i$	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7
$f(x_i)$	7.3891	7.4633	7.5383	7.6141	7.6909

pentru  $h = 0.1$  și  $h = 0.2$ .

## Capitolul 6

# Rezolvarea numerică a ecuațiilor diferențiale

Metodele cunoscute de rezolvare aproximativă a ecuațiilor diferențiale se pot împărți în două categorii: *metode discrete* și *metode globale*.

*Metodele discrete* de rezolvare numerică a ecuațiilor diferențiale furnizează valori aproximative ale soluției în anumite puncte discrete date apriori, de obicei echidistante, ale variabilei independente. Dacă se cere valoarea aproximativă a soluției într-un punct ce nu s-a dat dinainte, este necesară reaplicarea metodei sau interpolarea valorilor cunoscute apropiate.

*Metodele globale* care conduc la determinarea unei funcții continue ce aproximează soluția pe un interval, elimină dezavantajele metodelor discrete. Soluțiile aproximative globale sunt astfel determinate încât să aibă calități asemănătoare cu cele ale soluției exacte.

Unele dintre acestea au ca bază tehnica dezvoltării în serie Taylor, altele se bazează pe ideea de a căuta soluția aproximativă sub forma unei sume finite sau infinite de polinoame algebrice, de polinoame trigonometrice, exponențiale, etc.

Un număr mare de lucrări abordează problema determinării unor soluții aproximative globale care să fie funcții *spline*, construite în mod convenabil.

Evident, între metodele discrete și metodele globale există o strânsă legătură.

Ideea rezolvării aproximative a problemei cu condiții inițiale:

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0 \quad (6.1)$$

unde  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^2$ , prin metode de tip Runge-Kutta aparține lui C.

Runge, care a dat în anul 1895 procedeul ce-i poartă numele, având ordinul de exactitate egal cu trei.

Pentru a găsi soluția  $y^*$  care aproximează soluția exactă  $y : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , se aplică funcției  $y$  formula lui Taylor într-un punct  $x \in [a, b]$ .

Avem

$$y(x) = \quad (6.2)$$

$$= y(x_0) + \sum_{i=1}^3 \frac{(x-x_0)^i}{i!} y^{(i)}(x_0) + \frac{(x-x_0)^4}{4!} y^{(4)}(x_0 + \theta(x-x_0)), x_0 \in (a, b), 0 < \theta < 1$$

unde  $y^{(i)}$ ,  $i = 1, 2, 3, 4$  se calculează din ecuația diferențială (6.1). Astfel, derivând succesiv ambii membri ai ecuației (6.1), se obține

$$y' = f, \quad y'' = f'_x + y' f'_y, \quad y''' = f''_{x^2} + 2f''_{xy} y' + f''_{y^2} y'^2 + f'_y y'',$$

$$y^{(4)} = f'''_{x^3} + 3f'''_{x^2 y} y' + 3f'''_{xy^2} y'^2 + f'''_{y^3} y'^3 + 3f''_{y^2} y' y'' + 3f''_{xy} y'' + f'_y y'''$$

Calculul acestor coeficienți este în general foarte dificil, iar în cazul în care funcția  $f$  este complicată, această metodă este practic inutilizabilă.

Runge propune o altă modalitate de determinare a acestor coeficienți, care simplifică în mare măsură calculele și anume, valoarea aproximativă a soluției exacte în punctul  $x$  să fie calculată cu ajutorul formulei:

$$y^*(x) = y(x_0) + \frac{h}{6} [k_1(x) + 4k_2(x) + k_4(x)] \quad (6.3)$$

unde

$$k_1 = f(x_0, y_0)$$

$$k_2 = f\left(x_0 + \frac{h}{2}, y_0 + \frac{h}{2} k_1\right)$$

$$k_3 = f(x_0 + h, y_0 + h k_1)$$

$$k_4 = f(x_0 + h, y_0 + h k_3)$$

iar  $h = x - x_0$ .

Are loc

**Teorema 6.1** *Primii patru termeni din dezvoltarea soluției aproximative  $y^*$  din (6.3), după puterile lui  $h$ , coincid cu primii patru termeni din formula (6.2).*

Procedeul lui Runge (6.3) are ordinul de exactitate trei și necesită patru substituții (numărul valorilor care se calculează pentru funcția  $f$ ) în ecuația diferențială dată.

Runge a mai dat un procedeu de ordinul patru de exactitate care necesită patru substituții în ecuația diferențială.

Kutta a arătat că pentru a obține procedee de ordinele al doilea, al treilea și al patrulea de exactitate sunt necesare respectiv două, trei și patru substituții în ecuația diferențială dată.

Pentru obținerea de procedee de un ordin  $q$  de exactitate, pentru  $q > 4$  sunt necesare mai mult de  $q$  substituții în ecuația diferențială.

A. Huta a dat procedee de ordinul 6 de exactitate cu 8 substituții în ecuația diferențială.

Generalizând proprietatea care intervine în procedeul lui Runge-Kutta, D.V. Ionescu [13], în anul 1954, a indicat o metodă care permite obținerea de procedee de orice ordin de exactitate dorit, folosind formulele de cuadratură, alese în mod convenabil. Aceste procedee necesită însă mai multe substituții în ecuația diferențială decât procedeele amintite mai sus. Astfel pentru obținerea unui procedeu de ordinul patru de exactitate, prin metoda indicată de D.V. Ionescu, trebuie să se calculeze șapte valori ale funcției  $f$ .

E. Fehlberg obține în anii 1958-1960 procedee de tip Runge-Kutta de ordin înalt de exactitate folosind puține substituții. Astfel, transformând ecuația diferențială dată, se deduc procedee de tip Runge-Kutta de ordinul șase de exactitate care necesită doar trei substituții în ecuația diferențială transformată. Aceste rezultate au fost extinse și la ecuații diferențiale de ordin superior.

A. Coțiu [9], urmând metoda lui Runge, stabilește procedee de ordin înalt de exactitate de integrare numerică a ecuațiilor diferențiale de ordinul întâi și superior, a sistemelor de ecuații diferențiale, care necesită un număr foarte mic de substituții în ecuația diferențială transformată. De exemplu, pentru un procedeu de ordinul șapte de exactitate sunt necesare numai două substituții în ecuația diferențială. În acest sens s-au dat două generalizări ale transformării lui E. Fehlberg, ceea ce permite transformarea în mod convenabil a ecuației diferențiale date.

Rezolvarea numerică a problemei (6.1), constă în determinarea unui șir de valori aproximative  $y_i^*$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , ale valorilor exacte  $y_i$  ale soluției  $y$ , plecând de la o valoare inițială  $y_0$  cunoscută. Diferența dintre valoarea adevărată și valoarea aproximativă reprezintă eroarea *totală* pe pasul de calcul în care se include eroarea de aproximare, datorată metodei folosite,

eroarea de rotunjire, datorită limitei de cifre semnificative cu care lucrează calculatorul și eroarea de propagare, care apare datorită erorii din pașii anteriori. De aceea prezintă un interes deosebit studiul erorii unei metode de aproximare.

În concluzie rezultă că metodele Runge-Kutta prezintă o mare aplicabilitate la rezolvarea aproximativă a ecuațiilor diferențiale, integrale și integro-diferențiale, și se pare că sunt superioare altor metode de rezolvare numerică mai ales din următoarele motive:

- nu necesită valori suplimentare de pornire (sunt metode cu autopornire), adică pentru calculul unei noi aproximante este suficientă cunoașterea soluției într-un singur punct anterior;
- pasul de integrare  $h$  poate fi ales în mod convenabil, la nevoie el putând fi schimbat pe parcursul procedurii de calcul;
- aceste metode produc o aproximație globală, netedă, a soluției exacte și a derivatelor acestora;
- sunt de cele mai multe ori stabile, prin urmare convergente.

Aplicarea metodelor de tip Runge-Kutta conduce întotdeauna la rezolvarea unui sistem algebric, în general, neliniar, și dificultatea rezolvării acestui sistem stabilește de cele mai multe ori dacă metoda este avantajoasă sau nu din punct de vedere practic. Pentru fiecare aproximanță este necesară evaluarea funcției din membrul al doilea al ecuației în mai multe puncte, ceea ce conduce la o mărire a timpului de calcul, fapt ce constituie uneori un dezavantaj al acestor metode.

## 6.1 Procedee Runge - Kutta pentru ecuații diferențiale de ordinul I

Fie următoarea problemă cu condiții inițiale

$$y'(x) = f(x, y), \quad y(a) = y_0 \quad (6.4)$$

unde  $f : I \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $I \subseteq \mathbb{R}$ ,  $a \in I$  este o funcție care îndeplinește condițiile ce asigură existența și unicitatea soluției  $y : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ .

Considerăm nodurile  $x_j = a + jh$ ,  $h = \frac{b-a}{m}$ ,  $j = \overline{0, m}$ , în intervalul  $[a, b]$ .

Fie procedeul de aproximare cu un pas

$$y_{j+1}^* = y_j^* + h\hat{\phi}(x_j, y_j^*, h), \quad j = 0, 1, \dots, m-1 \quad (6.5)$$



unde

$$\hat{\phi}(x_j, y_j, h) = \sum_{i=0}^{q-1} \frac{h^i}{(i+1)!} D^i f(x_j, y_j) \quad (6.6)$$

cu

$$D^i f(x_j, y_j) = \left( \frac{\partial}{\partial x} + f \frac{\partial}{\partial y} \right)^i f(x_j, y_j)$$

Acest procedeu este potrivit pentru aplicații numai dacă expresiile derivatelor  $D^i f(x_j, y_j)$  se pot calcula ușor, ceea ce se întâmplă foarte rar. Avantajul acestui procedeu cunoscut sub numele de “procedeu lui Taylor” constă în faptul că dacă  $f$  este derivabilă în mod continuu de un număr suficient de ori, se poate obține un ordin de convergență  $q$  dorit.

Ideea lui Runge constă în înlocuirea derivatelor  $D^i f(x_j, y_j)$  cu combinații liniare ale valorilor lui  $f$  luate în  $r$  puncte intermediare din intervalul dintre punctele  $(x_j, y_j)$  și  $(x_{j+1}, y_{j+1})$ , evitându-se astfel calculele complicate ale derivatelor.

Astfel se ia

$$\phi_r(x, y; h) = \sum_{i=1}^r C_i k_i \quad (6.7)$$

unde

$$k_i = f\left(x + \alpha_i h, y + h \sum_{j=1}^{r-1} \beta_{ij} k_j\right), \quad i = 1, \dots, r \quad (6.8)$$

și

$$\alpha_1 = 0, \quad \beta_{11} = 0, \quad \beta_{ij} = 0, \quad \text{pentru } i \leq j$$

Parametrii  $\alpha_i$  ( $\alpha_i \in [0, 1]$ ),  $\beta_{ij}$ ,  $C_i$  ( $C_i \geq 0$ ) vor fi astfel determinați încât pentru  $f \in C^q(G)$  să aibă loc relația

$$\phi_r(x, y; h) - \hat{\phi}(x, y; h) = O(h^q) \quad (6.9)$$

unde

$$G := \{(x, y) \mid a \leq x \leq b, y \in \mathbb{R}^n\}$$

Prin urmare se obține următorul procedeu explicit Runge-Kutta cu  $r$  substituții

$$y_0^* = y_0, \quad y_{j+1}^* = y_j^* + h \phi_r(x_j, y_j^*; h), \quad j = 0, 1, \dots, m-1$$

care are ordinul de convergență  $q$  (ordinul de exactitate).

Din (6.9), prin egalarea părții tayloriene a lui  $\phi_r$  și  $\widehat{\phi}$ , se obține un sistem neliniar (și în general nedeterminat) de ecuații pentru determinarea parametrilor  $\alpha_i$ ,  $\beta_{ij}$ ,  $C_i$ .

Un procedeu Runge-Kutta este caracterizat (după Butcher [5]) de următoarea schemă:

$$\begin{array}{c|cccc}
 \alpha_2 & \beta_{21} & & & \\
 \alpha_3 & \beta_{31} & \beta_{32} & & \\
 \vdots & \vdots & & & \\
 \alpha_r & \beta_{r1} & \beta_{r2} & \dots & \beta_{r,r-1} \\
 \hline
 & C_1 & C_2 & \dots & C_{r-1} & C_r
 \end{array} \quad (6.10)$$

Un astfel de procedeu este un *procedeu Runge-Kutta explicit*. Dacă  $\beta_{ij} \neq 0$  pentru  $i \leq j$  atunci procedeul este *implicit*. Ne vom ocupa în cele ce urmează numai de procedee explicite.

Pentru toate procedeele Runge-Kutta au loc relațiile

$$\sum_{i=1}^r C_i = 1 \quad \text{și} \quad \alpha_i = \sum_{j=1}^{r-1} \beta_{ij}, \quad i = 2, 3, \dots, r \quad (6.11)$$

În continuare vom considera câteva cazuri speciale de procedee Runge-Kutta.

Vom considera perechea ordonată  $(q, r)$  unde  $q$  este ordinul procedeiului iar  $r$  numărul de substituții. Astfel un procedeu Runge-Kutta va fi notat prin  $(q, r)$ -procedeu.

**1. Procedeu (1,1)** este cel al lui Euler:

$$y_0^* = y_0, \quad y_{j+1}^* = y_j^* + hf(x_j, y_j^*), \quad j = 0, 1, \dots, m-1$$

care pentru  $f \in C^1(G)$  are ordinul  $q = 1$ .

**2. Există o infinitate de (2,2)-procedee de forma**

$$y_{j+1}^* = y_j^* + h \left[ \left(1 - \frac{1}{2\alpha_2}\right) f(x_j, y_j^*) + \frac{1}{2\alpha_2} f(x_j + \alpha_2 h, y_j^* + \alpha_2 h f(x_j, y_j^*)) \right], \quad y_j^* = y_j$$

Pentru fiecare alegere a parametrului  $\alpha_2$  se obține un alt (2,2)-procedeu.

Astfel pentru  $\alpha_2 = \frac{1}{2}$  se obține procedeul lui *Euler modificat* ( $\beta_{21} = \frac{1}{2}$ ,  $C_1 = 0$ ,  $C_2 = 1$ ), pentru  $\alpha_2 = \frac{2}{3}$  *procedeul lui Heun* ( $\beta_{21} = \frac{2}{3}$ ,  $C_1 = \frac{1}{4}$ ,

$C_2 = \frac{3}{4}$ ) și pentru  $\alpha_2 = 1$  se obține procedeul lui Euler îmbunătățit ( $\beta_{21} = 1$ ,  $C_1 = \frac{1}{2}$ ,  $C_2 = \frac{1}{2}$ ).

Toate aceste procedee au domeniul de stabilitate mărginit.

### 3. (3,3)-procedee.

Aceste procedee se obțin procedând ca în cazul general.

Pentru  $f \in C^3[G]$ , dezvoltând în serie Taylor mărimile  $k_i$ , se obțin relațiile

$$k_1 = f$$

$$k_2 = f + h(\alpha_2 f_x + \beta_{21} f f_y) + h^2 \left( \frac{\alpha_2^2}{2} f_{xx} + \alpha_2 \beta_{21} f f_{xy} + \frac{1}{2} \beta_{21}^2 f^2 f_{yy} \right) + O(h^3)$$

$$k_3 = f + h(\alpha_3 f_x + \beta_{31} f f_y + \beta_{32} f f_y) + h^2 \left[ \frac{\alpha_3^2}{2} f_{xx} + 3(\beta_{31} + \beta_{32}) f f_{xy} + \right. \\ \left. + \frac{1}{2} (\beta_{31} + \beta_{32})^2 f^2 + \beta_{32} (\alpha_2 f_x + \beta_{21} f f_y) f_y \right] + O(h^3)$$

și

$$\hat{\phi} = f + \frac{h}{2}(f_x + f f_y) + \frac{h^2}{6}(f_{xx} + 2f f_{xy} + f^2 f_{yy} + f_y f_x + f f_y^2) + O(h^3)$$

Din condiția  $\phi_3(x, y; h) - \hat{\phi}(x, y; h) = O(h^3)$  rezultă următorul sistem de ecuații:

$$\begin{array}{llll} C_1 + C_2 + & C_3 = 1, & \beta_{21} C_2 + (\beta_{31} + \beta_{32}) C_3 = \frac{1}{2} \\ \alpha_2 \beta_{31} C_2 + & \alpha_3 (\beta_{31} + \beta_{32}) C_3 = \frac{1}{3}, & \alpha_2 \beta_{32} C_3 = \frac{1}{6} \\ \alpha_2 C_2 + & \alpha_3 C_3 = \frac{1}{2}, & \frac{1}{2} \alpha_2^2 C_2 + \frac{1}{2} \alpha_3^2 C_3 = \frac{1}{6} \\ \frac{1}{2} \beta_{21}^2 C_2 + & \frac{1}{2} (\beta_{31} + \beta_{32})^2 C_3 = \frac{1}{6}, & \beta_{21} \beta_{32} C_3 = \frac{1}{6} \end{array} \quad (6.12)$$

De aici rezultă imediat relațiile  $\alpha_2 = \beta_{21}$  și  $\alpha_3 = \beta_{31} + \beta_{32}$ . Prin urmare avem 4 ecuații cu 6 necunoscute, ceea ce înseamnă că se poate obține o dublă infinitate de (3,3)-procedee.

Pentru următoarea schemă a parametrilor

$$\begin{array}{c|ccc}
 \frac{1}{2} & & & \frac{1}{2} \\
 \hline
 1 & -1 & 2 & \\
 \hline
 & \frac{1}{6} & \frac{4}{6} & \frac{1}{6}
 \end{array}$$

se obține clasicul procedeu

$$\begin{aligned}
 k_1 &= f(x, y) \\
 k_2 &= f\left(x + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2}k_1\right) \\
 k_3 &= f(x + h, y - hk_1 + 2hk_2)
 \end{aligned} \tag{6.13}$$

$$y_{j+1}^* = y_j^* + \frac{h}{6}[k_1(x_j, y_j^*) + 4k_2(x_j, y_j^*) + k_3(x_j, y_j^*)]$$

Următoarea schemă a parametrilor ne conduce la procedeul lui Heun

$$\begin{array}{c|ccc}
 \frac{1}{3} & & & \frac{1}{3} \\
 \hline
 \frac{2}{3} & 0 & \frac{2}{3} & \\
 \hline
 & \frac{1}{4} & 0 & \frac{3}{4}
 \end{array}$$

adică

$$\begin{aligned}
 k_1 &= f(x, y) \\
 k_2 &= f\left(x + \frac{1}{3}h, y + \frac{h}{3}k_1\right) \\
 k_3 &= f\left(x + \frac{2}{3}h, y + \frac{2h}{3}k_2\right) \\
 y_{j+1}^* &= y_j^* + \frac{h}{4}(k_1 + 3k_3)
 \end{aligned} \tag{6.14}$$

Toate procedeele Runge-Kutta (3,3) au domeniul de stabilitate real  $[-2.5, 0]$ .

**4. (4,4)-procedee.**

Dacă  $f \in C^4[G]$ , pentru determinarea parametrilor  $\alpha_i, \beta_{ij}, C_i$ , din condiția

$$\phi_4(x, y; h) - \phi(x, y; h) = O(h^4)$$

și ținând seama de condițiile (6.11), se obține următorul sistem neliniar de 8 ecuații cu 10 necunoscute:

$$\begin{array}{rclcl} C_1 + C_2 + & C_3 + C_4 & = & 1 & \alpha_2 \beta_{32} C_3 + (\alpha_2 \beta_{42} + \alpha_3 \beta_{43}) C_4 = \frac{1}{6} \\ \alpha_2 C_2 + & \alpha_3 C_3 + \alpha_4 C_4 & = & \frac{1}{2} & \alpha_2 \alpha_3 \beta_{32} C_3 + (\alpha_2 \beta_{42} + \alpha_3 \beta_{43}) C_4 = \frac{1}{8} \\ \alpha_2^2 C_2 + & \alpha_3^2 C_3 + \alpha_4^2 C_4 & = & \frac{1}{3} & \alpha_2^2 \beta_{32} C_3 + (\alpha_2^2 \beta_{42} + \alpha_3^2 \beta_{43}) C_4 = \frac{1}{12} \\ \alpha_2^3 C_2 + & \alpha_3^3 C_3 + \alpha_4^3 C_4 & = & \frac{1}{4} & \alpha_2 \beta_{32} \beta_{43} C_4 = \frac{1}{24} \end{array}$$

Prin urmare avem două familii de procedee Runge-Kutta (4,4).

Amintim următoarele cazuri speciale.

a) Pentru  $\alpha_2 = \alpha_3 = \frac{1}{2}$  se obține cunoscutul procedeu clasic al lui Kutta de ordinul 4

$$\begin{array}{c|ccc} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & & \\ \hline \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ \hline & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \end{array} \quad (6.15)$$

Domeniul de stabilitate real al acestui procedeu este  $(-2.785, 0)$ .

b) Pentru  $\alpha_2 = \frac{1}{3}, \alpha_3 = \frac{2}{3}$  se obține tot un procedeu clasic al lui Kutta cu următoarea schemă a parametrilor

$$\begin{array}{c|cccc}
 \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & & & \\
 \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & 1 & & \\
 1 & 1 & -1 & 1 & \\
 \hline
 & \frac{1}{8} & \frac{3}{8} & \frac{3}{8} & \frac{1}{8}
 \end{array} \tag{6.16}$$

Domeniul de stabilitate al acestui procedeu este același cu al procedeuului (6.15).

Procedeele Runge-Kutta, considerate până acum aveau ordinul de exactitate  $q$  egal cu numărul de substituții  $r$ . Pentru obținerea de procedee Runge-Kutta de un ordin  $q$  de exactitate  $q \geq 5$  sunt necesare mai mult de  $q$  substituții.

Astfel Kutta, Nyström, Luther, Butcher [5], Sarafyan, au obținut (5,6)-procedee Runge-Kutta. Menționăm câteva dintre aceste procedee.

a) Procedul lui Kutta are următoarea schemă a parametrilor

$$\begin{array}{c|cccccc}
 \frac{1}{5} & \frac{1}{5} & & & & \\
 \frac{2}{5} & 0 & \frac{2}{5} & & & \\
 1 & \frac{9}{4} & \frac{-20}{4} & \frac{15}{4} & & \\
 \frac{3}{5} & \frac{-76}{100} & \frac{180}{100} & \frac{-52}{100} & \frac{8}{100} & \\
 \frac{4}{5} & \frac{-18}{75} & \frac{60}{75} & \frac{10}{75} & \frac{8}{75} & 0 \\
 \hline
 & \frac{17}{144} & 0 & \frac{100}{144} & \frac{2}{144} & \frac{-50}{144} & \frac{75}{144}
 \end{array} \tag{6.17}$$

b) Procedul lui Nyström are următoarea schemă a parametrilor

$$\begin{array}{c|cccccc}
 \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & & & & & \\
 \frac{2}{5} & \frac{4}{15} & \frac{6}{25} & & & & \\
 1 & \frac{1}{4} & -\frac{12}{4} & \frac{15}{4} & & & \\
 \frac{2}{3} & \frac{6}{81} & \frac{90}{81} & -\frac{50}{81} & \frac{8}{81} & & \\
 \frac{4}{5} & \frac{6}{75} & \frac{36}{75} & \frac{10}{75} & \frac{8}{75} & 0 & \\
 \hline
 & \frac{23}{192} & 0 & \frac{125}{192} & 0 & -\frac{81}{192} & \frac{125}{192}
 \end{array} \tag{6.18}$$

c) Procedeu lui Butcher

$$\begin{array}{c|cccccc}
 \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & & & & & \\
 \frac{1}{4} & \frac{1}{8} & \frac{1}{8} & & & & \\
 \frac{1}{2} & 0 & -\frac{1}{2} & 1 & & & \\
 \frac{3}{4} & \frac{3}{16} & 0 & 0 & \frac{9}{16} & & \\
 1 & -\frac{3}{7} & \frac{2}{7} & \frac{12}{7} & -\frac{12}{7} & \frac{8}{7} & \\
 \hline
 & \frac{7}{90} & 0 & \frac{32}{90} & \frac{12}{90} & \frac{32}{90} & \frac{7}{90}
 \end{array} \tag{6.19}$$

## 6.2 Delimitarea erorii în procedeele Runge-Kutta

Dintre delimitările erorii procedeele Runge-Kutta amintim în primul rând pe cea dată de Bieberbach. Metoda sa constă în a dezvolta după puterile lui  $h$ , atât soluția exactă  $y$  cât și soluția aproximativă  $y^*$ . Cu ajutorul unor majorări relative la funcția  $f$  și la derivatele sale parțiale în raport cu  $x$  și  $y$ , se evaluează valoarea absolută a diferenței  $y - y^*$ .

A. Coțiu urmând ideea lui L. Bieberbach a dat delimitări ale erorii procedeele (6.14), (6.15), (6.16), (6.17), (6.17).

Fie problema (6.4) și  $(x_0, y_0)$  un punct din domeniul

$$D := \{(x, y) \mid |x - x_0| \leq a, |y - y_0| \leq b\}$$

Presupunem că  $f$  și derivatele sale parțiale  $\frac{\partial^l f}{\partial x^i \partial y^j}$ ,  $i + j = l$ , sunt continue în domeniul  $D$ .

Are loc următoarea teoremă:

**Teorema 6.2** *Dacă funcția  $f$  și derivatele sale parțiale satisfac în domeniul  $D$ , condițiile*

$$|f(x, y)| \leq N, \quad \left| \frac{\partial^l f(x, y)}{\partial x^i \partial y^j} \right| \leq \frac{M}{N^{j-1}}, \quad i + j = l \quad (6.20)$$

unde  $N$  și  $M$  sunt două numere pozitive astfel ca

$$aN \leq b, \quad aM \leq 1 \quad (6.21)$$

atunci în intervalul  $|x - x_0| \leq a$ , avem

a)

$$|y - y^*| < 1.371MN \frac{M^3 - 1}{M - 1} (x - x_0)^4 \quad (6.22)$$

pentru procedeul (6.14), în (6.20) luând  $0 < l \leq 3$ ,

b)

$$|y - y^*| < 5.37MN \frac{M^4 - 1}{M - 1} (x - x_0)^5 \quad (6.23)$$

pentru procedeul (6.15), în (6.20) se ia  $0 < l \leq 4$ ,



c)

$$|y - y^*| < 34.71MN \frac{M^4 - 1}{M - 1} (x - x_0)^5 \quad (6.24)$$

pentru procedeul (6.16), iar în (6.20)  $0 < l \leq 4$ ,

d)

$$|y - y^*| < 6.320MN \frac{M^5 - 1}{M - 1} (x - x_0)^6 \quad (6.25)$$

pentru procedeul (6.17), în (6.20) se ia  $0 < l \leq 5$ ,

e)

$$|y - y^*| < 2659MN \frac{M^5 - 1}{M - 1} (x - x_0)^6 \quad (6.26)$$

pentru procedeul (6.18), în (6.20) se ia  $0 < l \leq 5$ .

**Exemplul 6.1** Să se aproximeze soluția următoarei ecuații diferențiale

$$y' = \frac{1}{x}y - \frac{1}{x^2}y^2, \quad 1 \leq x \leq 2$$

cu condiția inițială  $y(1) = 1$ ,  $h = 0.2$ , folosind procedeul Runge-Kutta de ordinul patru (6.15)

**Soluție.** Soluția exactă a problemei inițiale de mai sus este  $y(x) = \frac{x}{1 + \ln x}$ . Aceasta se determină lansând comenzile

```
> ec:={diff(y(x), x)=(1/x)*y(x)-(1/x^2)*(y(x))^2};
```

$$ec := \left\{ \frac{d}{dx} y(x) = \frac{y(x)}{x} - \frac{(y(x))^2}{x^2} \right\}$$

```
> ci1:={y(1)=1};
```

```
> se:=dsolve(ec union ci1, y(x));
```

$$se := y(x) = \frac{x}{\ln(x) + 1}$$

Rezolvarea acestei probleme cu procedeul Runge-Kutta de ordinul 4, cu pasul  $h = 0.2$  și condiția inițială  $y(1) = 1$  se face parcurgând etapele:

```
> s:=dsolve(ec union ci1, type=numeric, method=rkf45);
```

$$s := \text{proc}(rkf45\_x) \dots \text{end proc}$$

```

> y(1)=1:
  h:=0.2:
  for i from 1 to 5 do
    j:=y(1)+h*i:
    print(s(j)):
  od:

```

Soluția problemei va fi afișată sub forma:

$$[x = 1.2, \quad y(x) = 1.01495151761608016]$$

$$[x = 1.4, \quad y(x) = 1.04753315455022244]$$

$$[x = 1.6, \quad y(x) = 1.08843171552513618]$$

$$[x = 1.8, \quad y(x) = 1.13365325320346533]$$

$$[x = 2.0, \quad y(x) = 1.18123176530316764]$$

Pentru a putea aprecia eroarea comisă în punctul  $x = 1.6$  se lansează comenzile de mai jos.

```

> Digits:=10;
> eval(se, x=1.6)- s(1.6)[2]; y(x) = 9.71 · 10-7

```

Aceasta înseamnă calculul diferenței dintre valoarea soluției exacte în punctul  $x = 1.6$  și valoarea sa aproximativă calculată prin metoda Runge-Kutta de ordinul 4.

### 6.3 Formule Runge-Kutta-Fehlberg pentru ecuații diferențiale de ordinul al doilea

Fie ecuația diferențială de ordinul al doilea

$$y'' = f(x, y, y'), \quad f : \mathbb{R}^3 \ni D \rightarrow \mathbb{R}, \quad (6.27)$$

cu condițiile inițiale

$$\begin{aligned} y(x_0) &= y_0 \\ y'(x_0) &= y'_0 \end{aligned} \quad (6.28)$$

unde se presupune că  $f$  este continuă pe  $D$  și satisface în  $D$  condițiile ce asigură existența și unicitatea soluției  $y : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  a problemei.

În locul ecuației diferențiale (6.27) se folosește ecuația diferențială

$$z'' = \varphi(x, y, z') \quad (6.29)$$

cu condițiile inițiale

$$\begin{aligned} z(x_0) &= y_0 = z_0 \\ z'(x_0) &= z'_0 = 0 \end{aligned}$$

obținută prin transformarea

$$\begin{aligned} y(x) = z(x) + (x - x_0)y'_0 + \frac{(x - x_0)^2}{2!}y''_0 + \dots + \frac{(x - x_0)^{m+2}}{(m+2)!}y_0^{(m+2)} + \\ + \frac{1}{2} \left( \frac{\partial f}{\partial y'} \right) \Big|_0 (x - x_0)(z - z_0), \quad m \geq 1 \end{aligned} \quad (6.30)$$

Funcția  $z$  satisface în plus condițiile

$$z_0^{(i)} = 0, \quad i = 2, 3, \dots, m+2, \quad \left( \frac{\partial \varphi}{\partial z'} \right) \Big|_0 = 0 \quad (6.31)$$

Transformarea (6.30) permite obținerea unor  $(m+5, 3)$  – procedee Runge-Kutta atât pentru soluția aproximativă  $z^*$  cât și pentru derivata de ordinul întâi a acesteia.

Se folosește următoarea schemă

$$z^* = z_0 + c_1 k_1 + c_2 k_2 + c_3 k_3, \quad z^{*'} = \frac{1}{h}(c'_1 k_1 + c'_2 k_2 + c'_3 k_3)$$

unde

$$\begin{aligned} k_1 &= \frac{h^2}{2} \varphi(x_0 + \alpha_1 h, z_0, z'_0) \\ k_2 &= \frac{h^2}{2} \varphi(x_0 + \alpha_2 h, z_0 + \beta_0 k_1, z'_0 + \beta_1 \frac{k_1}{h}) \\ k_3 &= \frac{h^2}{2} \varphi(x_0 + \alpha_3 h, z_0 + \gamma_0 k_1 + \delta_0 k_2, z'_0 + \gamma_1 \frac{k_1}{h} + \delta_1 \frac{k_2}{h}) \end{aligned} \quad (6.32)$$

Se pot stabili  $(m+5, 2)$  – procedee ( $m \geq 1$ ), cu ajutorul unei transformări de tipul (6.30).

Pentru a determina o astfel de transformare se completează condițiile (6.31) cu condițiile

$$z^{(m+3)}(x_0) = 0, \quad \left( \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x \partial z'} \right) \Big|_0 = 0$$

Aceste condiții conduc la relațiile

$$\left(\frac{\partial \varphi}{\partial x}\right)\Big|_0 = 0, \quad \left(\frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2}\right)\Big|_0 = 0, \dots, \left(\frac{\partial^{m+1} \varphi}{\partial x^{m+1}}\right)\Big|_0 = 0$$

Legătura între funcțiile  $z$  și  $y$  este dată de transformarea

$$y(x) = z(x) + (x - x_0)y'_0 + \frac{(x - x_0)^2}{2!}y''_0 + \dots + \frac{(x - x_0)^{m+3}}{(m+3)!}y_0^{(m+3)} + \\ + A(x - x_0)(z - z_0) + B(x - x_0)^2(z - z_0)$$

unde constantele  $A$  și  $B$  sunt date de:

$$\begin{aligned} A &= \frac{1}{2} \left(\frac{\partial f}{\partial y'}\right)\Big|_0 \\ B &= \frac{1}{2 \cdot 2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y'}\right)\Big|_0 + \frac{1}{2 \cdot 2^2} \left(\frac{\partial f}{\partial y'}\right)\Big|_0^2 \end{aligned} \quad (6.33)$$

Astfel, integrarea ecuației diferențiale (6.27) s-a redus la integrarea ecuației diferențiale (6.29) unde funcția  $\varphi$  este dată de relația

$$\begin{aligned} \varphi(x, z, z') &= \frac{1}{1 + A(x - x_0) + B(x - x_0)^2} \left\{ f(x, y, y') - y''_0 - y'''_0(x - x_0) - \dots - \right. \\ &\quad \left. - \frac{(x - x_0)^{m+1}}{(m+1)!} y_0^{(m+3)} - 2B(z - z_0) - 2[A + B(x - x_0)]z' \right\} \end{aligned} \quad (6.34)$$

iar  $A$  și  $B$  sunt date de (6.33).

Pentru calculul numeric al soluției  $z$  a ecuației diferențiale (6.29) și al derivatei sale  $z'$ , pe nodul  $x = x_0 + h$ , se folosesc următoarele formule de tip Runge-Kutta

$$\begin{aligned} z^*(x) &= z_0 + c_1 k_1(x) + c_2 k_2(x) \\ z^{*'}(x) &= z'_0 + \frac{1}{h}(c'_1 k_1(x) + c'_2 k_2(x)) \end{aligned} \quad (6.35)$$

cu

$$\begin{aligned} k_1 &= \frac{h^2}{2} \varphi(x_0 + \alpha_1 h, z_0, z'_0) \\ k_2 &= \frac{h^2}{2} \varphi\left(x_0 + \alpha_2 h, z_0 + \beta_0 k_1, z'_0 + \beta_1 \frac{k_1}{h}\right) \end{aligned}$$

Dezvoltând în serie Taylor într-o vecinătate a nodului  $x_0$ , atât soluția exactă  $z$  și derivata ei  $z'$  cât și soluția aproximativă  $z^*$  și derivata sa  $z^{*'}$  și ținând seama că ordinul de exactitate este  $m+5$ , se obține un sistem algebric de 6 ecuații cu 8 necunoscute.

Prin urmare există o familie de  $(m+5, 2)$  – procedee Runge - Kutta - Fehlberg.

Dăm câteva exemple de astfel de procedee:

a)  $m = 1, \alpha_2 = 1$  se obține procedeul

$$\begin{aligned} z^*(x) &= z_0 + \frac{27}{80}k_1(x) \\ z^{*'}(x) &= z'_0 + \frac{1}{h} \left( \frac{81}{80}k_1(x) + \frac{1}{5}k_2(x) \right) \end{aligned} \quad (6.36)$$

cu

$$\begin{aligned} k_1 &= \frac{h^2}{2} \varphi \left( x_0 + \frac{2}{3}h, z_0, z'_0 \right) \\ k_2 &= \frac{h^2}{2} \varphi \left( x_0 + h, z_0 + \frac{9}{16}k_1, z'_0 \right) \end{aligned}$$

b)  $m = 2, \alpha_2 = 1$  se obține procedeul

$$\begin{aligned} z^*(x) &= z_0 + \frac{7^4}{3 \cdot 5^4}k_1(x) \\ z^{*'}(x) &= z'_0 + \frac{1}{h} \left( \frac{7^5}{6 \cdot 5^5}k_1(x) + \frac{1}{6}k_2(x) \right) \end{aligned} \quad (6.37)$$

unde

$$\begin{aligned} k_1 &= \frac{h^2}{2} \varphi \left( x_0 + \frac{5}{7}h, z_0, z'_0 \right) \\ k_2 &= \frac{h^2}{2} \varphi \left( x_0 + h, z_0 + \frac{4 \cdot 7^3}{5^5}k_1, z'_0 \right) \end{aligned}$$

Pentru integrarea numerică a ecuației diferențiale (6.27) cu condițiile inițiale (6.28) s-au dat procedee clasice Runge-Kutta, de ordinul 4 de exactitate pentru soluția  $y$  și de ordinul 5 de exactitate pentru  $y'$ .

Metoda dată de D.V. Ionescu se poate aplica și pentru integrarea ecuațiilor diferențiale de ordinul 2, permițând construirea de procedee Runge-Kutta de ordin oarecare de exactitate, dar aplicarea lor necesită calcule laborioase.

Procedeele (6.35) sunt avantajoase pentru că folosesc puține substituții și au același ordin de exactitate atât pentru soluție cât și pentru derivata sa.

## 6.4 Probleme propuse

I. Să se aproximeze soluția următoarelor probleme inițiale, folosind metoda Runge Kutta de ordinul patru:

1.  $y' = y - x^2 + 1$ ,  $0 \leq x \leq 2$ ,  $y(0) = 0.5$ , cu pasul  $h = 0.2$
2.  $y' = y + \frac{1}{x}y - \frac{1}{x^2}y^2$ ,  $1 \leq x \leq 3$ ,  $y(1) = 0$ , cu pasul  $h = 0.4$
3.  $y' = -(y+1)(y+3)$ ,  $0 \leq x \leq 2$ ,  $y(0) = -2$ , cu pasul  $h = 0.4$
4.  $y' = -5y + 5x^2 + 2x$ ,  $0 \leq x \leq 1$ ,  $y(0) = \frac{1}{3}$ , cu pasul  $h = 0.2$
5.  $y' = xe^{3x} - 2y$ ,  $0 \leq x \leq 1$ ,  $y(0) = 0$ , cu pasul  $h = 0.1$
6.  $y' = 1 + (x - y)^2$ ,  $2 \leq x \leq 3$ ,  $y(2) = 1$ , cu pasul  $h = 0.1$
7.  $y' = 1 + \frac{1}{x}y$ ,  $1 \leq x \leq 2$ ,  $y(1) = 2$ , cu pasul  $h = 0.25$
8.  $y' = \cos 2x + \sin 3x$ ,  $0 \leq x \leq 1$ ,  $y(0) = 1$ , cu pasul  $h = 0.25$

II. Să se aproximeze soluția următoarelor probleme inițiale, folosind procedeul lui Fehlberg (6.36) și (6.37):

1.  $y'' = 2y' - y + x$ ,  $y(0) = y'(0) = 0$
2.  $y'' - 2y' + y = xe^x - x$ ,  $y(0) = y'(0) = 0$
3.  $x^2y'' - 2xy' + 2y = x^3 \ln x$ ,  $y(1) = 1$ ,  $y'(1) = 0$

# Capitolul 7

## Maple

### 7.1 Introducere în Maple

Aplicația **Maple** pune la dispoziția utilizatorilor un mediu de calcul matematic interactiv relativ ușor de folosit și bine pus la punct, ce excelează în calculul matematic simbolic și numeric. **Maple** dispune de un număr foarte mare de funcții predefinite (aproximativ 3000) cu ajutorul cărora poate executa o serie de task-uri matematice (probleme de algebră, geometrie, analiză matematică, analiză numerică, statistică, fizică, tehnică, etc.). Aplicația conține, de asemenea, facilități pentru grafica 2D și 3D și pentru generarea animației. **Maple** include și un limbaj de programare propriu, procedural, cu o sintaxă specifică programării structurate. Pe baza acestuia, utilizatorul are posibilitatea de a elabora programe proprii, de a defini noi funcții. La nivel de date, Maple poate fi conectat cu alte limbaje de programare (**C**, **Excel**).

Lansarea în execuție a aplicației **Maple** se efectuează prin comenzi specifice sistemului de operare pe care este instalat. Vom considera în continuare sistemul de operare **Windows**, caz în care lansarea se face astfel:

- prin activarea icon-ului **Maple**
- prin selectarea aplicației **Maple** din directorul în care a fost instalată.

După lansarea în execuție, sistemul va afișa ”mediul de lucru”, care cuprinde:

- **bara de titlu** ce conține numele aplicației, numele fișierului (implicit este ”Untitled(1)”-[Server1]);
- **bara de meniuri**;
- **zona de lucru** în care se vor introduce comenzi;

- **paleta de butoane** care include diferite tipuri de componente predefinite (expresii, simboluri, operatori, etc.).

Aplicația **Maple10** dispune de două moduri de lucru: *Document Mode* și *Worksheet Mode*. Implicit, aplicația **Maple** deschide un fișier în modul de vizualizare *Document Mode* caracterizat prin:

- spațiul de lucru care este o foaie albă, "blank page";
- nu se afișează prompterul specific zonei de introducere a datelor;
- nu se afișează mesaje de eroare sau de avertisment;
- formulele matematice sunt introduse în modul standard *2D*, acest mod afișează notațiile matematice în forma întâlnită în materialele de specialitate, de exemplu  $\int \sin(x)dx$ ;
- nu este necesar caracterul ";" la finalul unei comenzi;
- evaluarea unei expresii se realizează tastând "ENTER", rezultatul afișându-se în acest caz pe linia următoare;
- se pot combina formule matematice și text în aceeași linie de comandă, comutarea între modul standard *2D Math* și modul *Text* realizându-se prin intermediul tastei *F5*;
- combinația simultană de taste "CTRL" și "=" determină evaluarea unei expresii matematice și afișarea rezultatului în aceeași linie.

Modul de vizualizare *Worksheet Mode* furnizează un spațiu de lucru în care este activ prompterul " > ", după care se vor introduce instrucțiunile;

- instrucțiunile se vor insera în modul *2D Math* sau *1D Math (Maple Input)*, de exemplu  $\int \sin(x)dx$  se va introduce sub forma  $(int(\sin(x), x))$ ;
- comutarea între modul *1D Math* și *2D Math* se realizează tastând *F5*;
- se pot introduce zone de text prin intermediul comenzii *Insert/Text*;
- toate instrucțiunile se termină cu caracterul ";" sau ":";
- evaluarea unei expresii și afișarea rezultatului pe linia următoare se generează tastând "ENTER";
- scrierea unei comenzi pe mai multe rânduri se obține selectând simultan combinația de taste "SHIFT" și "ENTER".

Pentru a activa un Worksheet se accesează meniul *File/New/Worksheet Mode*.

Ambele moduri de vizualizare prezintă avantaje, comutarea între ele efectuându-se foarte rapid, astfel: trecerea din *Worksheet Mode* în *Document Mode* se determină prin accesarea meniului *Format/Create Document Block* iar trecerea din *Document Mode* în *Worksheet Mode* se face prin activarea butonului Fiecare mod de vizualizare conține *zona de output* în care se afișează rezultatele comenzilor executate.



### Introducerea expresiilor și a formulelor în *2D-Math* cu ajutorul paletei de butoane:

- se activează paleta de butoane din meniul *View/Palettes/Arrange Palettes*;
- se selectează cu clic de mouse componenta dorită ( expresia, simbolul, operatorul, etc.), iar apoi cu clic stânga apăsat se glisează în foaia de calcul selecția.

### Reguli principale care trebuie respectate la editarea unui document în modul *Worksheet Mode*

1. Oricare intrare se termină cu caracterele ";" sau ":". Caracterul ";" implică afișarea rezultatului pe linia următoare (în zona de *output*). În cazul caracterului ":" rezultatul nu este afișat, el fiind folosit atunci când este vorba de rezultate intermediare. În absența celor două caractere, se presupune că linia de comandă se continuă pe linia următoare a documentului.
2. Literele mari și mici sunt interpretate în **Maple** ca distincte.
3. Nu sunt admise spații libere în cadrul semnului de asignare ":=".
4. Parantezele rotunde ( ) sunt utilizate pentru indicarea argumentelor unei funcții.
5. Parantezele drepte [ ] sunt utilizate pentru indicarea indicilor de liste, tablouri, vectori, matrice.
6. Acoladele { } permit definirea unei structuri de tip mulțime.
7. Dacă o funcție apelată într-o comandă se află într-o bibliotecă **Maple**, atunci ea trebuie în prealabil încărcată cu comanda **with(nume pachet)**.
8. Dacă se dorește scrierea unei comenzi pe mai multe rânduri, atunci trecerea forțată la rând nou se face tastând simultan combinația de taste **SHIFT** și **ENTER**. Această mod de scriere este utilizat cel mai frecvent în cazul elaborării procedurilor.

Simboluri de bază pentru aritmetica **Maple**

Operația	Simbolul <b>Maple</b>	Exemplu
Adunare	+	$3 + 5$
Scădere	−	$9 - 3$
Inmulțire	*	$2 * x$
Împărțire	/	$7/3$
Ridicare la putere	** sau ^	$5 * 6$ sau $5^6$
Valoarea absolută	$abs(x)$	$abs(-5)$
Factorial	!	$9!$

### 7.1.1 Expresiile în Maple

*Expresiile* în **Maple** reprezintă secvențe formate din *operanzi* (variabile, constante, funcții) și operatori ( +, −, \*, /, ). Ordinea efectuării operațiilor într-o expresie este cea cunoscută: ridicarea la putere, înmulțirea, împărțirea, adunarea și scăderea. Pentru a fixa ordinea efectuării operațiilor se recomandă folosirea parantezelor rotunde ( ), parantezele drepte și acoladele având semnificații predefinite în sintaxa aplicației **Maple**.

**Exemple:**

*Scrierea în Maple*

*Expresia*

>  $3*x^2*y-5*z^3;$

$$3x^2y - 5z^3$$

>  $2^{\{x+1\}}-3*y+\exp(x);$

$$2^{x+1} - 3ye^x$$

>  $(a+b+c)/(2*a-b+c^2);$

$$\frac{a + b + c}{2a - b + c^2}$$

### 7.1.2 Mulțimi

*Mulțimea* este o structură de date formată dintr-o colecție neordonată de expresii. Elementele sale sunt incluse între acolade și fiecare element apare o singură dată. Forma generală a unei mulțimi este:

$$\{expr1, expr2, \dots, exprn\}$$

Mulțimea *vidă* se notează prin { }. Operația de selectare a unor elemente dintr-o mulțime se realizează cu ajutorul operatorului [ ] sau cu funcția

$\mathbf{op}(m)$ , unde  $m$  este o structură de tip mulțime. Numărul elementelor unei mulțimi este indicat de funcția  $\mathbf{nops}(m)$ , unde  $m$  este o structură de tip mulțime.

Operatorii **Maple** pentru operațiile cu mulțimi sunt specificați în tabelul de mai jos.

Operația matematică	Notăția <b>Maple</b>
Reuniunea	<b>union</b>
Intersecția	<b>intersect</b>
Diferența	<b>minus</b>
Apartenența la o mulțime	<b>member</b>

Inserarea unui element într-o mulțime se efectuează cu operatorul **union** iar eliminarea unui element dintr-o mulțime se realizează cu operatorul **minus**.

**Example:**

*Scrierea în **Maple***

*Rezultatul*

> m:={x, y, z, t};

$m := \{z, x, t, y\}$

> nops(m);

4

> m1:={op(3,m)};

$m1 := \{t\}$

> m2:={u};

$m2 := \{u\}$

> m3:=m union m2;

$m3 := \{z, x, t, y, u\}$

> m4:=m minus m1;

$m4 := \{z, x, y\}$

> m5:=m interset m1;

$m5 := \{t\}$

### 7.1.3 Variabile Maple

Pentru ca un șir de caractere să devină variabilă se folosește comanda ":=

$$\text{variabila} := \text{expresie};$$

aceasta atribuind o valoare variabilei.

În **Maple** există următoarele tipuri de variabile:

- a. *variabile legate* - care au primit o valoare în urma unei atribuirii, acestea folosindu-se pentru a nota expresiile;

**Exemple:**

*Scrierea în Maple*

*Rezultatul*

> a:=x^2+4\*y^2+1;

$$a := x^2 + 4y^2 + 1$$

- b. *variabile libere* - utilizate în rolul unor necunoscute sau nedeterminate;  
 c. *variabile globale* - care au valori inițiale predefinite, dar care pot fi modificate de către utilizator sau de către sistem pe parcursul anumitor operații.  
 Cele mai uzuale variabile globale sunt:

<b>Digits</b>	numărul de cifre zecimale
<b>libname</b>	locția bibliotecii standard
<b>Order</b>	Ordinul de trunchiere a unei serii
<b>constants</b>	constantele curente definite
<b>lasterror</b>	ultimul mesaj <b>Error</b> întâlnit

În **Maple** nu este necesar a declara tipul variabilelor utilizate.

### 7.1.4 Constante numerice în Maple

*Constantele numerice* în **Maple** sunt de trei tipuri: *întregi*, *raționale* și *constante în virgulă mobilă*.

**Constantele întregi** sunt șiruri de cifre zecimale (0..9), eventual precedate de semnul + sau -, reprezentând numere întregi. Numărul maxim de cifre permise nu este mai mare în general de 500000.

**Constantele raționale** sunt reprezentate sub forma  $\frac{m}{n}$ , unde  $m$  și  $n$  sunt constante întregi.

**Exemple:***Scrierea în Maple**Rezultatul*

&gt; 7/9;

$$\frac{7}{9}$$

&gt; -5/10;

$$-\frac{1}{2}$$

**Constantele în virgulă mobilă** sunt reprezentate prin următoarele câmpuri: partea întreagă, punctul zecimal, partea fracționară, constanta  $e$  sau  $E$  și un exponent.

**Exemple:***Scrierea în Maple**Rezultatul*

&gt; 234.78e-11;

$$2.3478 \cdot 10^{-9}$$

&gt; 3245E21

$$3.245 \cdot 10^{21}$$

Expresiile aritmetice cu operanzi constante întregi sau raționale sunt evaluate exact în **Maple**, rezultatul obținut fiind o constantă rațională sau o constantă întreagă.

**Exemple:***Scrierea în Maple**Rezultatul*

&gt; 1/6+ 7/5;

$$\frac{47}{30}$$

&gt; 1/10+9/10;

$$1$$

Dacă o expresie conține constante întregi, raționale și în virgulă mobilă, atunci constantele întregi și raționale sunt convertite în virgulă mobilă, rezultatul expresiei fiind în acest caz o constantă în virgulă mobilă.

**Exemplu:**

*Scrierea în **Maple***

*Rezultatul*

> 41+2/5+3.4;

44.80000000

În scopul evaluării unei expresii în virgulă mobilă, chiar dacă toți operatorii din expresie sunt întregi sau raționali, se apelează comanda

**evalf**(*expresie*, *n*);

unde *expresie* reprezintă expresia ce trebuie evaluată, iar *n* este un parametru opțional, care specifică numărul de cifre semnificative. Numărul de cifre semnificative poate fi controlat în **Maple** cu ajutorul variabilei globale **Digits** a cărei valoare implicită este 10.

**Exemple:**

*Scrierea în **Maple***

*Rezultatul*

>evalf(Pi,7);

3.141593

> evalf(e, 10);

2.718281828

> evalf(1/6, 5);

0.16667

> evalf(ln(2)+log10(3));

1.70268436

> evalf(3\*sin(2)+2\*sin(3));

0.747907287

Aplicația **Maple** conține o întreagă familie de funcții de evaluare numerică și algebrică a expresiilor:

1. **eval**(*expr*,  $x = x_0$ ) - evaluează expresia în punctul dat  $x_0$
2. **evalf**(*expr*) - evaluează numeric o expresie care conține constante ( $Pi$ ,  $e$ ,  $gamma$ ) sau funcții matematice  $ln$ ,  $sin$ ,  $cos$ ,  $tan$ ,  $exp$ ,...
3. **evala**(*expr*) - evaluează algebric o expresie
4. **evalb**(*expr*) - evaluează boolean o expresie
5. **evalm**(*expr*) - evaluează matriceal o expresie
6. **evalc**(*expr*) - evaluează o expresie în mulțimea numerelor complexe

**Exemple:**

<i>Scrierea în Maple</i>	<i>Rezultatul</i>
> eval( $x^1-1$ , $x=1/2$ );	$-\frac{3}{4}$
> evalf( $Pi+ln(2)$ );	3.834739835
> evala(Divide( $x^2-1$ , $x-1$ ));	<i>true</i>
> evalb( $-5 \geq 0$ );	<i>false</i>
> evalc( $I^2+4$ );	3

Constante matematice uzuale în **Maple**

Constanta	Nume <b>Maple</b>
Baza logaritmului natural $e$	<b>E</b>
Unitatea imaginară $i$ ( $i^2 = -1$ )	<b>I</b>
$\pi$	<b>Pi</b>
$\infty$	<b>infinity</b>
$-\infty$	<b>-infinity</b>
Constanta lui Euler $\gamma$	<b>gamma</b>
Valoarea booleană <i>adevărat</i>	<b>true</b>
Valoarea booleană <i>false</i>	<b>false</b>

**Observația 7.1** a. Constantele matematice nu pot fi folosite drept variabile.

b. **Maple** face distincție între litere mari și litere mici.

### 7.1.5 Funcții elementare în Maple

Funcții elementare (predefinite) în **Maple**:

Funcția	Nume <b>Maple</b>
$e^x$	$\exp(x)$
$\ln x$	$\ln(x)$
$\log_{10} x$	$\log_{10}(x)$
$\sqrt{x}$	$\sqrt{x}$
$\sin x$	$\sin(x)$
$\cos x$	$\cos(x)$
$\tan x$	$\tan(x)$
$\arcsin x$	$\arcsin(x)$
$\arccos x$	$\arccos(x)$
$\operatorname{arctg} x$	$\arctan(x)$
$\operatorname{arcctg} x$	$\operatorname{arccot}(x)$

În afara funcțiilor predefinite pe care le conține **Maple**, aplicația permite utilizatorului să definească propriile sale funcții prin mai multe metode:

1. funcții definite ca expresii

$$\text{nume funcție} := \text{expresie};$$

unde *expresie* este expresia analitică ce conține parametrii și variabilele. Funcția definită pe baza acestei sintaxe poate fi evaluată pentru diferite valori ale variabilelor cu ajutorul comenzii **evalf**.

2. funcții definite cu operatorul " $\rightarrow$ ",

$$\text{nume funcție} := \text{var} \rightarrow \text{expresie};$$

unde *var* reprezintă variabila iar *expresie* este expresia analitică ce conține parametrii și variabilele. Pentru a calcula valoarea funcției astfel definite într-un anumit punct este suficient a apela numele funcției având ca valoare a argumentului punctul respectiv.

#### Exemplu:

Scrierea în **Maple**

Rezultatul

```
> f:=7*x^3-6*x^2+2;
```



$$f := 7x^3 - 6x^2 + 2$$

```
>evalf(f(3/4));
```

```
1.578125
```

```
>g:=(x, y)-> (x^2+y^2)/(1-2*x*y);
```

$$g := (x, y) \rightarrow \frac{x^2 + y^2}{1 - 2xy}$$

```
>g(1/2, 3/5);
```

```
1.375
```

Aplicația **Maple** dispune de trei componente de bază: *nucleul*, *biblioteca standard* și aproximativ 40 de *pachete* specializate în rezolvarea unor tipuri de probleme mai complicate (sisteme de ecuații, probleme de algebră liniară sau statistică). *Nucleul* este scris în limbajul **C** și realizează cea mai mare parte a calculelor efectuate de sistem. *Biblioteca de bază* se încarcă automat imediat ce o anumită comandă este apelată, dar dacă acea comandă nu face parte din bibliotecă, utilizatorul trebuie să încarce pachetul care include acea instrucțiune. Orice pachet se încarcă în memorie cu comanda

**with**(*nume pachet*):

Sistemul **Maple** include pachete pentru teoria grupurilor (*group package*), pentru geometrie (pachetele *geom3D* și *geometry*), pentru teoria numerelor (pachetul *numtheory*) și pentru algebra liniară (pachetele *LinearAlgebra* și *linalg*). Din cele menționate anterior rezultă că nu este întotdeauna suficient să se cunoască numele unei comenzi. Uneori ea trebuie încărcată din bibliotecă sau dintr-un pachet. Dacă nu s-a făcut acest lucru iar comanda a fost introdusă, **Maple** nu generează un mesaj de eroare, ci afișează în *zona output*, comanda introdusă în *zona input*. În acest caz trebuie verificată corectitudinea sintaxei comenzii (inclusiv dacă literele mari și mici se potrivesc), sau trebuie încărcată în memorie biblioteca corespunzătoare comenzii. Informații asupra modului corect de introducere a unei comenzi se pot obține lansând comanda **help**, sub forma următoare:

```
> ? nume comanda
```

În scopul obținerii unor informații generale despre **help** se tastează comanda

```
> ?
```

## Pachete ale algebrei liniare

Aplicația **Maple** prevede două tipuri de pachete utile pentru a efectua diverse transformări din algebra liniară: *linalg* și *LinearAlgebra*. Obiectele de bază cu care operează comenzile acestor pachete sunt matricele, însă noțiunea de matrice din *linalg* nu este echivalentă cu noțiunea de matrice a pachetului *LinearAlgebra*.

Pachetul *LinearAlgebra* oferă rutine pentru construcția și manipularea matricelor și a vectorilor, efectuează operații standard cu acestea, afișează rezultatele corespunzătoare și rezolvă probleme de algebra liniară. Obiectele apelate în cadrul acestui pachet se bazează pe structura **r-table** în timp ce pachetul *linalg* generează matrice cu comanda **matrix()** sau **array()**.

Acest pachet se accesează din meniul *Tools/Tutors/LinearAlgebra* și dispune de următoarele subrutine: *Eigenvalues*, *Eigenvalues Computation*, *Eigenvector Computation*, *Gauss-Jordan Elimination*, *Linear Systems*, *Linear Transforms*, *Matrix Inverse*, *Solving Linear Systems*.

Pachetul *linalg* conține comenzi pentru scrierea matricilor și a vectorilor și include, de asemenea un număr mare de comenzi pentru efectuarea operațiilor cu structurile introduse. Matricile se introduc cu comanda

**matrix**( $m, n, L$ );

unde  $m$  și  $n$  reprezintă dimensiunile liniilor respectiv a coloanelor, iar  $L$  este o listă de elemente algebrice care conține componentele matricei separate prin caracterul „,” și incluse în paranteze drepte, [ ].

Operații aritmetice cu matrice în **Maple**:

Notăția matematică	Notăția <b>Maple</b>
Adunarea $A+B$	$A+B$
Scăderea $A-B$	$A-B$
Inmulțirea cu un scalar $c \cdot A$	$c*A$
Inmulțirea $A \times B$	$AB$
Ridicarea la putere $A^n$	$A^n$
Inversa $A^{-1}$	$A^{-1}$ sau $1/A$

Pentru calculul inversei unei matrice se poate apela funcția predefinită

**inverse**( $A$ );

unde  $A$  este o matrice pătratică, iar determinantul unei matrice se calculează cu ajutorul funcției

**det**( $A$ );

unde  $A$  este o matrice pătratică.

Pachetul *linalg* operează cu matrice la nivel de nume, adică nu pot fi efectuate operații asupra elementelor matricelor. În scopul realizării unor astfel de operații și al afișării rezultatelor acestora se apelează comanda **evalm()**.

**Exemplu:**

*Scrierea în Maple*

*Rezultatul*

```
> with(linalg):
```

```
> A:=matrix(3, 3, [1, -1, 2, 3, 1, 1, 0, 2, 5]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 5 \end{pmatrix}$$

```
> B:=matrix(3, 3, [1, 3, 1, -1, 4, 2, 1, 1, -1]);
```

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ -1 & 4 & 2 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

```
> C:=diag(1$3);
```

$$C = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> evalm(A+B);
```

$$\begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 3 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

```
> evalm(A&*B);
```

$$\begin{pmatrix} 4 & 1 & -3 \\ 3 & 14 & 4 \\ 3 & 13 & -1 \end{pmatrix}$$

```
> evalm(3*B^2);
```

$$\begin{pmatrix} -3 & 48 & 18 \\ -9 & 45 & 15 \\ -3 & 18 & 12 \end{pmatrix}$$

```
> evalm(A^-1);
```

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{10} & \frac{3}{10} & -\frac{1}{10} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{5} & -\frac{1}{15} & \frac{2}{15} \end{pmatrix}$$

> inverse(A);

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{10} & \frac{3}{10} & -\frac{1}{10} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{5} & -\frac{1}{15} & \frac{2}{15} \end{pmatrix}$$

> det(B);

-8

### Proceduri în Maple

Dacă în cadrul unui program o instrucțiune sau un grup de instrucțiuni trebuie executate de mai multe ori pentru date diferite, atunci pentru a evita scrierea în mod repetat, se recurge la utilizarea procedurilor. *Procedura* reprezintă un grup finit de instrucțiuni, variabile și constante având un scop bine precizat. Procedura în **Maple** are următoarea sintaxă.

*nume*:=**proc**(param1, param2,...)

**local** lista declarații locale;

**global** lista declarații globale;

**options** lista de opțiuni;

*instrucțiuni*

**end**;

Parametrii care apar în scrierea unor proceduri se numesc **parametri formali**, ei având un rol descriptiv (un parametru formal este o variabilă al cărei nume este cunoscut, dar al cărei conținut nu este precizat decât în momentul execuției). În cadrul listei, parametri formali sunt separați prin virgulă. Dacă se urmărește ca procedura să întoarcă o valoare, atunci se utilizează funcția predefinită

**return**(*v*);

în șirul de instrucțiuni din corpul procedurii. Apelul unei proceduri se face prin intermediul comenzii

**nume**(*lista parametrii actuali*);

În momentul execuției unei proceduri, parametrii actuali înlocuiesc parametrii formali definiți în declarația de procedură.

**Exemplul 7.1** *Să se elaboreze în **Maple** o procedură care calculează diferența a două numere.*

```
>diferenta:=proc(a, b)
    local rezultat;
    rezultat:=a-b;
    return(rezultat);
end proc;
```

Procedura descrisă mai sus va fi apelată pentru a calcula diferența numerelor 67 și 49. În momentul apelului, cei doi parametri formali,  $a$ ,  $b$ , vor fi înlocuiți cu parametrii actuali 67 și 49, returnându-se diferența acestora.

```
> diferenta(67, 49);
```

18

### Instrucțiuni de *decizie* și *structuri repetitive* în Maple

Instrucțiunea condițională **if** decide fluxul execuției în funcție de valoarea unei expresii de tip logic. Sintaxa instrucțiunii este următoarea:

```
if condiție then instrucțiuni 1
else instrucțiuni 2
fi;
```

**Exemplu:**

<i>Scrierea în <b>Maple</b></i>	<i>Rezultatul</i>
---------------------------------	-------------------

```
> x:=15; y:=10;
```

$x := 15$

$y := 10$

```
> if (x < y) then
    x
  else
    y
  fi;
```

10

Exisă două instrucțiuni repetitive în **Maple**: **while** și **for**. Instrucțiunea **while** conține o expresie care controlează execuția repetată a unei instrucțiuni sau a unei secvențe de instrucțiuni și are următoarea sintaxă:

```
while condiție do
instrucțiuni
od;
```

Atâta timp cât *condiție* are valoarea adevărată se execută repetat *instrucțiuni*. Testul pentru evaluarea condiției se face înaintea grupului de instrucțiuni care trebuie repetate.

**Exemplu:**

*Scrierea în Maple*

*Rezultatul*

```
> x:=15; p:=1;
> while x>2 do
    x:=x/2;
    r:=r*x;
  od;
r;
```

```

$$x = 15/2 \quad r = 15/2$$


$$x = 15/4 \quad r = 225/8$$


$$x = 15/8 \quad r = 3375/64$$


$$3375/64$$

```

Instrucțiunea repetitivă **for** este prezentă în **Maple** în două variante. O primă variantă indică execuția repetată a unui set de instrucțiuni în timp ce unei variabile de control i se atribuie o progresie de valori, de la o valoare inițială la una finală, cu un anumit "increment", atâta timp cât o expresie este adevărată. Sintaxa comenzii în acest caz este:

```
for i from expr1 by expr2 while condiție do
instrucțiuni
od;
```

**Exemplu:**

*Scrierea în Maple*

*Rezultatul*

```
> x:=2;
> for i from 3 to 6 do
  y:=x^i;
od;
```

$y := 8$

$y := 16$

$y := 32$

$y := 64$

În cazul celei de-a doua variante, variabila de control  $i$  parcurge toate elementele unei liste sau a unei mulțimi ( $expr$ ). Sintaxa corespunzătoare este:

```
for  $i$  in  $expr$  do
  instrucțiuni
od;
```

**Exemplu:**

*Scrierea în Maple*

*Rezultatul*

```
> for i in (1,4,8) do
  x:=2^i;
od;
```

$x := 2$

$x := 16$

$x := 256$

## 7.2 Conversia numerelor din sistemul zecimal în sistemul binar

Funcția care execută în **Maple** conversia unui număr dintr-o bază în alta are sintaxa

**convert**( $n$ ,  $baza_f$ ,  $baza_i$ );

Argumentul  $n$  reprezintă numărul scris în baza inițială, argumentul  $baza_i$  se referă la bazele **binary**, **octal**, **hex**. Argumentul  $baza_f$  poate fi **binary**, **octal**, **decimal**, **hex**. Dacă numărul  $n$  este scris în baza 10, atunci argumentul  $baza_i$  nu este necesar.

**Exemplul 7.2** *Să se convertesacă în baza 2 următoarele numere: 161, 1259.3359375.*

**Soluție.**

```
> convert(161, binary);
10100001

> convert(1259.3359375, binary);
1.1001110101 1010
```

**Exemplul 7.3** *Să se convertesacă în baza 10 următoarele numere: 110101110, 101.010101.*

**Soluție.**

```
> convert( 110101110, decimal, binary);
214

> convert( 101.010101, decimal, binary);
5.328125000
```

## 7.3 Rezolvarea numerică a sistemelor de ecuații algebrice

### 7.3.1 Eliminarea gaussiană.

Pentru rezolvarea sistemelor cu **Algoritmul lui Gauss**, aplicația **Maple** pune la dispoziție următoarea comandă:

**GaussianElimination**( $A$ )

inclusă în pachetul **LinearAlgebra**. Această comandă returnează matricea triunghiulară superior pentru  $A$ , unde  $A$  este matricea asociată sistemului.

**Exemplul 7.4** *Rezolvați sistemul următor cu ajutorul **Algoritmului lui Gauss**.*

$$\begin{array}{rrcr} 2x_1 & + & 2x_2 & + & 3x_3 & = & 3 \\ x_1 & + & 3x_2 & & & = & -2 \\ x_1 & + & 2x_2 & + & x_3 & = & 0 \end{array}$$



**Soluție.** Pentru rezolvarea acestui sistem prin **Algoritmul lui Gauss** se parcurg etapele:

1. se deschide aplicația **Maple** în modul de vizualizare *WorksheetMode* (*File/New/WorksheetMode*);
2. se accesează *Tools/Tutors/LinearAlgebra/GaussianElimination* (Figura Gaussian Elimination);

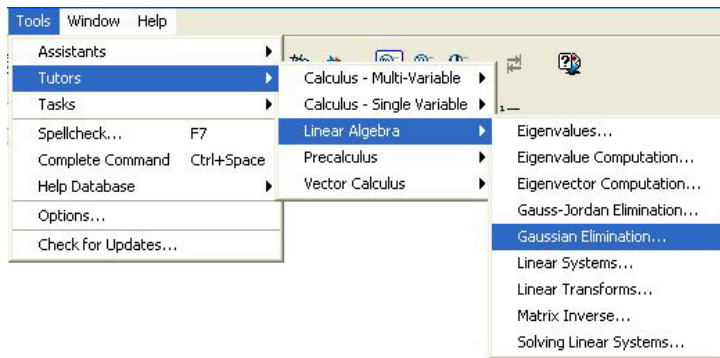


Figura 1. Gaussian Elimination

3. în fereastra deschisă în etapa anterioară se selectează butonul *Edit Matrix* care determină apariția ferestrei *Matrix Builder* (Figura Matrix Builder);

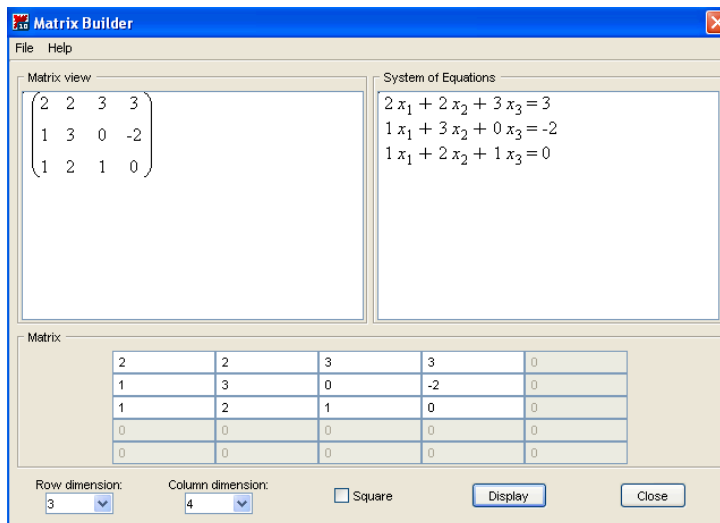


Figura 2. Matrix Builder

4. în fereastra *Matrix Builder* se setează numărul de linii și numărul de coloane ale matricei extinse asociate sistemului, iar apoi se editează elementele matricei sistemului;
5. se tastează *Display* iar apoi *Close*;
6. se aleg opțiunile *All Steps*, *Solve Sistem* și *Equations* (Figura All Steps și Figura Equations);

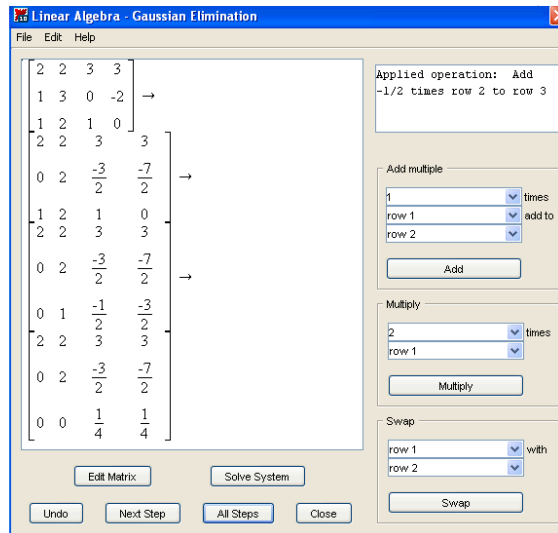


Figura 3. All Steps

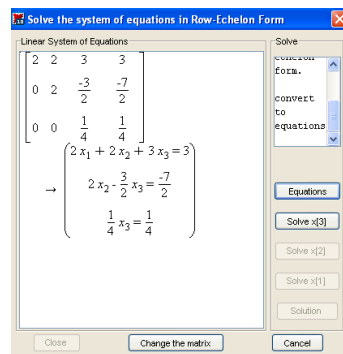


Figura 4. Equations

7. se selectează succesiv *Solve x[3]*, *Solve x[2]*, *Solve x[1]* iar în final *Solution* (Figura Solution);

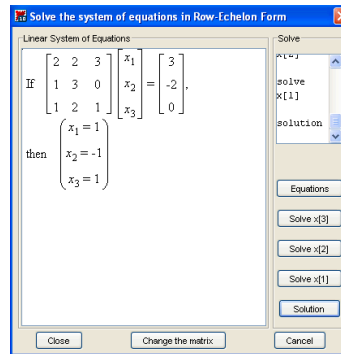


Figura 5. Solution

8. soluția sistemului va fi afișată în zona de *output* sub forma

```
> Student[LinearAlgebra][GaussianEliminationTutor]()
```

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**Observația 7.2** Dacă sistemul care trebuie rezolvat este incompatibil, atunci aplicația **Maple** returnează în cadrul worksheet-ului activ mesajul *FAIL*.

### 7.3.2 Rezolvarea matriceală a sistemelor liniare

**Exemplul 7.5** Să se rezolve în **Maple** sistemul

$$A \cdot x = b$$

unde

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 3 \\ -1 & -3 & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix},$$

aplicând metoda matriceală.

**Soluție.** Rezolvarea sistemului se face prin parcurgerea etapelor enumerate mai jos:

1. se deschide aplicația **Maple** în modul de vizualizare *WorksheetMode* (*File/New/WorksheetMode*);
2. se accesează meniul *Tools/Tutors/LinearAlgebra/Matrix Inverse*;
3. în cadrul ferestrei deschise în pasul precedent se selectează butonul *Edit Matrix* care determină activarea ferestrei *Matrix Builder*;
4. în fereastra *Matrix Builder* se stabilește numărul de linii și de coloane ale matricei  $A$  asociate sistemului, iar apoi se editează elementele matricei (Figura Matricea Sistemului);

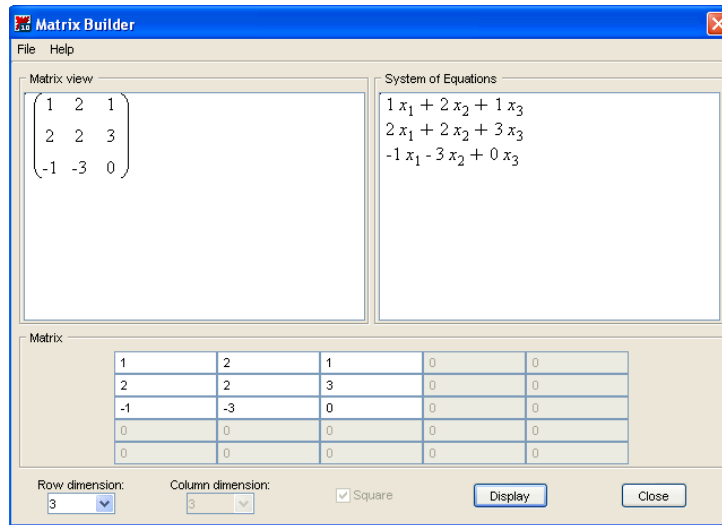


Figura 6. Matricea Sistemului

5. în continuare se apelează butoanele *Display* și *Close*;
6. prin activarea butoanelor *All Steps* și *Return the Inverse* (Figura Return Inverse) se va afișa matricea  $A^{-1}$  în foaia de calcul astfel:

```
> Student[LinearAlgebra][InverseTutor]();
```

$$\begin{pmatrix} 3 & 4 & 9 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & 4 \end{pmatrix}$$

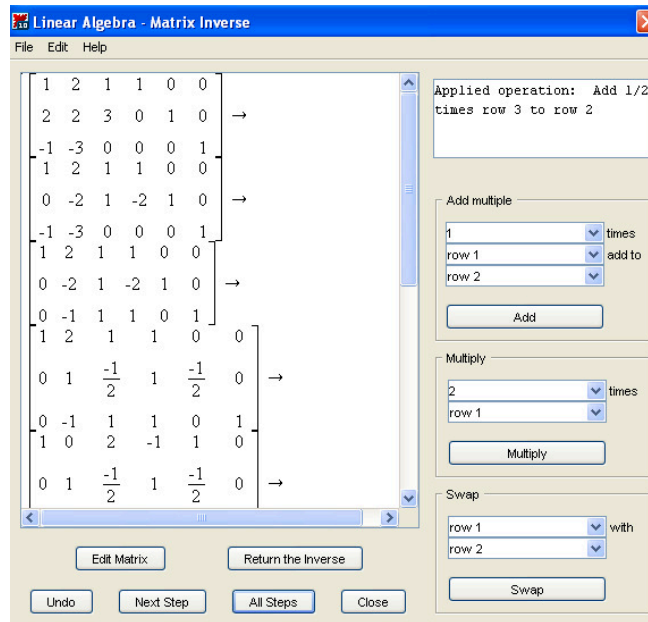


Figura 7. Return Inverse

7. matricea inversă calculată anterior va fi notată *Inversa* prin intermediul instrucțiunii de atribuire;

```
> Inversa:=evalm(%);
```

$$Inversa := \begin{pmatrix} 3 & 4 & 9 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & 4 \end{pmatrix}$$

**Observația 7.3** Apelând butonul **All steps** se vor putea urmări toți pașii parcurși în aducerea matricei *A* la forma matricei unitate de ordinul trei prin metoda eliminării gaussiene (Figura All steps).

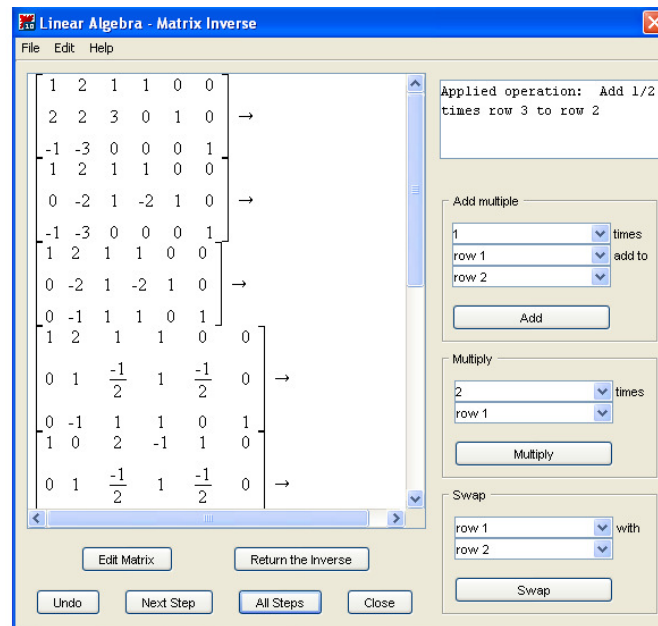


Figura 8. All Steps

8. se introduce matricea termenilor liberi,  $b$ ;

```
> b:=matrix([3, 1, [3, -2, 0]]);
```

$$b := \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

9. se determină valoarea necunoscutei  $x$  aplicând formula

$$x = Inversa \cdot b$$

```
> x:=evalm(Inversa*b);
```

$$x := \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

### 7.3.3 Factorizarea LU.

Funcția care efectuează factorizarea **LU** (*Doolittle*) a unei matrice are sintaxa

$$\mathbf{LUdecomp}(A, L = 'B', U = 'C');$$

unde  $A$  reprezintă o matrice dreptunghiulară,  $L = 'B'$  este o opțiune pentru matricea  $L$  iar  $U = 'C'$  este o opțiune pentru matricea  $U$ . Funcția returnează matricea triunghiulară superior  $U$ . Utilizarea funcției **LUdecomp** trebuie precedată de comanda **with(linalg)**.

**Exemplul 7.6** *Să se rezolve în Maple sistemul*

$$A \cdot x = b$$

*aplicând Metoda Doolittle, unde*

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 4 & 4 & 1 & 3 \\ -6 & -1 & 1 & 10 \\ -1 & 1 & 8 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}.$$

**Soluție.** Pentru a afla soluția sistemului se urmează pașii descriși în cele ce urmează:

1. se apelează pachetul **linalg**;

```
> with(linalg);
```

2. se introduce matricea  $A$  astfel;

```
> A:=matrix(4, 4, [2, 1, -1, -2, 4, 4, 1, 3, -6, -1, 1, 10,
-1, 1, 8, 4]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 4 & 4 & 1 & 3 \\ -6 & -1 & 1 & 10 \\ -1 & 1 & 8 & 4 \end{pmatrix}$$

3. se determină matricea triunghiulară superior  $U$ ;

```
> LUdecomp(A, L='B', U='C');
```



$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & -2 \\ 4 & 4 & 1 & 3 \\ -6 & -1 & 1 & 10 \\ -1 & 1 & 8 & 4 \end{pmatrix}$$

4. matricea obținută în etapa anterioară se notează cu  $U$ ;

```
> U:=evalm(C);
```

$$U := \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

5. matricea triunghiulară inferior returnată prin intermediul matricei  $B$  va fi notată cu  $L$ ;

```
> L:=evalm(B);
```

$$L := \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

6. se introduce matricea termenilor liberi  $b$ ;

```
> b:=matrix([3, 1, [2, 4, 5, 1]]);
```

$$b = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

7. se rezolvă sistemul  $Ly = b$  prin metoda matriceală,  $y = L^{-1}b$ ;

```
> y:=evalm(L^{-1}&*b);
```

$$y = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

8. se determină  $x$  din ecuația  $Ux = y$  prin metoda matriceală,  
 $x = U^{-1}y$ ;

```
> x:=evalm(U^{-1}&*y);
```

$$x = \begin{pmatrix} -\frac{19}{8} \\ \frac{17}{4} \\ \frac{1}{2} \\ -1 \end{pmatrix}$$

### 7.3.4 Vectori și valori proprii ale unei matrice.

Valorile proprii ale unei matrice  $A$  se calculează cu ajutorul funcției predefinite

```
eigenvals(A);
```

iar vectorii proprii corespunzători se determină apelând comanda

```
nullspace(A - λ[i]);
```

unde  $\lambda[i]$  reprezintă valoarea proprie. Ambele funcții trebuie precedate de comanda **with(linalg)**.

**Exemplul 7.7** Să se determine valorile și vectorii proprii ai matricei

$$A = \begin{pmatrix} -7 & 13 & -16 \\ 13 & -10 & -13 \\ -16 & 13 & -7 \end{pmatrix}$$

**Soluție.** Valorile și vectorii proprii ai matricei  $A$  se calculează parcurgând etapele:

1. se deschide aplicația **Maple** în modul de vizualizare *WorksheetMode* (*File/New/WorksheetMode*);
2. se inițializează pachetul **linalg**;

```
> with(linalg);
```

3. se introduce matricea unitate de ordinul 3 pe care o notăm cu  $I_3$ ;

```
> I3:=evalm(diag(1$3));
```

$$I_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

4. se introduc elementele matricei  $A$ ;

```
> A:=matrix(3, 3, [-7, 13, -16, 13, -10, -13, -16, 13, -7]);
```

$$A = \begin{pmatrix} -7 & 13 & -16 \\ 13 & -10 & -13 \\ -16 & 13 & -7 \end{pmatrix}$$

5. se determină *polinomul caracteristic* asociat matricei  $A$ ;

```
> polchar:=det(evalm(q*I3-A));
```

$$polchar := q^3 + 24q^2 - 67q - 2070$$

6. se calculează rădăcinile polinomului caracteristic apelând comanda **solve** ( $polchar, q$ ) și se notează cu  $\lambda$ , acestea reprezentând valorile proprii ale matricei  $A$ ;

```
> lambda:=solve(polchar, q);
```

$$\lambda := 9, -10, -23$$

7. se calculează vectorul propriu corespunzător fiecărei valori proprii  $\lambda = 9$ ,  $\lambda = -10$  și  $\lambda = -23$ ;

```
> v1:=nullspace(lambda[1]-A);
```

$$v1 := \left[ -\frac{473}{135} \quad -\frac{416}{135} \quad 1 \right]$$

```
> v2:=nullspace(lambda[2]-A);
```

$$v2 := [1 \quad 1 \quad 1]$$

```
> v3:=nullspace(lambda[3]-A);
```

$$v3 := [1 \quad 0 \quad 1]$$

## 7.4 Metode iterative pentru rezolvarea sistemelor de ecuații liniare

### 7.4.1 Metoda lui Jacobi

**Exemplul 7.8** *Să se determine o soluție aproximativă a sistemului  $Ax = b$ , unde  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$  și  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ , folosind Metoda lui Jacobi cu 6 pași.*

**Soluție.** Pentru rezolvarea sistemului aplicând metoda lui *Jacobi* cu un număr fixat de pași  $n$  se apelează procedura *Jacobi* descrisă mai jos. Deoarece în cadrul procedurii se lucrează cu matrici, în prealabil se inițializează pachetul **linalg**. Procedura are drept parametri matricea sistemului  $A$ , termenii liberi  $tl$ , aproximația inițială  $x_0$  a soluției și numărul de iterații  $n$ . Procedura include și funcțiile predefinite **nops**, **cat**, **convert** și **list**. Funcția **nops** este folosită aici pentru determinarea dimensiunii unei liste și are sintaxa **nops**(*expr*). Funcția **cat** execută concatenarea a două sau mai multe expresii conform sintaxei **cat**(*expr1*, *expr2*, ...). Argumentele *expr1*, *expr2*,... reprezintă expresii de orice tip. Efectul apelării funcției constă în generarea unei structuri de tip **string**. Funcția **convert**(*expr*, **string**) execută conversia unei expresii într-o structură de tip **string**. Structura de tip **list** constă dintr-o secvență ordonată de expresii de forma [*expr1*, *expr1*,...,*exprn*]. Elementele unei liste sunt incluse între paranteze drepte [ ] și își păstrează ordinea impusă la generarea listei. Lista fără nici un element se numește listă vidă și se notează prin [ ].

```
> with(linalg):
> Jacobi:=proc(mat, tl, x0, iterations)
    local x, xp, it, i,j, temp,k, matSize;
    xp:= x0;
    it:=1;
    matSize:=nops(x0);
    while it <= iterations do
        for i from 1 by 1 to matSize do
            temp:= 0;
            for j from 1 by 1 to matSize do
```

```

        if (i <> j) then
            temp:= temp + mat[i,j]*xp[j];
        end if;
    end do;
    x[i]:= evalf(((tl[i]-temp))/(mat[i,i]));
end do;
xp:= copy(x);
print(cat('it = ', it));
print(convert(x,list));
it:=it+1;
od;
end proc;

```

Înainte de a apela procedura *Jacobi*, se definesc parametrii actuali:  $A$ ,  $tl$ ,  $x_0$  și numărul de iterații  $n$  astfel:

```
> A:=matrix(3, 3, [2, -1, 0, -1, 2, -1, 0, -1, 2]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

```
> tl:=[1, 0, 1];
```

$$tl = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> x0:=[1, 0, 1];
```

$$x_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> Jacobi(A, tl, x0, 6);
```

$$\begin{array}{lll}
 it & = & 1, \quad \left[\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}\right] \\
 it & = & 2, \quad \left[1, \frac{1}{2}, 1\right] \\
 it & = & 3, \quad \left[\frac{3}{4}, 1, \frac{3}{4}\right] \\
 it & = & 4, \quad \left[1, \frac{3}{4}, 1\right] \\
 it & = & 5, \quad \left[\frac{7}{8}, 1, \frac{7}{8}\right] \\
 it & = & 6, \quad \left[1, \frac{7}{8}, 1\right]
 \end{array}$$

Soluția aproximativă a sistemului după 6 iterații este  $[1, \frac{7}{8}, 1]$ , adică,  
 $x_1 = 1, x_2 = \frac{7}{8}, x_3 = 1$ .

**Exemplul 7.9** Să se determine o soluție aproximativă a sistemului  $Ax = b$ , unde  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$  și  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  cu precizia  $\varepsilon = 0.01$ .

**Soluție.** Pentru a afla numărul de pași necesari obținerii preciziei  $\varepsilon = 0.01$  se apelează procedura *JacobiEps* descrisă în cele ce urmează. Procedura are drept parametri matricea sistemului  $A$ , termenii liberi  $tl$ , aproximația inițială  $x_0$  a soluției și eroarea  $\varepsilon$ . În cadrul acestei proceduri s-a utilizat funcția predefinită **norm** care calculează norma unui vector sau a unei matrici. Sintaxa acesteia este **norm**( $v$ , *nume*  $v$ ). Argumentul *nume*  $v$  specifică tipul normei unui vector și poate fi: un întreg pozitiv  $k$ , **frobenius** sau **infinity**. Utilizarea funcției **norm** trebuie precedată în mod obligatoriu de comanda **with(linalg)**.

```
> JacobiEps:= proc (mat, tl, x0, eps)
  local x, xp, it, i, j, temp, k, matSize;
  xp:= x0;
  it:= 1;
  matSize:= nops(x0);
  do
    for i from 1 by 1 to matSize do
      temp:= 0;
      for j from 1 by 1 to matSize do
        if i <> j then
          temp:=temp+mat[i, j]*xp[j];
        end if;
      end do;
      x[i]:= evalf((tl[i]-temp)/(mat[i, i]));
    end do;
    if norm(eval(convert(x, list))-convert(xp, list)) <= eps then
      print(cat('it=', it));print(convert(x, list));
      break;
    fi;
  fi;
```

```

    xp:= copy(x);
    print(cat('it=',it)); print(convert(x, list));
    it:= it+1;
od;
end proc;

```

Se apelează procedura specificându-se parametrii actuali:  $A$ ,  $tl$ ,  $x_0$  și  $\varepsilon$ .

```
> A:=matrix(3, 3, [2, -1, 0, -1, 2, -1, 0, -1, 2]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

```
> t1:=[1, 0, 1];
```

$$tl = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> x0:=[1, 0, 1];
```

$$x_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> JacobiEps(A, t1, x0, 0.01);
```

$$\begin{aligned}
it &= 1, & [\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}] \\
it &= 2, & [1, \frac{1}{2}, 1] \\
it &= 3, & [\frac{3}{4}, 1, \frac{3}{4}] \\
it &= 4, & [1, \frac{3}{4}, 1] \\
it &= 5, & [\frac{7}{8}, 1, \frac{7}{8}] \\
it &= 6, & [1, \frac{7}{8}, 1] \\
it &= 7, & [\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}] \\
it &= 8, & [\frac{15}{16}, 1, \frac{15}{16}] \\
it &= 9, & [1, \frac{15}{16}, 1] \\
it &= 10, & [1, \frac{31}{32}, 1] \\
it &= 11, & [\frac{63}{64}, 1, \frac{63}{64}] \\
it &= 12, & [1, \frac{63}{64}, 1] \\
it &= 13, & [\frac{127}{128}, 1, \frac{127}{128}] \\
it &= 14, & [1, \frac{127}{128}, 1].
\end{aligned}$$

In concluzie, soluția sistemului se determină cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  după 14 iterații, soluția aproximativă fiind cea din iterația a 14-a,  $[1, \frac{127}{128}, 1]$ , adică  $x_1 = 1, x_2 = \frac{127}{128}, x_3 = 1$ .

**Observația 7.4** *Se recomandă ca procedurile, Jacobi și JacobiEps să fie scrise și salvate în același fișier. Ele vor fi precedate în mod obligatoriu de comanda **with(linalg)**.*



### 7.4.2 Metoda lui Gauss-Seidel

**Exemplul 7.10** Să se determine o soluție aproximativă a sistemului  $Ax = b$ , unde  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$  și  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ , folosind Metoda lui Gauss-Seidel cu 4 pași.

**Soluție.** Rezolvarea sistemului cu ajutorul metodei iterative Gauss-Seidel se realizează prin apelul procedurii *GaussSeidel*. Procedura are drept parametri matricea sistemului  $A$ , termenii liberi  $tl$ , aproximația inițială  $x_0$  a soluției și numărul de iterații  $n$ .

```
> GaussSeidel:=proc(mat, (tl, x0,)[ iterations)
  local x, xp,it, i, j, temp,k, matSize;
  xp:= x0;
  it:=1;
  matSize:=nops(x0);
  while it <= iterations do
    for i from 1 by 1to matSize do
      temp:= 0;
      for j from 1 by 1to matSize do
        if (i>j) then
          temp:= temp +mat[i,j]*x[j];
        end if;
        if (i<j) then
          temp:= temp+mat[i,j]*xp[j];
        end if;
      end do;
      x[i]:= evalf(((tl[i]-temp))/(mat[i,i]));
    end do;
    xp:=copy(x);
    print(cat('it = ', it)); print(convert(x,list));
    it:=it+1;
  od;
end proc;
```

Se apelează procedura *GaussSeidel* specificându-se parametrii actuali:  $A$ ,  $tl$ ,  $x_0$  și  $n$ .

```
> A:=matrix(3, 3, [2, -1, 0, -1, 2, -1, 0, -1, 2]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

```
> t1:=[1, 0, 1];
```

$$tl = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> x0:=[1, 0, 1];
```

$$x_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> GaussSeidel(A, t1, x0, 4);
```

$$it = 1, \left[ \frac{1}{2}, \frac{3}{4}, \frac{7}{8} \right]$$

$$it = 2, \left[ \frac{7}{8}, \frac{7}{8}, \frac{15}{16} \right]$$

$$it = 3, \left[ \frac{15}{16}, \frac{15}{16}, \frac{31}{32} \right]$$

$$it = 4, \left[ \frac{31}{32}, \frac{31}{32}, \frac{63}{64} \right]$$

Soluția aproximativă a sistemului după 4 iterații este,  $\left[ \frac{31}{32}, \frac{31}{32}, \frac{63}{64} \right]$ ,  
adică,  $x_1 = \frac{31}{32}$ ,  $x_2 = \frac{31}{32}$ ,  $x_3 = \frac{63}{64}$ .

**Exemplul 7.11** Să se determine o soluție aproximativă a sistemului  $Ax = b$ ,

unde  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$  și  $b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ , cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  aplicând

Metoda Gauss-Seidel.

**Soluție.** Stabilirea numărului de iterații necesar determinării soluției cu precizia fixată  $\varepsilon = 0.01$  se realizează prin apelul procedurii *GaussSeidelEps*, al cărei cod este prezentat mai jos. Procedura are drept parametri matricea sistemului  $A$ , termenii liberi  $tl$ , aproximația inițială  $x_0$  a soluției și eroarea  $\varepsilon$ .

```
> GaussSeidelEps:= proc (mat, t1, x0, eps)
    local x, xp, it, i, j, temp, k, matSize;
    xp:= x0;
```

```

it:= 1;
matSize := nops(x0);
do
  for i from 1 by 1 to matSize do
    temp:= 0;
    for j from 1 by 1 to matSize do
      if j < i then
        temp:=temp+mat[i, j]*x[j];
      end if;
      if i < j then
        temp:= temp+mat[i,j]*xp[j];
      end if;
    end do;
    x[i]:= evalf((tl[i]-temp)/(mat[i, i]));
  end do;
  if norm(eval(convert(x, list)-convert(xp, list))) <= eps then
    print(cat('it=', it)); print(convert(x, list));
    break;
  fi;
  xp:= copy(x);
  print(cat('it=', it));
  print(convert(x, list));
  it:= it+1;
od;
end proc;

```

Se apelează procedura *GaussSeidelEps* specificându-se parametrii actuali:  $A$ ,  $tl$ ,  $x_0$  și  $\varepsilon$ .

```
> A:=matrix(3, 3, [2, -1, 0, -1, 2, -1, 0, -1, 2]);
```

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

```
> tl:=[1, 0, 1];
```

$$tl = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> x0:=[1, 0, 1];
```

$$x_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```
> GaussSeidelEps(A, t1, x0, 0.01);
```

$$\begin{aligned}
 it &= 1, \quad \left[\frac{1}{2}, \frac{3}{4}, \frac{7}{8}\right] \\
 it &= 2, \quad \left[\frac{7}{8}, \frac{7}{8}, \frac{15}{16}\right] \\
 it &= 3, \quad \left[\frac{15}{16}, \frac{15}{16}, \frac{31}{32}\right] \\
 it &= 4, \quad \left[\frac{31}{32}, \frac{31}{32}, \frac{63}{64}\right] \\
 it &= 5, \quad \left[\frac{63}{64}, \frac{63}{64}, \frac{127}{128}\right] \\
 it &= 6, \quad \left[\frac{127}{128}, \frac{127}{128}, \frac{255}{256}\right]
 \end{aligned}$$

În concluzie, soluția sistemului se determină cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  după 6 iterații, soluția aproximativă fiind cea din iterația a 6-a,  $\left[\frac{127}{128}, \frac{127}{128}, \frac{255}{256}\right]$ , adică,  $x_1 = \frac{127}{128}$ ,  $x_2 = \frac{127}{128}$ ,  $x_3 = \frac{255}{256}$ .

**Observația 7.5** *Metoda Gauss-Seidel este mai rapid convergentă decât metoda Jacobi, această lucruri observându-se la analiza numărului de iterații parcurse pentru a obține precizia  $\varepsilon$  dată.*

## 7.5 Rezolvarea aproximativă a ecuațiilor neliniare

În **Maple** ecuațiile sunt expresii matematice scrise sub forma unor relații între anumite variabile și valori cu ajutorul operatorului "=". Variabilele nu au valori explicite și sunt neasignate. Cei doi membri, stâng și drept pot fi manipulați cu ajutorul comenzilor **lhs** și **rhs**. **Maple** poate rezolva ecuațiile algebrice și transcendente exact sau numeric, sau, poate determina o soluție simbolică a acestora. În acest scop aplicația dispune de o familie de funcții predefinite, **solve**, care folosesc ca și parametri ecuații. Sintaxa acestor comenzi este

**solve**(ecuație, variabila);

sau

**solve**(*ecuații*, *variabile*);

Funcția returnează soluțiile ecuației sub forma unei secvențe de expresii. Dacă este returnată secvența **Null** atunci înseamnă că nu există soluții sau că soluția nu a putut fi determinată. Pentru ecuațiile polinomiale de grad cel mult trei este returnată o secvență a soluțiilor exacte, iar pentru cele de grad mai mare sau egal cu patru este utilizată pentru rădăcini reprezentarea **RootOf**. Pornind de la această reprezentare, valorile rădăcinilor pot fi determinate cu ajutorul funcției predefinite **all-values**. Valorile rădăcinilor pot fi calculate cu un număr arbitrar de zecimale specificat prin variabila globală **Digits**.

**Maple** include următoarele comenzi specializate în rezolvarea ecuațiilor în diverse mulțimi de numere.

1. comanda

**fsolve**(*ec*, *var*, *opt*);

rezolvă ecuații în virgulă mobilă. Valorile *opt* disponibile acestei comenzi sunt: **complex** (determină aflarea unei soluții complexe sau a tuturor în cazul ecuațiilor algebrice), **fulldigits** (asigură menținerea numărului de zecimale pe parcursul calculelor intermediare), **maxsols=n** (găsește doar n rădăcini), **var=a..b** (caută rădăcinile numai în intervalul  $[a, b]$ ).

2. comanda

**isolve**(*ec*, *var*);

calculează rădăcinile întregi ale unei ecuații. Argumentul *var* se utilizează pentru a denumi parametri cu valori întregi, în absența sa fiind utilizate simbolurile **N1**, **N2**....

3. comanda

**msolve**(*ec*, *var*, *m*);

rezolvă ecuații modulo *m*. Implicit, funcția returnează doar cinci soluții. Numărul acestora poate fi specificat prin asignarea variabilei globale **MaxSols**. Dacă soluția este nedeterminată și dacă este posibil se returnează o familie de soluții exprimate în funcție de numele variabilelor sau de parametri **N1**, **N2**,....

## 4. comanda

$$\mathbf{rsolve}(ecr, f);$$

rezolvă ecuații și sisteme de ecuații recurente. Argumentul *ecr* conține o ecuație sau un sistem de ecuații recurente precum și valorile inițiale, iar *f* este o funcție necunoscută din ecuația *ecr*.

## 5. comanda

$$\mathbf{dsolve}(ecd, var, ec);$$

rezolvă ecuații și sisteme de ecuații diferențiale ordinare. Argumentul *ecd* este o ecuație diferențială (mulțime de ecuații diferențiale), *var* reprezintă variabila iar *ec* este un parametru opțional ce reprezintă o ecuație specială ce poate fi: **type=valoare** (**type=exact**, **type=series**, **type=numeric**), **explicit=true** sau **false**, **method=valoare** (unde pentru *valoare* există opțiunile **rkf45** sau **dverk78** - pentru metoda numerică Runge - Kutta sau **method=laplace** - specificată în rezolvarea cu metoda transformării Laplace).

**Example:**Scrierea în **Maple**

Rezultatul

```
> solve(x^5-x^3+3*x^2-2, x);
RootOf(Z^4 - Z^3 + 3Z^2 - 2)

> Digits:=2;
> evalf(%);
-1.5, -.78, .74 - 1.2I, .74 + 1.2I, .85

> fsolve(x^5-x^3+3*x^2-2, x);
-1.548763013, -.7776285102, .8505264490

> Digits:=3;
> fsolve(x^5-x^3+3*x^2-2, x, complex);
-1.55, -.778, .738 - 1.19I, .738 + 1.19I, .851

> fsolve(x^5-x^3+3*x^2-2, x, 0, 1);
0.85

> isolve(2*x+3*y=0);
{x = -3 * Z1, y = 2 * Z1}

> msolve(x^2=1, 2);
{x = 1}, {y = 3}

> rsolve({y(i+1)*y(i)-2*y(i+1)+y(i), y(0)}, y);
-2^i - k + 2^i k

> dsolve(diff(y(x), x)+3*y(x)=0, y(x));
y(x) = C1 * e^(-3x)
```

### Metoda înjumătățirii intervalului

**Exemplul 7.12** *Să se aproximeze soluția reală a ecuației  $x^3 - 2x^2 - 4x - 7 = 0$  cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  folosind metoda înjumătățirii.*

**Soluție.** Pentru a determina intervalul de pornire  $[a, b]$  în care estimăm că se află soluția aproximativă a ecuației date considerăm funcția  $f(x) = x^3 - 2x^2 - 4x - 7$  și trasăm graficul acesteia cu ajutorul comenzii

**plot**( $f$ ,  $x_0 .. x_1$ );

unde  $f$  este funcția iar  $x_0$  și  $x_1$  reprezintă extremitățile intervalului considerat pe axa ox. Dacă al doilea argument al comenzii lipsește, atunci comanda trasează implicit graficul pe intervalul  $[-10, 10]$ . Comanda **plot** trebuie precedată de inițializarea pachetului **with(plots)**.

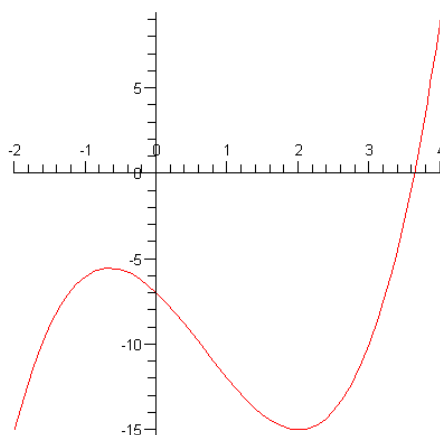


Figura 9. Graficul funcției  $f$

Analizând graficul trasat mai sus se deduce că funcția  $f$  admite rădăcini în intervalul  $[3, 4]$ . Se verifică apoi dacă funcția  $f$  se încadrează în condițiile teoremei lui Bolzano-Cauchy pe intervalul obținut. Deoarece în cazul **metodei înjumătățirii** (biseecției) se recurge în fiecare pas la înjumătățirea intervalului din etapa precedentă se va scrie o procedură recursivă denumită *înjumătățire* care va afișa la fiecare pas intervalul considerat și valoarea punctului  $c$  care reprezintă mijlocul aceluia interval. Procedura are drept parametri funcția  $f$ , capetele intervalului  $[a, b]$  în care se află rădăcina aproximativă  $\alpha$  și precizia maximă admisă.

```

> injumatatire:=proc (f, a, b, eps)
    local c, al, bl, n;
    al:= a;
    bl:= b;
    n:=1;
    while n<=round(evalf(((ln((b-a))/eps))/ln(2)))) do
    c:= ((al+bl))/2;
    print(cat('n=',n, ' ', c=', convert(c,string),
    ', (', convert(al,string), ' ', ' ', convert(bl, string), ')'));
    if evalf(f(c))*evalf(f(al))<0 then
        bl:= c;
    else
        al:=c;
    fi;
    n:= n+1;
    od;
    c:=((al+bl))/2;
    print(cat('n=',n, ' ', c=', convert(c,string),
    ' (', convert(al,string), ' ', ' ', convert(bl, string), ')'));
    end proc;
> f:=x->x^3-2*x^2-4x-7;

```

$$f := x \mapsto x^3 - 2x^2 - 4x - 7$$

```

> injumatatire(f, 3, 4, 0.01);

```



$$\begin{aligned}
n &= 1, c = \frac{7}{2}, (3, 4) \\
n &= 2, c = \frac{15}{4}, \left(\frac{7}{2}, 4\right) \\
n &= 3, c = \frac{29}{8}, \left(\frac{7}{2}, \frac{15}{4}\right) \\
n &= 4, c = \frac{59}{16}, \left(\frac{29}{8}, \frac{15}{4}\right) \\
n &= 5, c = \frac{117}{32}, \left(\frac{29}{8}, \frac{59}{16}\right) \\
n &= 6, c = \frac{233}{64}, \left(\frac{29}{8}, \frac{117}{32}\right) \\
n &= 7, c = \frac{465}{128}, \left(\frac{29}{8}, \frac{233}{64}\right) \\
n &= 8, c = \frac{929}{256}, \left(\frac{29}{8}, \frac{465}{128}\right).
\end{aligned}$$

### Metoda coardei

**Exemplul 7.13** *Să se aproximeze soluția reală a ecuației  $x^3 - 2x^2 - 4x - 7 = 0$  cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  folosind metoda coardei.*

**Soluție.** Similar **metodei înjumătățirii** se alege intervalul de pornire  $[3, 4]$ , iar apoi se generează recursiv succesiunea de intervale pentru găsirea rădăcinii aproximative  $\alpha$  cu precizia  $\varepsilon$  cerută, prin intermediul procedurii *coarda*. Deoarece în *metoda coardei* intervine minimul derivatei întâi la evaluarea erorii, se scrie în prealabil procedura *minimum* care determină minimul funcției  $f$  pe intervalul considerat, în condițiile teoremei Bolzano-Cauchy. În cadrul acestei proceduri s-a utilizat funcția predefinită **diff** care calculează derivata unei expresii relativ la o variabilă specificată. Sintaxa acestei funcții este **diff**(*expr*, *var*,  $\$n$ ). Numărul întreg pozitiv  $n$  indică ordinul derivatei.

```

> minimum:= proc (f, a, b)
  local fd1, fd2;
  fd1:= x-> diff(f(x), x);
  fd2:= x->diff(fd1(x), x);
  if evalf(eval(fd2(x), x = a))>=0 then
    return evalf(eval(fd1(x), x = a));
  end if;
end proc;

```

```

else
    return evalf(eval(fd1(x), x= b);
fi;
end proc;
> f:=x->x^3-2*x^2-4*x-7;

$$f := x \rightarrow x^3 - 2x^2 - 4x - 7$$

> minimum(f, 3, 4);
11

```

Procedura *coarda* are drept parametri funcția  $f$ , extremitățile intervalului de pornire  $(x_0, x_1)$  în care se află rădăcina aproximativă  $\alpha$ , eroarea maximă admisă  $\varepsilon$  și minimul funcției pe intervalul ales.

```

> coarda:=proc(f, x0, x1, eps, min)
local xn, xp, fd1, fd2, pf, alpha;
fd1:=x->diff(f(x),x);
fd2:=x->diff(fd1(x),x);
xp:=x0;
xn:=x1;
if evalf(f(xp))*evalf(eval(fd2(x),x=xp))>0 then
    pf:=xp;
else
    pf:=xn;
fi;
    xn:=xn-((pf-xp))/(evalf(f(pf))-evalf(f(xp)))*evalf(f(pf));
while (abs(evalf(f(xn))))/min>=eps do
    xp:= xn;
    xn:=xp-((pf-xp))/(evalf(f(pf))-evalf(f(xp)))*evalf(f(xp));
print(cat('(',convert(xp,string),',', convert(xn,string), ')'));
od;
alpha:= xp+(abs(evalf(f(xn))))/min;
print(cat('alpha = ',convert(alpha,string)));
end proc;
> f:=x->x^3-2*x^2-4*x-7;

$$f := x \rightarrow x^3 - 2x^2 - 4x - 7$$

> coarda(f, 3, 4, 0.01, 11);
(3.526315790, 3.616818021)
(3.616818021, 3.629858244)

$$\alpha = 3.620875405$$


```

### Metoda tangentei

**Exemplul 7.14** Să se aproximeze soluția reală a ecuației  $x^3 - 2x^2 - 4x - 7 = 0$  cu precizia  $\varepsilon = 0.01$  folosind metoda tangentei.

**Soluție.** Procedura *tangenta* descrisă în cele ce urmează afișează la fiecare pas intervalul în care se află rădăcina aproximativă  $\alpha$  iar în final valoarea aproximativă a acesteia calculată cu precizia cerută  $\varepsilon$ . Procedura are drept parametri funcția  $f$ , extremitățile intervalului de pornire,  $(x_0, x_1)$ , în care se află rădăcina aproximativă  $\alpha$ , eroarea maximă admisă  $\varepsilon$  și minimul funcției pe intervalul ales.

```
> tangenta:= proc (f, x0, x1, eps, min)
  local xn, xp, fd1, fd2, ptan, alpha;
  fd1:=x->diff(f(x),x);
  fd2:=x->diff(fd1(x),x);
  xp:= x0;
  xn:= x1;
  if 0 <evalf(f(xp))*evalf(eval(fd2(x), x = xp)) then
    ptan:= xp;
  else
    ptan:= xn;
  fi;
  xp:= ptan;
  while eps <= abs(evalf(f(xn)))/min do
    xp:= xn;
    xn:= xp-evalf(f(xp))/evalf(eval(fd1(x), x = xp));
  print(cat('( ', convert(xn, string), ', ', convert(xp, string), ' '));
  od;
  alpha:= xn+abs(evalf(f(xn)))/min;
  print(cat('alpha = ', convert(alpha,string)));
  end proc;
> f:=x->x^3-2*x^2-4*x-7;
      f := x -> x^3 - 2x^2 - 4x - 7
> tangenta(f, 3, 4, 0.01, 11);
      (3.678571429, 4)
      (3.632872549, 3.678571429)
      alpha = 3.634579334
```

**Observația 7.6** *In ipoteza că ecuația admite mai multe rădăcini, cele trei proceduri descrise anterior pot fi apelate pentru determinarea fiecărei rădăcini în parte.*

Procedurile care descriu **metoda înjumătățirii**, **metoda coardei**, **metoda tangentei** precum și procedura *minimum* ce returnează minimumul unei funcții  $f$  pe un interval  $[a, b]$  pe care  $f$  verifică condițiile teoremei Bolzano-Cauchy, pot fi cumulate într-un modul numit **modul ecuații**. Sintaxa unui modul este similară cu cea a unei proceduri, acesta incluzând instrucțiuni declarative, variabile locale, variabile globale, instrucțiuni descriptive. Un modul poate fi privit ca o colecție de nume de legătura. Aceste nume determină accesul la anumite instrucțiuni **Maple** din afara modului, care vor fi exportate în cadrul acestuia cu ajutorul comenzii **export**( $e_1, e_2, \dots$ ), unde  $e_1, e_2$  reprezintă nume sau tipuri de nume exportate. Clauza **export** din definiția unui modul este utilizată în scopul declarării unor nume care vor fi disponibile în cadrul acestuia odată ce el va fi instanțiat.

```
>ecuatii:=module()
  export minimum, coarda, tangenta, injumatatire;
  minimum := proc (f, a, b)
    fd1:= x-> diff(f(x), x);
    fd2:= x->diff(fd1(x), x);
    if evalf(eval(fd2(x), x = a))>=0 then
      return evalf(eval(fd1(x), x = a));
    else
      return evalf(eval(fd1(x), x= b));
    fi;
  end proc;

  coarda:=proc(f, x0, x1, eps)
    fd1:=x->diff(f(x),x);
    fd2:=x->diff(fd1(x),x);
    xp:=x0;
    xn:=x1;
    min:=minimum(f, x0, x1);
    if evalf(f(xp))*evalf(eval(fd2(x),x=xp))>0 then
      pf:=xp;
    else
      pf:=xn;
```

```

fi;
  xn:=xn-((pf-xp))/(evalf(f(pf))-evalf(f(xp)))*evalf(f(pf));
while (abs(evalf(f(xn)))/min>=eps do
  xp:= xn;
  xn:=xp-((pf-xp))/(evalf(f(pf))-evalf(f(xp)))*evalf(f(xp));
print(cat('(',convert(xp,string),',', convert(xn,string), ')'));
od;
  alpha:= xp+(abs(evalf(f(xn)))/min;
print(cat('alpha = ',convert(alpha,string)));
end proc;

```

```

tangentia := proc (f, x0, x1, eps)
  fd1:=x->diff(f(x),x);
  fd2:=x->diff(fd1(x),x);
  xp:= x0;
  xn:= x1;
  min:=minimum(f, x0, x1);
  if 0 <evalf(f(xp))*evalf(eval(fd2(x), x = xp)) then
    ptan:= xp;
  else
    ptan:= xn;
  fi;
  xp:= ptan;
  while eps <= abs(evalf(f(xn)))/min do
    xp:= xn;
    xn:= xp-evalf(f(xp))/evalf(eval(fd1(x), x = xp));
    print(cat('(', convert(xn, string), ', ',
      convert(xp, string), ')'));
  od;
  alpha:= xn+abs(evalf(f(xn)))/min;
print(cat('alpha = ', convert(alpha,string)));
end proc;

```

```

injumatatire:=proc (f, a, b, eps)
  al:= a;
  bl:= b;
  print(al); print(bl);
  n:=1;

```

```

while n<=round(evalf(((ln(((b-a))/eps)))/(ln(2)))) do
  c:= ((al+bl))/2;
  print(cat('n=',n, ' ', c=', convert(c,string),
    ', (', convert(al,string), ' ', ' ', convert(bl, string), ')'));
  if evalf(f(c))*evalf(f(al))<0 then
    bl:= c;
  else
    al:=c;
  fi;
  n:= n+1;
od;
c:=((al+bl))/2;
print(cat('n=',n, ' ', c=', convert(c,string),
  ' (', convert(al,string), ' ', ' ', convert(bl, string), ')'));
end proc;

end module;
> f:=x->x^3-2*x^2-4*x-7;
> ecuatii:-coarda(f, 3, 4, 0.01);

(3.526315790, 3.616818021)

(3.616818021, 3.629858244)

 $\alpha = 3.620875405$ 

>ecuatii:-tangenta(f, 3, 4, 0.01);

(3.678571429, 4)

(3.632872549, 3.678571429)

 $\alpha = 3.634579334$ 

>ecuatii:-injumatatire(f, 3, 4, 0.01);

```

$$\begin{aligned}
n &= 1, c = \frac{7}{2}, (3, 4) \\
n &= 2, c = \frac{15}{4}, (\frac{7}{2}, 4) \\
n &= 3, c = \frac{29}{8}, (\frac{7}{2}, \frac{15}{4}) \\
n &= 4, c = \frac{59}{16}, (\frac{29}{8}, \frac{15}{4}) \\
n &= 5, c = \frac{117}{32}, (\frac{29}{8}, \frac{59}{16}) \\
n &= 6, c = \frac{233}{64}, (\frac{29}{8}, \frac{117}{32}) \\
n &= 7, c = \frac{465}{128}, (\frac{29}{8}, \frac{233}{64}) \\
n &= 8, c = \frac{929}{256}, (\frac{29}{8}, \frac{465}{128}).
\end{aligned}$$

## 7.6 Aproximarea funcțiilor

### 7.6.1 Interpolarea funcțiilor

#### Interpolare Lagrange

Calculul polinomului de interpolare Lagrange pentru funcții de o singură variabilă se face folosind funcția predefinită **interp** cu următoarea sintaxă:

$$\mathbf{interp}(x, y, var);$$

Argumentul  $x$  reprezintă un vector care conține nodurile de interpolare,  $y$  este un vector care include valorile funcției în nodurile de interpolare, iar  $var$  reprezintă numele variabilei.

**Exemplul 7.15** *Să se afle polinomul de interpolare al lui Lagrange pentru funcția  $f(x) = \cos \pi x$  pe nodurile  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = \frac{1}{3}$ ,  $x_3 = \frac{1}{2}$ .*

**Soluție.** Polinomul de interpolare Lagrange se determină astfel:

```
L:=interp([0, 1/3, 1/2], [1, 1/2, 0]);
```

$$L := -3x^2 - \frac{1}{2}x + 1$$

Pentru a afla valoarea polinomului  $L$  într-un anumit punct  $\alpha$ , se introduce comanda

```
> eval(L, x=alpha);
```

### Polinomul de interpolare a lui Newton

Procedura *PolNewton*, definită mai jos, returnează **polinomul de interpolare a lui Newton** și are drept parametri variabila polinomului  $y$ , un vector  $v$  ce conține  $n + 1$  puncte distincte din domeniul de definiție al lui  $f$  și funcția  $f$ . Dacă funcția  $f$  este necunoscută, atunci  $f$  reprezintă un vector care include valorile corespunzătoare nodurilor alese în  $v$ . Deoarece în scrierea polinomului lui Newton de un anumit ordin  $n$  intervin diferențele divizate până la ordinul respectiv, s-a elaborat și procedura *DifDiv* care calculează recursiv diferențele divizate până la un ordin  $n$  specificat. Procedura *DifDiv* are drept parametri o listă cu punctele diviziunii, numărul de puncte ale diviziunii și funcția  $f$ . Dacă nu se cunoaște forma funcției  $f$  atunci  $f$  se consideră a fi vectorul care conține valorile corespunzătoare nodurilor listei.

```
> DifDiv:= proc (x::list, n::posint, f)
    local x1::list, x2::list, res, v1, v2, f1::list, f2::list;
    if n = 2 then
        if type(f, list) then
            res:= (evalf(f[2])-evalf(f[1]))/(x[2]-x[1]);
        else
            res:=(evalf(f(x[2]))-evalf(f(x[1])))/(x[2]-x[1]);
        end if;
        print(x, n, res);
        return res;
    end if;
    x1:= copy([op(x[1 .. n-1])]);
    x2:= copy([op(x[2 .. n])]);
    if type(f, list) then
        f1:= copy([op(f[1 .. n-1])]);
        f2:=copy([op(f[2 .. n])]);
        v1:= DifDiv(x1, n-1, f1);
        v2:= DifDiv(x2, n-1, f2);
```



```

        else
            v1:= DifDiv(x1, n-1, f);
            v2:= DifDiv(x2, n-1, f);
        end if;
        print(x, n, (v2-v1)/(x[n]-x[1]));
        return (v2-v1)/(x[n]-x[1]);
    end proc;

> PolNewton:= proc (y, v, n, f)
    local prod, sum, i::posint;
        prod := 1;
        if type(f, list) then
            sum:= evalf(f[1]);
        else
            sum:= evalf(f(v[1]));
        end if;
        print(sum);
        for i to n-1 do
            prod:= prod*(y-v[i]);
            if type(f,list) then
                sum:= sum+prod*DifDiv([op(v[1 .. i+1])], i+1,
                    [op(f[1.. i+1])]);
            else
                sum:= sum+prod*DifDiv([op(v[1 .. i+1])], i+1, f);
            end if;
            print(sum);
        end do;
        return sum;
    end proc;

```

**Exemplul 7.16** Să se afle polinomul de interpolare al lui Newton pentru funcția  $f(x) = \cos \pi x$  pe nodurile  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = \frac{1}{3}$ ,  $x_3 = \frac{1}{2}$ .

**Soluție.** Pentru a determina polinomul lui Newton de ordinul 2 se calculează mai întâi diferențele divizate de ordinul 1 și 2 prin apelul procedurii *DifDiv*.

```

> v:=[0, 1/3, 1/2];
> f:=x->cos(Pi*x);
> DifDiv(v, 3, f);

```

$$\begin{array}{c}
[0, \frac{1}{3}], \quad 2, \quad -\frac{3}{2} \\
[\frac{1}{3}, \frac{1}{2}], \quad 2, \quad -3 \\
[0, \frac{1}{3}, \frac{1}{2}], \quad 3, \quad -3 \\
-3
\end{array}$$

Apoi se apelează procedura *PolNewton* astfel

```
> N:=PolNewton(y, v, 3, f);
      N := 1 - \frac{3}{2}y - 3y(y - \frac{1}{3})
```

Pentru a evalua valoarea polinomului lui Newton într-un punct specificat  $\alpha$  se introduce comanda

```
> eval(N, y=alpha);
```

### Interpolare Spline

Aplicația **Maple** dispune de funcția predefinită **spline** cu ajutorul căreia se determină funcția spline de gradul unu, doi, trei sau patru. Sintaxa funcției este următoarea.

**spline**( $x, y, var, d$ );

Argumentul  $x$  este un vector cu punctele diviziunii,  $y$  este un vector cu valorile funcției în punctele diviziunii,  $var$  este numele variabilei din funcția spline, iar  $d$  este un număr întreg pozitiv ce reprezintă gradul polinoamelor ce definesc funcția *spline* sau un nume predefinit: **linear**, **quadratic**, **cubic**, **quartic**. Utilizarea funcției trebuie precedată de comanda **readlib(spline)**.

**Exemplul 7.17** *Să se determine funcția spline de gradul 1, 2, 3 care interpoolează funcția  $f(x) = \sin \pi x$  pe nodurile  $x_0 = 0, x_1 = \frac{1}{6}, x_3 = \frac{1}{2}$ .*

**Soluție.**

```
> readlib(spline):
> S1:=spline([0, 1/6, 1/2], [0, 1/2, 1], x, linear);
```

$$S1 := \begin{cases} 3x, & x < \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} + \frac{3}{2}x, & \text{în rest} \end{cases}$$

```
> readlib(spline):
> S2:=spline([0, 1/6, 1/2], [0, 1/2, 1], x, quadratic);
```

$$S2 := \begin{cases} 26x^2, & x < \frac{1}{12} \\ -\frac{2}{9} + \frac{16}{3}x - 6x^2, & x < \frac{1}{3} \\ 4x - 4x^2, & \text{în rest} \end{cases}$$

```
> readlib(spline):
> S3:=spline([0, 1/6, 1/2], [0, 1/2, 1], x, cubic);
```

$$S3 := \begin{cases} \frac{1}{4} + \frac{3}{2}x, & x < \frac{1}{6} \\ -\frac{1}{16} + \frac{35}{8}x - \frac{27}{4}x^2 + \frac{9}{2}x^3, & \text{în rest} \end{cases}$$

```
> readlib(spline):
> S4:=spline([0, 1/6, 1/2], [0, 1/2, 1], x, quartic);
```

$$S4 := \begin{cases} \frac{177}{56} - \frac{240}{7}x^4, & x < \frac{1}{12} \\ \frac{1}{336} + \frac{169}{56}x + \frac{18}{7}x^2 + \frac{144}{7}x^3 + \frac{162}{7}x^4, & x < \frac{1}{3} \\ -\frac{53}{112} + \frac{489}{256}x - \frac{162}{7}x^2 + \frac{216}{17}x^3 - \frac{108}{7}x^4, & \text{în rest} \end{cases}$$

Pentru a trasa graficul unei funcții **spline** (de exemplu graficul lui  $S_2$ ) se scriu comenzile:

```
> with(plots);
> plot(S3, x);
```

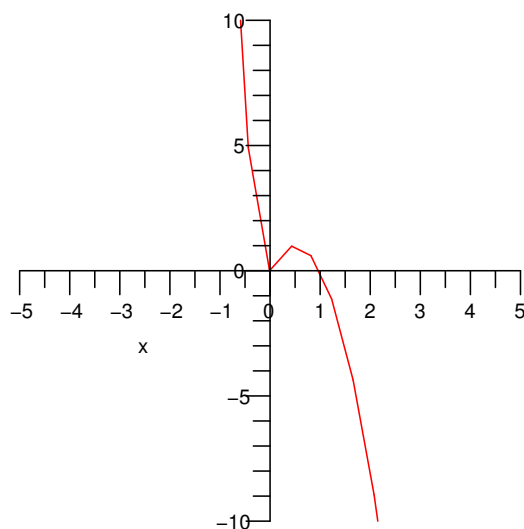


Figura 10. Graficul funcției spline de gradul 2

**Exemplul 7.18** *Să se calculeze funcția spline cubică care interpolează datele*

$x_i$	1	2	4	5
$y_i$	3	5	9	10

**Soluție.**

```
> readlib(spline);
> S3:=spline([1, 2, 4, 5], [3, 5, 9, 10], x, cubic);
```

$$S3 := \begin{cases} 1 + \frac{17}{18} - \frac{3}{16}x^2 + \frac{1}{16}x^3, & x < 2 \\ \frac{5}{2} - \frac{1}{8}x + \frac{15}{16}x^2 - \frac{1}{8}x^3, & x < 4 \\ -\frac{35}{2} + \frac{119}{8}x - \frac{45}{16}x^2 + \frac{3}{16}x^3, & \text{în rest} \end{cases}$$

### 7.6.2 Aproximarea prin metoda celor mai mici pătrate

Funcția care determină polinomul de aproximare prin **metoda celor mai mici pătrate** are sintaxa

**fit**[**leastsquare**[[*lista*, *ec*, *par*]](*date*);

Argumentul *lista* conține, sub forma unei liste, variabilele folosite în expresia curbei de regresie. Argumentul *ec* reprezintă ecuația curbei de regresie, care trebuie să fie liniară în coeficienții necunoscuți, indicați eventual de parametrul *par*.

Argumentul *date* conține la rândul său o listă de argumente de tip listă cu valori corespondente ale variabilelor. Ordinea listelor trebuie să fie aceeași cu cea a variabilelor din argumentul *lista*. Utilizarea funcției trebuie precedată de comanda **with(stats)**:

**Exemplul 7.19** *Să se aproximeze datele de mai jos*

$x_i$	2	3	4	5
$y_i$	8	27	64	125

**Soluție.**

```
> with(stats):
> fit[leastsquare][[X, Y], Y=a*X^2+b*X+c, {a, b, c}]
  ([[2, 3, 4, 5], [8, 27, 64, 125]]);
```

$$Y = \frac{21}{2}X^2 - \frac{347}{10}X + \frac{357}{10}$$

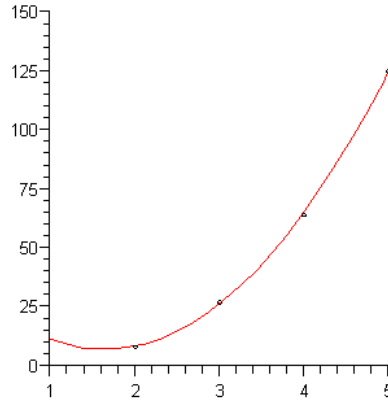


Figura 11. Curba de regresie și norul de puncte

## 7.7 Integrarea numerică

### 7.7.1 Metoda dreptunghiurilor

În acest paragraf sunt elaborate două proceduri pentru calculul valorii aproximative a unei integrale definite folosind **metoda dreptunghiurilor**. Procedura *dreptunghi1* care aproximează o integrală definită are drept parametri funcția care se integrează, limitele de integrare și numărul de subintervale de subdiviziune. Procedura returnează valoarea aproximativă a integralei obținută aplicând **formula dreptunghiurilor**. Procedura *dreptunghi2* este similară, cu deosebirea că în locul numărului de subintervale se introduce un număr pozitiv *eps* care reprezintă eroarea maximă. Deoarece în evaluarea restului formulei dreptunghiurilor intervine maximumul derivatei de ordinul doi a funcției date  $f$ , se crează și procedura *maximumfdn* care determină maximumul derivatei de ordinul  $n$  a funcției  $f$ . Înainte de apelul celor trei proceduri amintite mai sus trebuie inițializat pachetul **student**.

```
> maximumfdn:= proc (f, a, b, n)
    local fdn, fdnm1, sol;
    if n>0 then
        fdnm1:= x->diff(f(x), x$n);
```

```

    else
        fdnm1:= x->f(x);
    fi;
    fdn:=x->diff(f(x),x$(n+1));
    sol:= fsolve(fdn(x) = 0, x, a..b);
    return max(sol, evalf(eval(fdnm1(x), x = a)),
        evalf(eval(fdnm1(x), x =b)));
end proc;

> dreptunghi1:=proc(f,a,b,n)
    local midsum, Rf;
    midsum:=evalf(middlesum(f(x),x=a..b,n));
    Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(24*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
    print(cat('middlesum =',convert(midsum,string)));
    print(cat('Rf =',convert(Rf,string)));
    return cat('int~',convert(midsum+Rf,string));
end proc;

> dreptunghi2:= proc (f, a, b, eps)
    local midsum, Rf, n;
    n:= 1;
    Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(24*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
    while Rf>eps do
        n:= n+1;
        Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(24*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
    od;
    return cat('n=', convert(n, string));
end proc;

```

**Exemplul 7.20** Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx$  aplicând metoda dreptunghiurilor în cazul  $n = 5$ .

**Soluție.** Se apelează procedura *dreptunghi1* pentru a calcula  $\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx$  prin împărțirea intervalului  $[0, 1]$  în  $n = 5$  subintervale.

```
> with(student):
> f:=x->1/(x+1);
> dreptunghi1(f, 0, 1, 5);
      middlesum = .6919078858
      Rf = .3333333334e - 2
      int ~ .6952412191
```

În concluzie, valoarea aproximativă a integralei date este 0.6952412191.

**Exemplul 7.21** Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx$

cu o eroare  $\leq \frac{1}{1000}$  aplicând metoda dreptunghiurilor.

**Soluție.** Mai întâi se apelează procedura *dreptunghi2* pentru a determina numărul de iterații necesare obținerii preciziei  $\varepsilon$ .

```
> with(student):
> f:=x->1/(x+1);
> dreptunghi2(f, 0, 1, 1/1000);
      n = 10
```

Apoi se apelează procedura *dreptunghi1* în cazul  $n = 10$  și se obține valoarea aproximativă a integralei cu precizia cerută  $\varepsilon$ .

```
> dreptunghi1(f, 0, 1, 10);
      middlesum = .6928353604
      Rf = .8333333334e - 3
      int ~ .6936686937
```



## 7.7.2 Metoda Trapezelor

În această secțiune sunt expuse două proceduri **Maple** elaborate în scopul determinării valorii aproximative a unei integrale definite folosind **metoda trapezelor**. Procedura *trapez1* are drept parametri funcția care se integrează, limitele de integrare și numărul de subintervale de subdiviziune. Procedura returnează valoarea aproximativă a integralei obținută aplicând formula trapezelor. Procedura *trapez2* este similară, cu singura deosebire că în locul numărului de subintervale se introduce un număr pozitiv *eps* ce reprezintă eroarea maximă. Deoarece în evaluarea restului formulei trapezelor intervine maximul derivatei de ordinul doi a funcției date  $f$ , se crează și procedura *maximumfdn* care determină maximul derivatei de ordinul  $n$  a funcției  $f$ . Înainte de apelul celor trei proceduri amintite mai sus trebuie încărcat pachetul **student**.

```
> maximumfdn:= proc (f, a, b, n)
    local fdn, fdnm1, sol;
    if n>0 then
        fdnm1:= x->diff(f(x), x$n);
    else
        fdnm1:= x->f(x);
    fi;
    fdn:=x->diff(f(x),x$(n+1));
    sol:= fsolve(fdn(x) = 0, x, a..b);
    return max(sol, evalf(eval(fdnm1(x), x = a)),
        evalf(eval(fdnm1(x), x =b))));
end proc;

> trapez1:= proc (f, a, b, n)
    local trapez, Rf;
    trapez:=evalf(trapezoid(f(x), x = a .. b, n));
    Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(12*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
    print(cat('trapezoid=', convert(trapez, string)));
    print(cat('Rf=', convert(Rf,string)));
    return cat('int~', convert(trapez+Rf,string));
end proc;

> trapez2:= proc (f, a, b, eps)
    local trapez, Rf, n;
    n:= ceil(eps/(b-a)^3);
```

```

n:= 1;
Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(12*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
while Rf>eps do
  n:= n+1;
  Rf:=abs(evalf((b-a)^3/(12*n^2))*maximumfdn(f, a, b, 2));
od;
return cat('n=', convert(n, string));
end proc;

```

**Exemplul 7.22** Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx$  aplicând metoda trapezelor pentru  $n = 5$ .

**Soluție.** Se apelează procedura *trapez1* astfel:

```

> with(student):
> f:=x->1/(x+1);
> trapez1(f, 0, 1, 5);
trapezoid = .6956349206
Rf = .6666666666e - 2
int ~ .7023015873

```

Deci valoarea aproximativă a integralei cerute este 0.7023015873.

**Exemplul 7.23** Să se calculeze valoarea aproximativă a integralei  $\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx$  cu o eroare  $\leq \frac{1}{1000}$  cu ajutorul metodei trapezelor.

**Soluție.** Se apelează procedura *trapez2* și se obțin  $n = 13$  iterații.

```

> with(student):
> f:=x->1/(x+1);
> trapez2(f, 0, 1, 1/1000);
13

```

Apoi se apelează procedura *trapez1* pentru  $n = 13$  și rezultă valoarea aproximativă a integralei cerute.

```

> trapez1(f, 0, 1, 13);
trapezoid = .6935167303
Rf = .9861932938e - 3
int ~ .6945029236

```

### 7.7.3 Metoda lui Simpson

Această secțiune include două proceduri **Maple** pentru calculul valorii aproximative a unei integrale definite folosind **Formula lui Simpson**. Procedura *Simpson1* are drept parametri funcția care se integrează, limitele de integrare și numărul de subintervale de subdiviziune. Procedura returnează valoarea aproximativă a integralei obținută aplicând formula lui Simpson. Procedura *Simpson2* diferă de precedenta prin faptul că în locul numărului de intervale se introduce un număr pozitiv *eps* care reprezintă eroarea maximă. Deoarece în evaluarea restului formulei lui Simpson intervine maximul derivatei de ordinul patru a funcției date  $f$ , se crează și procedura *maximumfdn* care determină maximul derivatei de ordinul  $n$  a funcției  $f$ . Înainte de apelul celor trei proceduri enumerate mai sus trebuie încărcat pachetul **student**.

```
> maximumfdn:= proc (f, a, b, n)
    local fdn, fdnm1, sol;
    if n>0 then
        fdnm1 := x->diff(f(x), x$n);
    else
        fdnm1 := x->f(x);
    fi;
    fdn:=x->diff(f(x),x$(n+1));
    sol:= fsolve(fdn(x) = 0, x, a..b);
    return max(sol, evalf(eval(fdnm1(x), x = a)),
        evalf(eval(fdnm1(x), x =b)));
end proc;

> Simpson1:= proc (f, a, b, n)
    local Simp, Rf;
    Simp:=evalf(simpson(f(x), x = a .. b, n));
    Rf:=abs(evalf((b-a)^5/(2880*n^4))*maximumfdn(f, a, b, 4));
    print(cat('simpson=', convert(Simp, string)));
    print(cat('Rf=', convert(Rf, string)));
    return cat('int~', convert(Simp+Rf, string));
end proc;

> Simpson2:= proc (f, a, b, eps)
    local Simp, Rf, n;
    n:= 1;
```

```

    Rf:=abs(evalf((b-a)^5/(2880*n^4))*maximumfdn(f, a, b, 4));
    while eps < Rf do
        n:= n+1;
        Rf:=abs(evalf((b-a)^5/(2880*n^4))*maximumfdn(f, a, b, 4));
    od;
    return cat('n=', convert(n,string))
end proc;

```

**Exemplul 7.24** Să se calculeze cu ajutorul formulei lui Simpson valoarea aproximativă a integralei  $\int_1^3 \frac{1}{x} dx$  în cazul  $n = 4$ .

**Soluție.** Se apelează procedura *Simpson1* după cum urmează:

```

> with(student):
> f:=x->1/(x);
> Simpson1(f, 1, 3, 4);
      simpson = 1.100000000
      Rf = .1041666667e - 2
      int ~ 1.101041667

```

În concluzie, valoarea integralei este 1.101041667.

**Exemplul 7.25** Să se calculeze cu ajutorul formulei lui Simpson valoarea aproximativă a integralei  $\int_1^3 \ln(x) dx$  cu precizia 0.000001.

**Soluție.** Se apelează procedura *Simpson2* și se determină astfel numărul de iterații necesare obținerii preciziei cerute.

```

> with(student):
> f:=x->ln(x);
> Simpson1(f, 1, 2, 0.000001);
      n = 4

```

Apoi se apelează procedura *Simpson1* considerînd  $n = 4$ .

```

> Simpson1(f, 1, 2, 4);
      simpson = .3862595628
      Rf = .5086263022e - 6
      int ~ 1.3862600714

```

Se obține astfel valoarea aproximativă a integralei cerute, 1.3862600714.

## 7.8 Rezolvarea numerică a ecuațiilor diferențiale

### Procedee Runge-Kutta pentru ecuații diferențiale de ordinul I

Metodele Runge-Kutta de ordinele 4-5 și 7-8 sunt implementate în **Maple** în cadrul opțiunii **numeric** a funcției predefinite **dsolve**, descrisă în secțiunea **Rezolvarea aproximativă a ecuațiilor neliniare**.

**Exemplul 7.26** *Să se aproximeze soluția următoarei ecuații diferențiale*

$$y' = 1 + (x - y)^2, \quad 2 \leq x \leq 3$$

cu condiția inițială  $y(2) = 1$ ,  $h = 0.1$ , folosind procedeul Runge-Kutta de ordinul patru.

**Soluție.** Soluția exactă a problemei de mai sus este  $y(x) = \frac{-1 - x + x^2}{-1 + x}$ . Aceasta se determină lansând comenzile

```
> ec:={diff(y(x), x)=1+(x-y(x))^2};
      ec := {  $\frac{d}{dx}y(x) = 1 + (x - y(x))^2$  }
```

```
> ci1:={y(2)=1}:
```

```
> se:=dsolve(ec union ci1, y(x));
      se :=  $y(x) = \frac{-1 - x + x^2}{-1 + x}$ 
```

Rezolvarea acestei probleme cu procedeul Runge-Kutta de ordinul 4, cu pasul  $h = 0.1$  și condiția inițială  $y(2) = 1$  se face parcurgând etapele:

```
> s:=dsolve(ec union ci1, type=numeric, method=rkf45);
      s := proc(rkf45_ x)...end proc
```

```
> xi:=2:
  h:=0.1:
  for i from 1 to 5 do
    j:=xi+h*i:
    print(s(j)):
  od:
```

Soluția problemei va fi afișată sub forma:

$$[x = 2.1, \quad y(x) = 1.19090935959717890]$$

$$[x = 2.2, \quad y(x) = 1.36666696800369048]$$

$$[x = 2.3, \quad y(x) = 1.53076917767251342]$$

$$[x = 2.4, \quad y(x) = 1.68571431372576086]$$

$$[x = 2.5, \quad y(x) = 1.83333359674920038]$$

În parantezele din partea dreaptă primul număr reprezintă nodul în care se calculează soluția problemei, iar al doilea număr reprezintă valoarea acesteia în nodul respectiv. Pentru a putea aprecia eroarea comisă în punctul  $x = 2.4$  se lansează comenzile de mai jos.

```
> Digits:=10;
> eval(se, x=2.4)- s(2.4)[2];
       $y(2.4) - y(x) = -2.8 \cdot 10^{-8}$ 
```

Aceasta înseamnă calculul diferenței dintre valoarea soluției exacte în punctul  $x = 2.4$  și valoarea sa aproximativă calculată prin metoda Runge-Kutta de ordinul 4.

## 7.9 Derivarea numerică

Procedurile *fprim* și *fsec* returnează valoarea apoximativă pentru derivatele de ordinul I și II ale unei funcții  $f$  într-un nod specificat  $x_i$ , în condițiile în care sunt cunoscute valorile funcției  $f$  pe anumite noduri date. Deoarece expresiile celor două derivate depind de diferențele finite de ordin 1, 2, 3,...etc în nodul  $x_0$  (primul nod dat), s-a elaborat în prealabil procedura *DifFinita* care determină diferențele finite de ordin specificat prin parametrul  $k$  în primul nod dat (acest nod este menționat în procedură prin parametrul  $i$ ). Parametrul *fdi* reprezintă o listă care include valorile funcției  $f$  pe nodurile considerate. Procedurile *fprim* și *fsec* au drept parametri pasul  $h$ ,  $\mu = \frac{x - x_0}{h}$  și lista *fdi*.

```
> DifFinita:=proc(k,i,fdi::list)
    local df;
    if (k=1) then
```

```

        df:=fdi[i+1]-fdi[i];
    else
        df:=DifFinita(k-1,i+1,fdi)-DifFinita(k-1,i,fdi[]);
    end if;
    return df;
end proc;

> fprim:= proc (h, mu, fdi)
    local fp;
    fp:= (1/h)*(DifFinita(1, 1, fdi)+(mu-1/2)*DifFinita(2, 1, fdi)+
        (1/2*mu^2-mu+1/3)*DifFinita(3, 1, fdi)+
        (1/6*mu^3-3/4*mu^2+11/12*mu-1/4)*DifFinita(4, 1, fdi));
    return fp;
end proc;

> fsec:= proc (h, mu, fdi)
    local fs;
    fs:=(1/h^2)* (DifFinita(2, 1,fdi)+(mu-1)*DifFinita(3, 1, fdi)+
        (1/2*mu^2-3/2*mu+11/12)*DifFinita(4, 1, fdi));
    return fs;
end proc;

```

**Exemplul 7.27** Să se calculeze  $f'(55)$  pentru funcția  $f(x) = \log x$  ale cărei valori în trei puncte sunt date în tabelul de mai jos:

$x_i$	50	55	60
$f(x_i)$	1.6990	1.7404	1.7782

**Soluție.** Pentru rezolvarea acestei probleme se introduc mai întâi vectorii  $xdi$  și  $fdi$ . Aceștia conțin nodurile date și valorile funcției  $f$  pe aceste noduri. Apoi se setează pasul  $h = 5$ , se calculează  $\mu$  și se apelează procedura *DifFinita* pentru a determina diferențele finite de ordinul I și II. Procedura *fprim* se va apela pentru a afla polinomul  $f'$  notat prin  $fpx$ . În continuare se calculează valoarea derivatei  $fpx$  pe nodul 55.

```

> xdi:=[50, 55, 60];
        xdi := [50, 55, 60]

> fdi:=[1.699, 1.7404, 1.7782];

```

$$fdi := [1.699, 1.7404, 1.7782]$$

> h:=5:

> mu:=(x-xdi[1])/h;

$$\mu := \frac{1}{5}x - 10$$

> DifFinita(1, 1, fdi);

0.0414

> DifFinita(2, 1, fdi);

-0.036

> fpx:=fprim(h, mu, fdi);

$$fpx := 0.01584 - 0.000144x$$

> eval(fpx, x=55);

0.00792



**Exemplul 7.28** *Sunt date valorile funcției  $f$  (necunoscută) în tabelul*

$x_i$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
$f(x_i)$	2.463	2.487	2.513	2.541	2.563

*Să se calculeze  $f'(0.2)$  și  $f''(0.3)$ .*

**Soluție.** Rezolvarea acestei probleme presupune mai întâi introducerea vectorilor  $x_{di}$  și  $f_{di}$ . Aceștia conțin nodurile date și valorile funcției  $f$  pe aceste noduri. Apoi se setează pasul  $h$ , se calculează  $\mu$  și se apelează procedura *DifFinita* (specificându-se de fiecare dată ordinul dorit pentru diferența finită), iar după aceea se apelează procedurile *fprim* și *fsec*. În final se calculează valoarea derivatelor  $f_{px}$  și  $f_{sx}$  pe nodurile 0.2 respectiv 0.3.

```
> xdi:=[0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5];
      xdi := [0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5]
> fdi:=[2.463, 2.487, 2.513, 2.541, 2.563];
      fdi := [2.463, 2.487, 2.513, 2.541, 2.563]
> h:=0.1:
> mu:=(x-xdi[1])/h;
       $\mu := 10x - 1$ 
> DifFinita(1, 1, fdi);
      0.024
> DifFinita(2, 1, fdi);
      0.002
> DifFinita(3, 1, fdi);
      0
> DifFinita(4, 1, fdi);
      -0.008
> fpx:=fprim(h, mu, fdi);
       $f_{px} := 0.3033 - 0.5333x - 0.13333(10x - 1)^3 + 0.06(10x - 1)^2$ 
> eval(fpx, x=0.2);
      0.2433333334
> fsx:=fsec(h, mu, fdi);
       $f_{sx} := -1.7333 - 0.4(10x - 1)^2 + 12x$ 
> eval(fsx, x=0.3);
      0.2666666666
```



# Capitolul 8

## Soluțiile problemelor propuse

### 8.1 CAPITOLUL 1

1. Fie  $x = \pi = 3.14159$ ,  $x^* = 3.14$ .

Avem

$$|\Delta x| = |x - x^*| \leq |3.14159 - 3.14| = 0.00159 \simeq 0.0016$$

$$|\delta x| = \frac{|\Delta x|}{|x^*|} \leq \frac{0.0016}{3.14} = 0.0005$$

2. a)  $x = 1.4141136$ ,  $x^* = 1.414$ ,  $|\Delta x| = 2.1356 \times 10^{-4}$ ,  $|\delta x| = 1.51 \times 10^{-4}$   
b)  $x = 1385.4473$ ,  $x^* = 1400$ ,  $|\Delta x| = 14.5527$ ,  $|\delta x| = 1.05 \times 10^{-2}$   
c)  $x = 22026.466$ ,  $x^* = 22000$ ,  $|\Delta x| = 26.4657$ ,  $|\delta x| = 1.202 \times 10^{-3}$   
d)  $x = 5040$ ,  $x^* = 5000$ ,  $|\Delta x| = 40$ ,  $|\delta x| = 7.9365 \times 10^{-3}$

3. Volumul unei sfere este dat de formula:

$$V = \frac{4}{3}\pi r^3 = \frac{\pi d^3}{6}, \quad d = 2r$$

care este funcție de  $\pi$  și  $d$ .

Deci,

$$V(\pi, d) = \frac{\pi d^3}{6}$$

Se cunosc  $d^* = 3.7$ ,  $\pi^* = 3.14$ ,  $\Delta d = 0.04$  și  $\Delta \pi = 3.14159 - 3.14 = \simeq 0.0016$ .

Trebuie calculate erorile  $\Delta V$  și  $\delta V$  conform formulelor (1.14) respectiv (1.15).

Avem

$$\Delta V = \Delta\pi \cdot V'_\pi + \Delta d \cdot V'_d, \quad V'_\pi = \frac{d^3}{6}, \quad V'_d = \frac{\pi d^2}{2}$$

Deci

$$V'_\pi(\pi^*, d^*) = V'_\pi(3.14; 3.7) = \frac{1}{6} \cdot 3.7^3 = 8.44$$

$$V'_d(\pi^*, d^*) = V'_d(3.14; 3.7) = \frac{3.14 \cdot 3.7^2}{2} = 21.49$$

$$\Delta V = 0.0016 \cdot 8.44 + 0.04 \cdot 21.49 = 0.8731$$

$$\delta V = \frac{\Delta V}{V} = \frac{0.8731}{\frac{1}{6} \cdot 3.14 \cdot 3.7^3} = 0.0329 \simeq 3.3$$

4. Se va folosi principiul efectelor egale, adică formula (1.16)

$$\Delta x_i \simeq \frac{\Delta f}{n f'_{x_i}}$$

unde  $n = 3$  și  $f(x_1, x_2, x_3) = S_{\Delta ABC}$ . Avem

$$S_{\Delta ABC} = \frac{bc \sin \hat{A}}{2}, \quad S(b^*, c^*, \hat{A}^*) = \frac{b^* c^* \sin \hat{A}^*}{2}$$

$$S'_{b^*} = \frac{c^* \sin \hat{A}^*}{2}, \quad S'_{b^*} = \frac{8 \sin \frac{\pi}{6}}{2} = 2$$

$$S'_{c^*} = \frac{b^* \sin \hat{A}^*}{2}, \quad S'_{c^*} = \frac{20 \sin \frac{\pi}{6}}{2} = 5$$

$$S'_{\hat{A}^*} = \frac{b^* c^* \cos \hat{A}^*}{2}, \quad S'_{\hat{A}^*} = \frac{20 \cdot 8 \cos \frac{\pi}{6}}{2} = 40\sqrt{3}$$

$$\Delta b = \frac{\Delta S}{3S'_{b^*}} = \frac{0.6}{3 \cdot 2} = 0.1$$

$$\Delta c = \frac{\Delta S}{3S'_{c^*}} = \frac{0.6}{3 \cdot 5} = 0.04$$

$$\Delta \hat{A} = \frac{\Delta S}{3S'_{\hat{A}^*}} = \frac{0.6}{3 \cdot 40\sqrt{3}} = 0.05 \frac{\sqrt{3}}{3}$$

5. Se aplică formula (1.16). Aria elipsei este  $S = \pi ab$   
Deci

$$S(\pi^*, a^*, b^*) = \pi^* a^* b^*, \quad \Delta S = 0.1, \quad \pi^* = 3.14, \quad a^* = 5, \quad b^* = 3$$

$$S'_{\pi^*} = a^* b^*, \quad S'_{\pi^*} = 5 \cdot 3 = 15$$

$$S'_{a^*} = \pi^* b^*, \quad S'_{a^*} = 3.14 \cdot 3 = 9.42$$

$$S'_{b^*} = \pi^* a^*, \quad S'_{b^*} = 3.14 \cdot 5 = 15.7$$

6.

$$\bullet f(x) = \sin x, \quad \Delta f \simeq \Delta x^* f'_x = \cos x \Delta x^* \Rightarrow \Delta x^* \simeq \frac{\Delta f}{\cos x} = \Delta f \sec x$$

$$\bullet f(x) = \operatorname{tg} x, \quad \Delta f \simeq \Delta x^* f'_x = \frac{1}{\cos^2 x} \Delta x^* \Rightarrow \Delta x^* \simeq \Delta f \cos^2 x$$

Avem

x	0	$\frac{\pi}{2}$
$\sin x$	0	1
$\cos x$	1	0
$\sec x$	1	$\infty$

De aici, se vede că

$$\Delta f \sec x > \Delta f \cos^2 x$$

Prin urmare, eroarea produsă folosind funcția  $\operatorname{tg}$  este mai mică decât cea pentru funcția  $\sin$ .

7.

- $1^0. 161_{10} = 10100001_2.$   
 $2^0. 23456_{10} = 101101110100000_2.$   
 $3^0. 125.375_{10} = 1.111011010 \cdot 10_2^6.$   
 $4^0. 1259.3359375_{10} = 1.001110101 \cdot 10_2^{10}.$  Soluția în Maple se obține folosind instrucțiunea *convert* (1259.3359375, *binary*);  
 $5^0. 11010110_2 = 214_{10}.$  Soluția în Maple se obține folosind instrucțiunea *convert* (11010110, *decimal, binary*);  
 $6^0. 101.010101_2 = 5.328125000_{10}$   
 $7^0. 100101.0001_2 = 37.06250000_{10}$   
 $8^0. 1010101010101_2 = 5461_{10}.$

## 8.2 CAPITOLUL 2

1. a)  $x_1 = -1, x_2 = 0, x_3 = 1$ , sistem compatibil determinat. b)  $x_1 = -1 + 3\alpha, x_2 = 1 - 2\alpha, x_3 = \alpha, \alpha \in \mathbb{R}$ , sistem compatibil nedeterminat. c), d), e) Sistem incompatibil. f)  $x_1 = -\frac{112}{19}, x_2 = 0, x_3 = \frac{202}{19}, x_4 = \alpha, \alpha \in \mathbb{R}$ , sistem compatibil nedeterminat. g)  $x_1 = -7, x_2 = \frac{7}{3}, x_3 = \frac{17}{3}, x_4 = \frac{1}{3}$ , sistem compatibil determinat. Soluția în Maple se obține prin accesarea *Tools/Tutors/Linear Algebra/Gaussian Elimination* și urmarea pașilor descriși în secțiunea **Eliminarea Gaussiană** din Capitolul 7. h) Sistem incompatibil.

2. a)

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 3 & 4 & -9 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$x = A^{-1}b \Rightarrow x = \begin{pmatrix} 3 & 4 & -9 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow x = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

d)

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} -3 & 3/2 & -1/2 & 1 \\ 1 & -1/2 & 1/2 & 0 \\ -5 & 3 & -1 & 1 \\ 8 & -4 & 1 & 2 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

e) Soluția în Maple se obține astfel: 1) Se determină inversa matricei  $A$  accesând calea *Tools/Tutors/Linear Algebra/Matrix Inverse* și urmând

pașii enumerați în secțiunea **Rezolvarea matricelă a sistemelor liniare** din Capitolul 7. Inversa matricei va fi afișată în foaia de lucru activă și se notează *Inversa* prin intermediul instrucțiunii *Inversa:=evalm(%)*;

$$Inversa = \begin{pmatrix} 1/18 & 1/9 & 1/6 & 1/9 \\ 1/9 & -1/18 & 1/9 & -1/6 \\ 1/6 & -1/9 & -1/18 & 1/9 \\ -1/9 & -1/6 & 1/9 & 1/18 \end{pmatrix}$$

- 2) Se introduce matricea *b* prin comanda *b:=matrix(4, 1, [6, 8, 4, -8])*;  
 3) Se obține soluția sistemului scriind comanda *x:=evalm(Inversa&\*b)*; de

unde rezultă  $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \\ -2 \end{pmatrix}$

**3. a)**

—

$$\begin{array}{c|cc} 2 & 2 & 3 \\ \hline 1 & 3 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{array} \quad \begin{array}{l} a_{11} = 2, \quad w = (2 \ 3), \quad v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \frac{v}{a_{11}} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} \\ A' = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, \end{array}$$

$$\begin{aligned} A' - \frac{v}{a_{11}}w &= \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} (2 \ 3) = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} - \\ &- \begin{pmatrix} 1 & 3/2 \\ 1 & 3/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -3/2 \\ 1 & -1/2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

—

$$\begin{array}{c|cc} 2 & 2 & 3 \\ \hline 1/2 & 2 & -3/2 \\ 1/2 & 1 & -1/2 \end{array} \quad \begin{array}{l} a'_{11} = 2, \quad w' = -3/2, \quad v' = 1, \quad \frac{v'}{a'_{11}} = (1/2) \\ A'' = (-1/2) \end{array}$$

$$A'' - \frac{v'}{a'_{11}}w' = \left(-\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} \cdot \left(-\frac{3}{2}\right) = -\frac{1}{2} + \frac{3}{4}$$

—

$$\begin{array}{c|cc} 2 & 2 & 3 \\ \hline 1/2 & 2 & -3/2 \\ 1/2 & 1/2 & 1/4 \end{array} \Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & -3/2 \\ 0 & 0 & 1/4 \end{pmatrix}$$

**Verificare:**

$$LU = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & -3/2 \\ 0 & 0 & 1/4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} = A$$

b)

—

$$\begin{array}{c|ccc} 5 & 7 & 6 & 5 \\ \hline 7 & 10 & 8 & 7 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{array} \quad a_{11} = 5, \quad w = (7 \ 6 \ 5), \quad v = \begin{pmatrix} 7 \\ 6 \\ 5 \end{pmatrix},$$

$$A' = \begin{pmatrix} 10 & 8 & 7 \\ 8 & 10 & 9 \\ 7 & 9 & 10 \end{pmatrix}, \quad \frac{v}{a_{11}} = \begin{pmatrix} 7/5 \\ 6/5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$A' - \frac{v}{a_{11}}w = \begin{pmatrix} 10 & 8 & 7 \\ 8 & 10 & 9 \\ 7 & 9 & 10 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 7/5 \\ 6/5 \\ 1 \end{pmatrix} (7 \ 6 \ 5) = \begin{pmatrix} 10 & 8 & 7 \\ 8 & 10 & 9 \\ 7 & 9 & 10 \end{pmatrix} -$$

$$- \begin{pmatrix} 49/5 & 42/5 & 7 \\ 42/5 & 36/5 & 6 \\ 7 & 6 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/5 & -2/5 & 0 \\ -2/5 & 14/5 & 3 \\ 0 & 3 & 5 \end{pmatrix}$$

—

$$\begin{array}{c|ccc} 5 & 7 & 6 & 5 \\ \hline 7/5 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 6/5 & -2/5 & 14/5 & 3 \\ 1 & 0 & 3 & 5 \end{array} \quad a'_{11} = 1/5, \quad w' = (-2/5 \ 0), \quad v' = \begin{pmatrix} -2/5 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$A'' = \begin{pmatrix} 14/5 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}, \quad \frac{v'}{a'_{11}} = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$A'' - \frac{v'}{a'_{11}}w' = \begin{pmatrix} 14/5 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \end{pmatrix} (-2/5 \ 0) = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

—

$$\begin{array}{c|ccc} 5 & 7 & 6 & 5 \\ \hline 7/5 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 6/5 & -2 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 3 & 5 \end{array} \quad a''_{11} = 2, \quad w'' = 3, \quad v'' = 3/2, \quad \frac{v''}{a''_{11}} = 3/2, \quad A''' = (5)$$

$$A''' - \frac{v''}{a''_{11}}w'' = 5 - \frac{3}{2} \cdot 3 = \frac{1}{2}$$

—

$$\begin{array}{c|ccc} 5 & 7 & 6 & 5 \\ \hline 7/5 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 6/5 & -2 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 3/2 & 1/2 \end{array}$$



$$\Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 7/5 & 1 & 0 & 0 \\ 6/5 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 0 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

**Verificare:**

$$LU = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 7/5 & 1 & 0 & 0 \\ 6/5 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3/2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 0 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix} = A$$

Soluția în Maple (pct. b) se obține scriind succesiunea de instrucțiuni:

1) *with(linalg):*

2)  $A := \text{matrix}(4, 4, [5, 7, 6, 5, 7, 10, 8, 9, 6, 8, 10, 9, 5, 7, 9, 10]);$

3)  $LUdecomp(A, L = 'B', U = 'C');$

4)  $U := evalm(C);$  de unde rezultă  $U = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 0 & 1/5 & -2/5 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$

5)  $L := evalm(B);$  de unde rezultă  $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 7/5 & 1 & 0 & 0 \\ 6/5 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}.$

$$4. \text{ a) } L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 3/2 & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 16 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$

$$Ly = b \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 3/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 15 \end{pmatrix},$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ -y_1 + y_2 \\ 2y_1 + \frac{3}{2}y_2 + y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 15 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} y_1 = 1 \\ y_2 = -2 \\ y_3 = 16 \end{cases} \Rightarrow y = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 16 \end{pmatrix}$$

$$Ux = y \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 16 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 - x_2 + 2x_3 \\ 4x_2 + 6x_3 \\ 16x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 16 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{matrix} x_1 = -3 \\ x_2 = -2 \\ x_3 = 1 \end{matrix}$$

b)

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 1 & 0 \\ 3 & -1 & 1/2 & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1/2 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}$$

$$Ly = b \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 1 & 0 \\ 3 & -1 & 1/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ -2y_1 + 2y_2 + y_3 \\ 3y_1 - y_2 + \frac{1}{2}y_3 + y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} y_1 = 2 \\ y_2 = 2 \\ y_3 = 2 \\ y_4 = -2 \end{cases} \Rightarrow y = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$Ux = y \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \\ 2x_2 + 2x_3 + x_4 \\ -2x_3 - x_4 \\ -\frac{1}{2}x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = -1 \\ x_2 = 2 \\ x_3 = -3 \\ x_4 = 4 \end{cases}$$

5. a)

$$\begin{cases} (\lambda - 1)v_1 - 2v_2 = 0 \\ -5v_1 + (\lambda - 4)v_2 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 \\ -5 & \lambda - 4 \end{vmatrix} = 0\lambda^2 - 5\lambda - 6 = 0, \begin{cases} \lambda_1 = -1 \\ \lambda_2 = 6 \end{cases}$$

$$\lambda_1 = -1 \Rightarrow \begin{cases} -2v_1 - 2v_2 = 0 \\ -5v_1 - 5v_2 = 0 \end{cases} \Rightarrow v_1 = -v_2$$

Fie  $v_2 = -1 \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

$$\lambda_2 = 6 \Rightarrow \begin{cases} 5v_1 - 2v_2 = 0 \\ -5v_1 + 2v_2 = 0 \end{cases} \Rightarrow 5v_1 = 2v_2$$

Fie  $v_2 = 5 \Rightarrow v_1 = 2 \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}$

d) Soluția în Maple se obține scriind succesiunea de instrucțiuni:

1) *with(linalg):*

2)  $I3 := evalm(diag(1\$3));$

3)  $A := matrix(3, 3, [2, 1, 0, 1, 3, 1, 0, 1, 2]);$

4)  $polchar := det(evalm(q * I3 - A));$  rezultă  $polchar := q^3 - 7q^2 + 14q - 8$

5)  $\lambda := solve(polchar, q);$  rezultă  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 =, \lambda_3 = 4$

6)  $v1 := nullspace(\lambda[1] - A);$  rezultă  $v_1 := [1, -1, 1]$

7)  $v2 := nullspace(\lambda[2] - A);$  rezultă  $v_2 := [-1, 0, 1]$

8)  $v3 := nullspace(\lambda[3] - A)$  rezultă  $v_3 := [1, 2, 1].$

e)

$$\begin{cases} (\lambda - 1)v_1 - 5v_2 + 8v_3 = 0 \\ -5v_1 + (\lambda + 2)v_2 - 5v_3 = 0 \\ 8v_1 - 5v_2 + (\lambda - 1)v_3 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{vmatrix} \lambda - 1 & -5 & 8 \\ -5 & \lambda + 2 & -5 \\ 8 & -5 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 9, \lambda_2 = -12, \lambda_3 = 3$$

$$\lambda_1 = 9 \Rightarrow \begin{cases} 8v_1 - 5v_2 + 8v_3 = 0 \\ -5v_1 + 11v_2 - 5v_3 = 0 \\ 8v_1 - 5v_2 + 8v_3 = 0 \end{cases}, P = \begin{vmatrix} 8 & -5 \\ -5 & 11 \end{vmatrix} = 63 \neq 0$$

$$\frac{v_1}{\begin{vmatrix} -5 & 8 \\ 11 & -5 \end{vmatrix}} = -\frac{v_2}{\begin{vmatrix} 8 & 8 \\ -5 & -5 \end{vmatrix}} = \frac{v_3}{\begin{vmatrix} 8 & -5 \\ -5 & 11 \end{vmatrix}} = k, k \in \mathbb{R}$$

$$\frac{v_1}{-63} = \frac{-v_2}{0} = \frac{v_3}{63} = k \Rightarrow \begin{cases} v_1 = -63k \\ v_2 = 0 \\ v_3 = 63k \end{cases}, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_2 = -12 \Rightarrow \begin{cases} -13v_1 - 5v_2 + 8v_3 = 0 \\ -5v_1 - 10v_2 - 5v_3 = 0 \\ 8v_1 - 5v_2 - 13v_3 = 0 \end{cases}, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 11 \\ 5 \\ -21 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_3 = 3 \Rightarrow \begin{cases} 2v_1 - 5v_2 + 8v_3 = 0 \\ -5v_1 + 5v_2 - 5v_3 = 0 \\ 8v_1 - 5v_2 + 2v_3 = 0 \end{cases}, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 3 \\ 10 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\text{f) } \lambda_1 = 7, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} \frac{11}{5} \\ \frac{5}{7} \\ 1 \end{pmatrix};$$

$$\lambda_2 = \sqrt{3}, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{3}}{2} - \frac{3}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} + \frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_3 = -\sqrt{3}, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \\ -\sqrt{3} \end{pmatrix}$$

$$\text{g) } \lambda_1 = 14, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}; \lambda_2 = 4, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_3 = 8, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \lambda_4 = 6, \Rightarrow v = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**6.** După 10 iterații se obțin soluțiile:

$$\begin{array}{ll} \text{a)} & \text{b)} \\ x_1 = -2412.672068 & x_1 = -9.792599922 \cdot 10^9, \\ x_2 = -1954.741512 & x_2 = -7.837306107 \cdot 10^9. \\ x_3 = -9569.784715 & x_3 = -1.964821360 \cdot 10^8 \end{array}$$

**7.** Se apelează în Maple procedura *JacobiEps* astfel:

*JacobiEps*(*A*, *tl*, *x*<sub>0</sub>, 0.00005); (*A* este matricea asociată sistemului, *tl* este matricea termenilor liberi, *x*<sub>0</sub> este soluția inițială nulă, iar 0.00005 reprezintă precizia.)  $\Rightarrow$  după 19 iterații se obține soluția cu precizia cerută, aceasta fiind: *x*<sub>1</sub> = -0.1751799280, *x*<sub>2</sub> = -0.5338226988, *x*<sub>3</sub> = 0.4165691054, *x*<sub>4</sub> = 1.371058764.

**8.** Se apelează în Maple procedura *GaussSeidel* astfel:

*GaussSeidel*(*A*, *tl*, *x*<sub>0</sub>, 10);  $\Rightarrow$  *x*<sub>1</sub> = -0.1787121320  $\cdot 10^{12}$ , *x*<sub>2</sub> = 0.8589778685  $\cdot 10^{12}$ , *x*<sub>3</sub> = 3.750500369  $\cdot 10^{13}$ , *x*<sub>4</sub> = -0.9465606985  $\cdot 10^{13}$ .

9. Se apelează în Maple procedura *GaussSeidelEps* astfel:  
 $GaussSeidelEps(A, tl, x_0, 0.0001)$ ;  $\Rightarrow$  după 18 iterații se obține soluția cu  
 precizia cerută, aceasta fiind:  $x_1 = 1.796755042$ ,  $x_2 = 0.4843319302$ ,  
 $x_3 = -0.1562357864$ .

### 8.3 CAPITOLUL 3

1. a) Fie  $f(x) = x^3 + x - 1$ . Trasând graficul funcției  $f$  se deduce că rădăcina  
 aproximativă  $\alpha$  se află în intervalul  $(0, 1)$ .

Funcția  $f$  este continuă pe  $(0, 1)$ .

$$\begin{aligned} f(0) &= -1 < 0 \\ f(1) &= 1 > 0 \end{aligned} \Rightarrow \begin{cases} a = 0 \\ b = 1 \end{cases}$$

$$f'(x) = 3x^2 + 1 > 0 \quad \forall x \in (0, 1), f''(x) = 6x > 0 \quad \forall x \in (0, 1)$$

Deci funcția  $f$  satisface toate condițiile teoremei Bolzano-Cauchy.

Se va calcula numărul de pași (iterații) necesari pentru a avea precizia cerută

$$n \geq \frac{\ln \frac{b-a}{\epsilon}}{\ln 2}, n \geq \frac{\ln \frac{1-0}{0,01}}{\ln 2}, n \geq \frac{\ln 100}{\ln 2}, \Rightarrow n \geq 6.64 \Rightarrow 7 \text{ iterații}$$

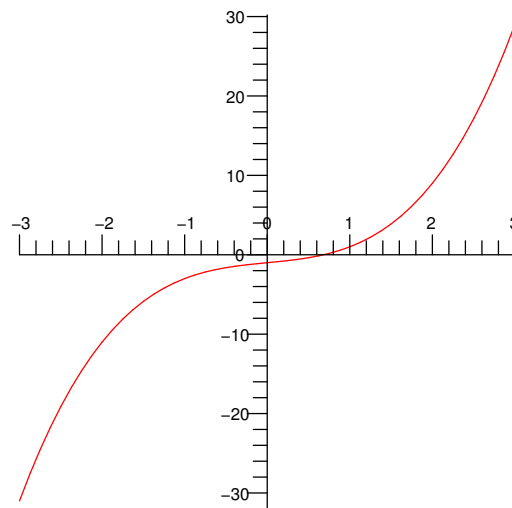


Figura 1. Graficul funcției  $f(x) = x^3 + x - 1$ 

Fie  $\alpha$  rădăcina aproximativă,  $\alpha \in (0, 1)$ .

Avem

$$f(1) > 0 \quad c_1 = \frac{1}{2} \quad f(c_1) = -0.37 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{1}{2}, 1\right)$$

$$c_2 = \frac{3}{4} \quad f(c_2) = 0.17 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{1}{2}, \frac{3}{4}\right)$$

$$c_3 = \frac{5}{8} \quad f(c_3) = -0.13 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{5}{8}, \frac{3}{4}\right)$$

$$c_4 = \frac{11}{16} \quad f(c_4) = 0.01 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{5}{8}, \frac{11}{16}\right)$$

$$c_5 = \frac{21}{32} \quad f(c_5) = -0.06 > 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{21}{32}, \frac{11}{16}\right)$$

$$c_6 = \frac{43}{64} \quad f(c_6) = -0.02 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{43}{64}, \frac{11}{16}\right)$$

$$c_7 = \frac{87}{128} \quad f(c_7) = -0.06 < 0 \Rightarrow \alpha \in \left(\frac{87}{128}, \frac{11}{16}\right)$$

Rădăcina aproximativă este  $\alpha = c_8 = \frac{175}{256} = 0.6835$ .

b) Fie  $f(x) = x^3 + x - 4$ . Soluția problemei (în Maple) se obține parcurgând pașii:

1) *with(plots)* :

2)  $f := x \rightarrow x^3 + x - 4$ ;

3) *plot(f, -3..3)*; se obține astfel graficul funcției  $f$  de unde se deduce că ecuația admite rădăcini în intervalul  $(1, 2)$

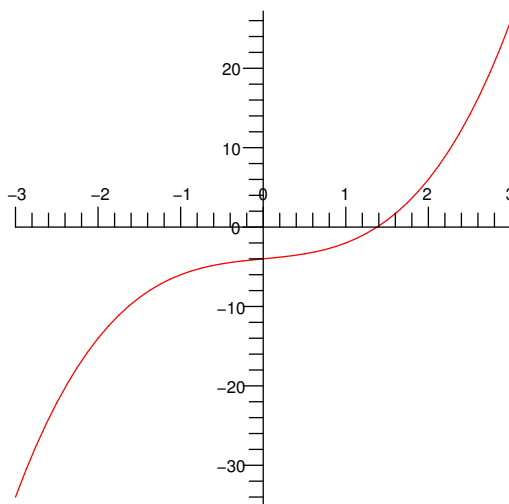


Figura 2. Graficul funcției  $f(x) = x^3 + x - 4$

4) Se apelează procedura *injumataire* astfel:  $\text{injumataire}(f, 1, 2, 10^{-3})$ ; de unde rezultă că soluția aproximativă este  $c_8 = \frac{353}{256}$  și se obține după 8 iterații.

c)  $n \geq 14$ ,  $c_{14} = 1.32477$ .

**2.** a) Fie  $f(x) = x^3 + x - 1$ ,  $x_0 = 0$ ,  $x_1 = 1$ .  $f(1) \cdot f''(1) > 0 \Rightarrow$  punctul fix din care se duc coardele este  $x_1 = 1$ .

$x$	0	1	$\min f'(x) = f'(0) = 1 \Rightarrow m = 1$
$f''(x)$	+		
$f'(x)$	$\nearrow$		

$$x_2 = x_0 - \frac{x_1 - x_0}{f(x_1) - f(x_0)} f(x_0) = 0 - \frac{1 - 0}{1 - (-1)} \cdot (-1) = \frac{1}{2} = 0.5$$

$$f(x_2) = f\left(\frac{1}{2}\right) = -\frac{3}{8} \quad \frac{|f(x_2)|}{m} = \frac{3}{8} = 0.375 > 0.01$$

$$x_3 = x_2 - \frac{x_1 - x_2}{f(x_1) - f(x_2)} f(x_2) = \frac{1}{2} - \frac{1 - \frac{1}{2}}{1 + \frac{3}{8}} \cdot \left(-\frac{3}{8}\right) = \frac{7}{11} = 0.6363$$

$$f(x_3) = f\left(\frac{7}{11}\right) = -0.1059 \quad \frac{|f(x_3)|}{m} = 0.105 > 0.01$$

$$x_4 = x_3 - \frac{x_1 - x_3}{f(x_1) - f(x_3)} f(x_3) = \frac{7}{11} - \frac{1 - \frac{7}{11}}{1 + \frac{141}{1331}} \cdot \left(-\frac{141}{1331}\right) = 0.6711$$

$$f(x_4) = -0.0267 \quad \frac{|f(x_4)|}{m} = 0.0267$$

$$x_5 = x_4 - \frac{x_1 - x_4}{f(x_1) - f(x_4)} f(x_4) = 0.6711 - \frac{1 - 0.6711}{1 + 0.0267} \cdot (-0.0267) = 0.6796$$

$$f(x_5) = -0.00649 \quad \frac{|f(x_5)|}{m} = 0.00649 < 0.01$$

$\Rightarrow \alpha \in (0.6711, 0.6796)$ ,  $\alpha \approx 0.6776$ .

b) Fie  $f(x) = 2x^3 - x^2 - 7x - 7$ . Soluția în Maple se obține urmând instrucțiunile:

1) *with(plots):*

2)  $f := x \rightarrow 2x^3 - x^2 - 7x - 7$ ;

3) *plot(f, -5..5)*; astfel rezultă graficul funcției  $f$  (figura 3) de unde se deduce că ecuația dată admite o rădăcină în intervalul  $(2, 3)$

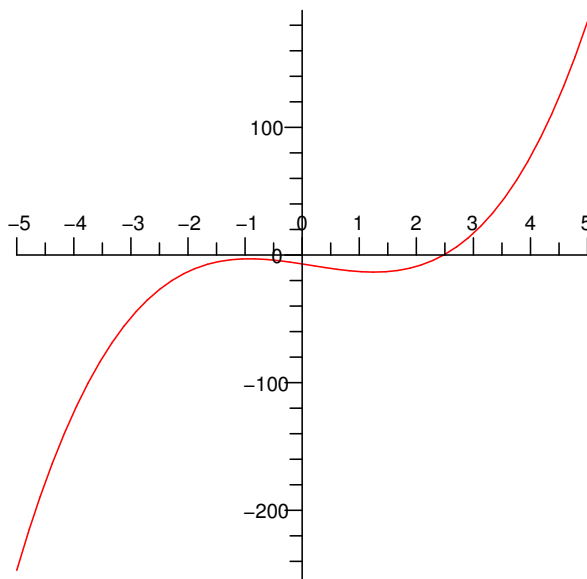


Figura 3. Graficul funcției  $f(x) = 2x^3 - x^2 - 7x - 7$



4) Se apelează procedura *minimum* astfel:  $\text{minimum}(f, 2, 3)$ ; rezultă că minimul lui  $f$  pe  $(-2, 3)$  este 13

5) Se apelează procedura *coarda* astfel:  $\text{coarda}(f, 2, 3, 0.01, 13)$ ; rezultă, după 3 iterații,  $\alpha \approx 2.475844779$ .

**3.** a)  $f(x) = x^3 + x - 1$ ,  $f(1) \cdot f''(1) > 0 \Rightarrow$  punctul din care se trasează prima tangentă este  $x_1 = 1$ .

Fie  $m = \min f'(x)$ ,  $x \in (0, 1)$ . Atunci  $m = 1$ .

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 1 - \frac{1}{4} = \frac{3}{4} = 0.75; \quad f(x_2) = \frac{11}{64} = 0.1718$$

$$\frac{|f(x_2)|}{m} = 0.1718$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = \frac{3}{4} - \frac{f\left(\frac{3}{4}\right)}{f'\left(\frac{3}{4}\right)} = 0.75 - \frac{0.1718}{2.6875} = 0.686$$

$$f(x_3) = f(0.6861) = 0.009, \quad \frac{|f(x_3)|}{m} = 0.009 < 0.01$$

Deci  $\alpha \in (0.6861, 0.75)$ ,  $\alpha \approx 0.6861 + 0.009 \Rightarrow \alpha \approx 0.6951$ .

b)  $f(x) = x \cdot \lg x - 1$ . Din graficul funcției  $f(x) = x \cdot \lg x - 1$  se deduce că rădăcina aproximativă  $\alpha$  se află în intervalul  $(2, 3)$ .

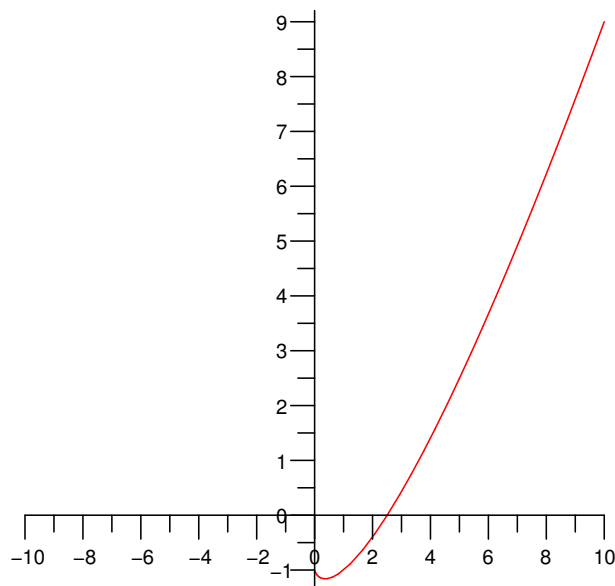


Figura 4. Graficul funcției  $f(x) = x \cdot \lg x - 1$ 

Funcția  $f$  este continuă pe  $(2, 3)$ .  $f(2) = -0.3979 < 0$ ,  $f(3) = 0.4313 > 0$ ,  
 $f'(x) = \lg x + \frac{1}{\ln 10} > 0$  pentru  $x \in (2, 3)$ ,  $f(3) \cdot f''(3) > 0 \Rightarrow$  punctul din  
care se trasează prima tangentă este  $x_1 = 3$ .

$x$	2	3	$\Rightarrow \min f'(x) = f'(2) = 0.735$
$f''(x)$	+		
$f'(x)$		$\nearrow$	

$$x_2 = x_0 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 3 - \frac{f(3)}{f'(3)} = 2.5267; f(x_2) = 0.017132; \frac{|f(x_2)|}{m} = 0.023309$$

$$x_3 = x_1 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = 2.5267 - \frac{0.017132}{0.8368} = 2.5062; f(x_3) = 0.0000132$$

$$\frac{|f(x_3)|}{m} = 1,8 \cdot 10^{-5} = \frac{0,18}{10^4} = 0.000018 < \epsilon \Rightarrow \alpha \in (2.5062, 2.5267),$$

$$\alpha \approx 2.506218.$$

c) I.  $\alpha \in (-11, -10)$ ,  $a = -11$ ,  $b = -10$

$x$	-11	-10.5	-10
$f''(x)$	+	1317	+
$f'(x)$	$\nearrow$		$\nearrow$

$$f'(x) = 4x^3 - 6x + 75 < 0 \text{ pe } (-11, -10), f''(x) = 12x^2 - 6 = 0 > 0 \text{ pe } (-11, -10)$$

$$\min f'(x) = f'(-11) = -5183 \Rightarrow m = -5183, f(-11) \cdot f''(-11) > 0 \Rightarrow x_0 = -11$$

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = -11 - \frac{3453}{-5183} = -10.3338; f(x_1) = 308.1563$$

$$\frac{|f(x_1)|}{m} = \frac{|308.1563|}{-5183} = -0.0594$$

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = -10.2618; f(x_2) = f(-10.2618) = 3.4973$$

$$\frac{|f(x_2)|}{m} = \frac{|3.4973|}{-5183} = -0.000675$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} > -10.260964; f(x_3) = f(-10.260964) = -0.001594$$

$$\frac{|f(x_3)|}{m} = -0.3 \cdot 10^{-6} < 0.00001; \Rightarrow \alpha \in (-10.2618, -10.260964), \alpha \approx -10.2609643$$

$$\text{II. } \alpha \in [9, 10]$$

$x$	9	9.5	10	$f'(x) = 4x^3 - 6x + 75 > 0, \quad x \in (9, 10)$ $f''(x) = 12x^2 - 6 > 0$
$f''(x)$	+	1077	+	
$f'(x)$	$\nearrow$		$\nearrow$	

$$\min f'(x) = f'(9) = 2937 \Rightarrow m = 2937, f(10) \cdot f''(10) > 0 \Rightarrow x_0 = 10$$

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = 10 - \frac{450}{4015} = 9.88792; f(x_2) = 7.44211; \frac{|f(x_1)|}{m} = 0.002534$$

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 9.88600325; f(x_2) = 0.002130564; \frac{|f(x_2)|}{m} = 0.000000725$$

$$|x_2 - \alpha| = \alpha - x_2 < 0.00000075 \Rightarrow \alpha \in (9.88792, 9.88600), \alpha \approx 9.889004$$

Aproximarea s-a făcut cu o precizie mai bună decât cea cerută ( $10^{-6}$ ). d) Din grafic  $\Rightarrow \alpha_1 \in (-2, -1), \alpha_2 \in (0, 1), \alpha_3 \in (1, 2)$ . Se obține  $\alpha_1 \approx -1.9509, \alpha_2 \approx 0.756, \alpha_3 \approx 1.694$ . e)  $\alpha \in (1, 2)$ . După 6 iterații  $\Rightarrow 1.22074 < \alpha < 1.220744$ .

e)  $f(x) = x^4 - x - 1$ . Soluția în Maple se obține urmând instrucțiunile:

1) *with(plots):*

2)  $f := x \rightarrow x^4 - x - 1;$

3)  $plot(f, -2..2);$  astfel rezultă graficul funcției  $f$  (figura 5) de unde se deduce că ecuația dată are 2 rădăcini: una în intervalul  $(-1, 0)$  și cealaltă în  $(1, 2)$

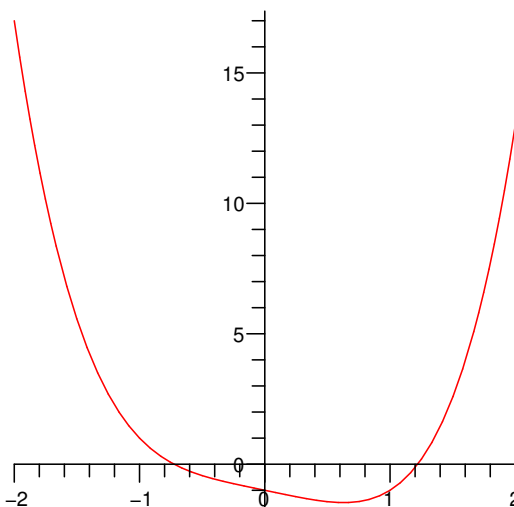


Figura 5. Graficul funcției  $f(x) = x^4 - x - 1$

- 4) Se apelează procedura *minimum* astfel:  $\text{minimum}(f, -1, 0)$ ; rezultă că minimul lui  $f$  pe  $(-1, 0)$  este  $-5$
- 5) Se apelează procedura *minimum* astfel:  $\text{minimum}(f, 1, 2)$ ; rezultă că minimul lui  $f$  pe  $(1, 2)$  este  $3$
- 6) Se apelează procedura *tangenta* astfel:  $\text{tangenta}(f, -1, 0, 10^{-7}, -5)$ ; rezultă  $\alpha \approx -0.2$
- 7) Se apelează procedura *tangenta* astfel:  $\text{tangenta}(f, 1, 2, 10^{-7}, 3)$ ; rezultă  $\alpha \approx 1.22074$ .

## 8.4 CAPITOLUL 4

1. a) Reprezentarea grafică a punctelor de mai sus este dată în figura 6, de unde se vede că funcția care aproximează aceste date este liniară  $f(x; a, b) = ax + b$ . Din formula (4.4) se obține  $a = 0.62$  și  $b = 4.64$ . Deci funcția care aproximează aceste date este  $f(x) = 0.62x + 4.64$ .

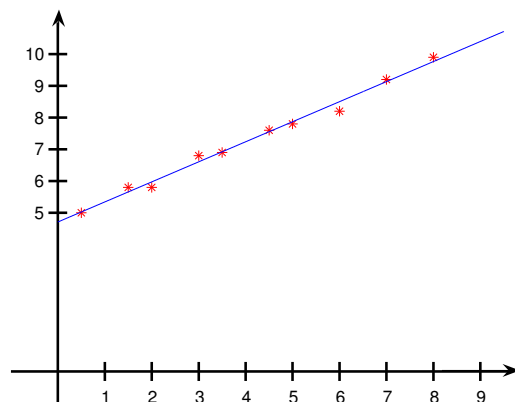


Figura 6. Graficul funcției  $f(x) = 0.62x + 4.64$ .

b) Reprezentând punctele corespunzătoare datelor (figura 7), se constată că ele pot fi approximate foarte bine cu un arc de parabolă  $f(x; a, b, c) = ax^2 + bx + c$ .

Determinarea parametrilor  $a$ ,  $b$  și  $c$  se face din următorul sistem (vezi (4.6)).

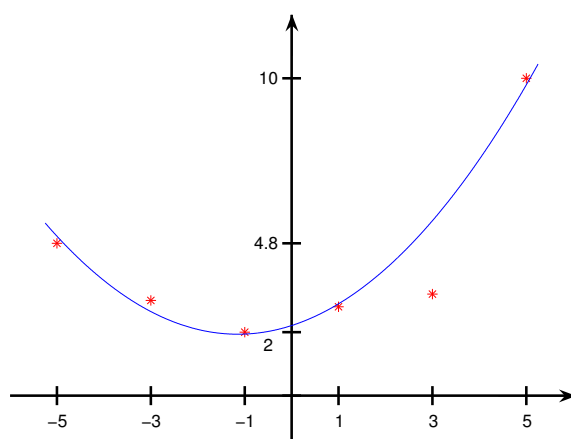


Figura 7. Graficul funcției  $f(x) = 0.208x^2 + 0.477x + 2.21$

$$\begin{aligned}
a \sum_{i=1}^6 x_i^4 + b \sum_{i=1}^6 x_i^3 + c \sum_{i=1}^6 x_i^2 &= \sum_{i=1}^6 x_i^2 y_i \\
a \sum_{i=1}^6 x_i^3 + b \sum_{i=1}^6 x_i^2 + c \sum_{i=1}^6 x_i &= \sum_{i=1}^6 x_i y_i \\
a \sum_{i=1}^6 x_i^2 + b \sum_{i=1}^6 x_i + nc &= \sum_{i=1}^6 y_i
\end{aligned}$$

Se alcătuiește tabelul:

$x_i$	$y_i$	$x_i^2$	$x_i^3$	$x_i^4$	$x_i y_i$	$x_i^2 y_i$
-5	4.8	25	-125	625	-24.0	120
-3	3.0	9	-27	81	-9.0	27
-1	2.0	1	-1	1	2.0	2
1	2.8	1	1	1	2.8	2.8
3	5.2	9	27	81	15.6	46.8
5	10.0	25	125	625	50	250
$\sum_{i=1}^6 x_i = 0$	27.8	70	0	1414	33.4	448.6

Deci

$$\begin{aligned}
1414a + 70c &= 448.6 \\
70b &= 33.4 \Rightarrow a = 0.208, \quad b = 0.477, \quad c = 2.21 \\
70a + c &= 27.8
\end{aligned}$$

Ecuția parabolei care aproximează aceste date este

$$f(x) = 0.208x^2 + 0.477x + 2.21$$

c) Aceste date sunt approximate de funcția (vezi figura 8):

$$f(x) = 1.0023x^2 + 6.8475x + 3.3532$$

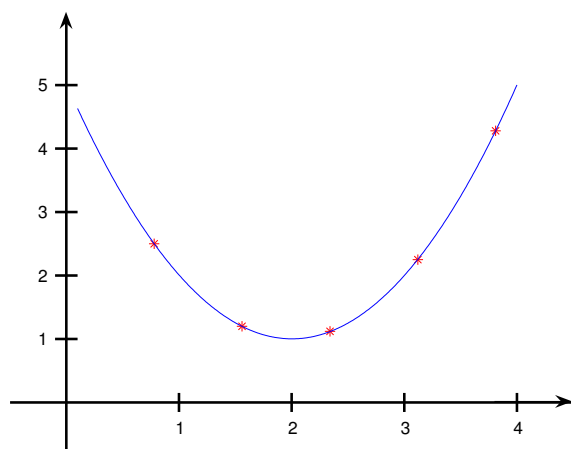


Figura 8. Graficul funcției  $f(x) = 1.0023x^2 + 6.85x + 3.35$

d) Funcția care aproximează aceste date este liniară (vezi figura 9).

$$f(x) = 1.4206x + 0.2149$$

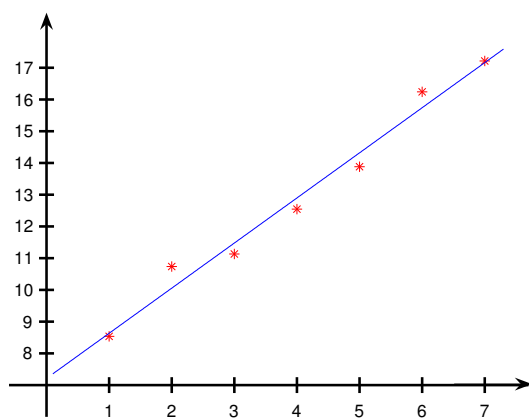


Figura 9. Graficul funcției  $f(x) = 1.42x + 0.22$

2. Funcția care aproximează aceste date este pătratică (vezi figura 10).

$$f(x) = -0.0083x^2 + 0.4073x + 0.9188$$

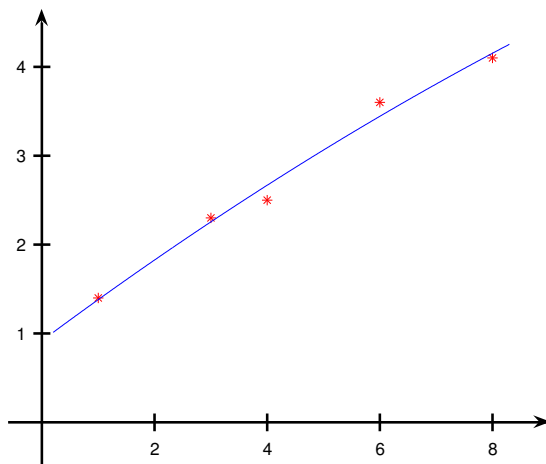


Figura 10. Graficul funcției  $f(x) = -0.008x^2 + 0.41x + 0.92$

Funcția  $f$  se obține scriind în Maple instrucțiunile:

- 1) *with(stats):*
- 2) *fit[lastsquare]([X, Y], Y = a \* X^2 + b \* X + c)([1, 3, 4, 6, 8], [1.4, 2.3, 2.5, 3.6, 4.1]);*

3. Se procedează la fel ca în exemplul 4.1.

Se obține

$$e^{0.865} = 2.375036, \quad e^{\frac{5}{6}} = 2.301002$$

4. a)

$x_i$	0	1/6	1/2
$f(x_i)$	0	1/2	1

$$L_2(x) = \sum_{i=0}^2 l_i(x) f(x_i)$$

$$l_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} = \frac{\left(x - \frac{1}{6}\right)\left(x - \frac{1}{2}\right)}{\left(0 - \frac{1}{6}\right)\left(0 - \frac{1}{2}\right)} = 12x^2 - 8x + 1$$



$$l_1(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} = \frac{(x-0)\left(x-\frac{1}{2}\right)}{\left(\frac{1}{6}-0\right)\left(\frac{1}{6}-\frac{1}{2}\right)} = -18x^2 + 9x$$

$$l_2(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} = \frac{(x-0)\left(x-\frac{1}{6}\right)}{\left(\frac{1}{2}-0\right)\left(\frac{1}{2}-\frac{1}{6}\right)} = 6x^2 - x$$

$$L_2(x) = -3x^2 + \frac{7}{2}x$$

b) Se vor calcula mai întâi diferențele divizate

$$\begin{array}{ccc}
 0 & 0 & \\
 & \backslash & \\
 & \frac{\frac{1}{2}-0}{\frac{1}{6}-0} = \boxed{3} & \\
 & / & \backslash \\
 \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{\frac{3}{2}-3}{\frac{1}{2}-0} = \boxed{-3} \\
 & \backslash & / \\
 & \frac{1-\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}-\frac{1}{6}} = \frac{3}{2} & \\
 & / & \\
 \frac{1}{2} & 1 & 
 \end{array}$$

$$\begin{aligned}
 N_2(x) &= f(x_0) + (x-x_0)[x_0, x_1; f] + (x-x_0)(x-x_1)[x_0, x_1, x_2; f] = \\
 &= f(x_0) + (x-x_0) \cdot 3 + (x-x_0)(x-x_1)(-3) = 0 + 3x + x\left(x-\frac{1}{6}\right)(-3) \\
 &= -3x^2 + 3x + \frac{1}{2}x = -3x^2 + \frac{7}{2}x = L_2(x)
 \end{aligned}$$

$$R_2(x) = \frac{f^{(3)}(\xi)}{3!}u(x) \Rightarrow R_2(x) = \frac{x\left(x-\frac{1}{6}\right)\left(x-\frac{1}{2}\right)}{3!}f^{(3)}(\xi), \quad 0 \leq \xi \leq \frac{1}{2}$$

$$f(x) = \sin \pi x, \quad f'(x) = \pi \cos \pi x, \quad f''(x) = -\pi^2 \sin \pi x, \quad f'''(x) = -\pi^3 \cos \pi x,$$

$$f^{IV}(x) = \pi^4 \sin \pi x \quad \begin{array}{c|cc} x & 0 & \frac{1}{2} \\ \hline f^{IV} & & \\ \hline f''' & + & \nearrow \end{array} \Rightarrow \max f^{(3)}(\xi) = f^{(3)}\left(\frac{1}{2}\right) = 0$$

5.

$$\begin{array}{rcl} 5 & 150 & \\ & \backslash & \\ & \frac{392 - 150}{7 - 5} = \boxed{121} & \\ & / & \\ 7 & 392 & \backslash \frac{265 - 121}{11 - 5} = \boxed{24} \\ & \backslash & / \\ & \frac{1452 - 392}{11 - 7} = 265 & \backslash \frac{32 - 24}{13 - 5} = \boxed{1} \\ & / & / \\ 11 & 1452 & \backslash \frac{457 - 265}{13 - 7} = 32 \\ & \backslash & / \\ & \frac{2366 - 1452}{13 - 11} = 457 & \backslash \frac{46 - 32}{21 - 7} = 1 \\ & / & / \\ 13 & 2366 & \backslash \frac{917 - 457}{21 - 11} = 46 \\ & \backslash & / \\ & \frac{9702 - 2366}{21 - 13} = 917 & \\ & / & \\ 21 & 9702 & \end{array} \quad \begin{array}{l} \backslash \frac{1 - 1}{21 - 5} = \boxed{0} \\ / \end{array}$$

$$N_4(x) = x^3 + x^2, \quad N_4(6.42) = 305.82$$

Polinomul  $N_4$  se poate obține în Maple scriind comenzile:

$$1) \ v := [5, 7, 11, 13, 21];$$

$$2) \ f := [150, 392, 1452, 2366, 9702];$$

3) se apelează procedura *PolNewton* astfel  $N := \text{PolNewton}(y, v, 5, f); \Rightarrow$   
 $N := -455 + 121y + 24(y - 5)(y - 7) + (y - 5)(y - 7)(y - 11)$

4)  $\text{eval}(N, y = 6.42); \Rightarrow 305.82.$

6. Se va folosi polinomul de interpolare al lui Lagrange.

$$L_2(x) = -4x^2 + 6x + 2$$

$$R_2(x) = \frac{x \left(x - \frac{1}{2}\right) (x - 1)}{3!} f'''(\xi), \quad 0 \leq \xi \leq 1$$

$$\left| R_2\left(\frac{1}{4}\right) \right| \leq \left| \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{4} \left(\frac{1}{4} - \frac{1}{2}\right) \left(\frac{1}{4} - 1\right) \right| \cdot |f'''(\xi)| = \frac{1}{128} = 0.0078125$$

7. Se va folosi polinomul de interpolare al lui Newton pentru noduri echidistante (vezi (4.50)), sub forma

$$N_3(f; t) = f(x_0) + \frac{t}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta^2 f(x_0) + \frac{t(t-1)(t-2)}{3!} \Delta^3 f(x_0)$$

Se formează tabelul diferențelor finite :

x	f(x)	$\Delta^1 f(x)$	$\Delta^2 f(x)$	$\Delta^3 f(x)$
1000	3.0000000			
1010	3.0043214	0.0043214		
1020	3.0086002	0.0042788	-0.0000426	0.0000008
1030	3.0128372	0.0042370	-0.0000418	0.0000009
1040	3.0170333	0.0041961	-0.0000409	0.0000008
1050	3.0211893	1.0041560	-0.0000401	

$$x_0 = 1000, h = 10, \mu = t$$

Calcululele pot fi făcute după schema

x	t	$t\Delta f$	$\frac{t(t-1)}{1 \cdot 2}\Delta^2 f$	$\frac{t(t-1)(t-2)}{1 \cdot 2 \cdot 3}\Delta^3 f$	N(f;t)
1000	0.0	0.00000000	0.00000000	0.00000000	3.00000000
1001	0.1	0.00043214	0.0000019	0.00000002	3.00004341
1002	0.2	0.00086428	0.0000341	0.00000004	3.00008677
1003	0.3	0.00129642	0.0000447	0.00000005	3.00013009
1004	0.4	0.00172856	0.0000511	0.00000005	3.00017339
1005	0.5	0.00216070	0.0000532	0.00000005	3.00021661
1006	0.6	0.00259284	0.0000511	0.00000005	3.00025980
1007	0.7	0.00302498	0.0000447	0.00000004	3.00030295
1008	0.8	0.00345712	0.0000341	0.00000002	3.00034605
1009	0.9	0.00388926	0.0000191	0.00000001	3.00038912
1010	1.0	0.00432140	0.0000000	0.00000000	3.00043214

8.  $f(x) = \arcsin x$ ,  $f(x_0) = 0.562142$ ,  $f(x_1) = 0.563325$ .

Polinomul de interpolare Lagrange liniar este

$$L_1(x) = 1.2x - 0.0775, \quad R_1(x) = \frac{u(x)}{2}f''(\xi), \quad x_0 \leq \xi \leq x_1$$

$$f(x) = \arcsin x, \quad f'(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}, \quad f''(x) = \frac{x}{\sqrt{(1-x^2)^3}}$$

$$f'''(x) = \frac{1}{\sqrt{(1-x^2)^3}} + \frac{3x^2}{\sqrt{(1-x^2)^5}} > 0 \text{ pentru } x \in [x_0, x_1]$$

$$\begin{array}{c|cc} x & x_0 & x_1 \\ \hline f''' & & + \\ \hline f'' & & \nearrow \end{array} \quad \max f''(\xi) = f''(0.5340) = 0.88$$

$$\Rightarrow |R_1(0.5335)| \leq \frac{(0.5335 - 0.5330)(0.5335 - 0.5340)}{2} \cdot 0.88$$

$$\Rightarrow |R_1(0.5335)| \leq 0.11 \cdot 10^{-6}$$

9.  $H_2(x) = 4x^2 - 4x - 1$ .

10.

$i$	$[x_0, \dots, x_i; f]$
0	1
1	1.107014
2	0.612740
3	0.226104
4	0.062575
5	0.013854

11. Se folosește evaluarea restului din formula de interpolare a lui Lagrange.

$$\text{a) } \sin x - L_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{2}(-\sin c_x), \quad x_0 \leq x, c_x \leq x_1, \quad |\sin x - L_1(x)| \leq \frac{h^2}{8}(1) = 1.25 \times 10^{-5}$$

b)

$$\sin x - L_2(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)}{6}(-\cos c_x), \quad x_0 \leq x, c_x \leq x_2$$

$$|\sin x - L_2(x)| \leq \frac{h^3}{9\sqrt{3}}(1) = 6,42 \times 10^{-8}$$

12. Se va folosi evaluarea de la problema precedentă punctul b).

$$|\sin x - L_2(x)| \leq \frac{h^3}{9\sqrt{3}}(1) \leq 10^{-6}, \Rightarrow h \leq (9\sqrt{3})^{\frac{1}{3}} \times 10^{-2} = 0.025$$

13. Se vor introduce în Maple instrucțiunile:

1) *readlib(spline)*:2)  $s_3 := \text{spline}([0, 1, 2], [1, 1, 5], x, \text{cubic}); \Rightarrow$ 

$$s_3 := \begin{cases} 1 - x - x^3, & x < 1 \\ 3 - 7x + 6x^2 - x^3, & \text{în rest} \end{cases}$$

15. Similar problemei 13  $\Rightarrow s_3 := \begin{cases} \frac{115}{32} - \frac{17}{32}x - \frac{3}{32}x^2 + \frac{1}{32}x^3, & x < 3 \\ \frac{169}{32} - \frac{71}{32}x + \frac{15}{32}x^2 - \frac{1}{32}x^3, & \text{în rest} \end{cases}$ 16. Da, ea satisfăcând condițiile de racordare în punctul  $x = 1$ 

$$s(1) = s'(1) = s''(1) = 0$$

17. Avem

$$s(2) = 1, \quad s'(2) = 2, \quad s''(2) = 6 \Rightarrow \text{este funcție spline cubică}$$

$$s''(1) = 0, \quad s''(3) = 0 \Rightarrow \text{este funcție spline cubică naturală}$$

## 8.5 CAPITOLUL 5

1. In Maple se parcurg etapele:

1) *with(stats)* :

2)  $f := x \rightarrow \frac{1}{4+x}$ ;

3) se apelează procedura *dreptunghi2* astfel: *dreptunghi2*( $f$ , 0, 1,  $\frac{1}{5000}$ );  $\Rightarrow$   
 $n = 3$

4) se apelează procedura *dreptunghi1* astfel:

$$\text{dreptunghi1}(f, 0, 1, 3); \Rightarrow \int_0^1 \frac{1}{4+x} dx \approx 0.2231842672$$

$$2. R(f) = \frac{(b-a)^3}{24n^2} f''(\xi), \xi \in (a, b), |R(f)| \leq \frac{(b-a)^3}{24n^2} |M_2| \leq \epsilon$$

$$M_2 = -0.00925, \Rightarrow n = 15, \int_1^3 \sqrt{x} dx \approx 2.7971220$$

$$3. a) n = 5; f(x) = \frac{1}{1+x}$$

$$f'(x) = -\frac{1}{(1+x)^2} \quad f''(x) = \frac{2}{(1+x)^3} \quad f'''(x) = -\frac{6(1+x)^2}{(1+x)^6}$$

$x$	0	1
$f'''(x)$	-	
$f''(x)$	$\searrow$	

$$M_2 = \max_{\xi \in (0,1)} f''(\xi) = f''(0) = 2$$

- Cu formula dreptunghiurilor:

$$\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx \simeq \frac{1-0}{5} \sum_{i=0}^4 f\left(0 + (2i+1)\frac{1-0}{2 \cdot 5}\right) = 0.69190788$$

$$|R(f)| \leq \frac{(b-a)^3}{24n^2} |M_2|, |R(f)| \leq \frac{1}{24 \cdot 25} \cdot 2 \Rightarrow |R(f)| \leq 0.0033$$

Deci

$$\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx = 0.69190788 + 0.0033 = 0.6952078857$$

- Cu formula trapezelor:

$$\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx \simeq \frac{1-0}{2 \cdot 5} [f(0) + 2f(x_1) + 2f(x_2) + 2f(x_3) + 2f(x_4) + f(1)]$$

$$x_1 = \frac{1}{5}, x_2 = \frac{2}{5}, x_3 = \frac{3}{5}, x_4 = \frac{4}{5} \quad R(f) = -\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\xi) \quad |R(f)| \leq 0.0066$$

$$\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx \simeq \frac{1}{10} \left[ f(0) + 2 \left[ f\left(\frac{1}{5}\right) + f\left(\frac{2}{5}\right) + f\left(\frac{3}{5}\right) + f\left(\frac{4}{5}\right) \right] + f(1) \right] =$$

$$= 0.695633 \Rightarrow \int_0^1 \frac{1}{x+1} dx = 0.695633 + 0.0066 = 0.702 \Rightarrow \ln 2 \simeq 0.702$$

b) Se impune condiția

$$|R_n(f)| \leq \frac{1}{1000} \Leftrightarrow \frac{1}{12n^2} \cdot 2 \leq \frac{1}{1000} \Rightarrow 6n^2 \geq 1000 \quad n \geq 12.9$$

$$n = 13, \quad x_i = a + i \cdot \frac{b-a}{n} = 0 + i \cdot \frac{1}{13} = \frac{i}{13}$$

$$\int_0^1 \frac{1}{x+1} dx \simeq \frac{1}{26} \left[ f(0) + 2f\left(\frac{1}{13}\right) + 2f\left(\frac{2}{13}\right) + \dots + 2f\left(\frac{12}{13}\right) + f(1) \right] = 0.6935$$

$$4. \quad a) \int_0^1 \frac{dx}{1+x^3} \simeq 0.835648 \quad b). \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sqrt{1 - \frac{1}{4} \sin^2 x} dx \simeq 1.4675.$$

$$5. \quad M_2 = \max_{\xi \in (0,1)} f''(\xi) = f''(1) = 6e, \quad |R(f)| \leq \epsilon \Leftrightarrow \frac{(1-0)^3}{12n^2} \cdot 6e \leq \frac{1}{100}$$

$$\Rightarrow n = 12 \Rightarrow \int_0^1 e^{x^2} dx \simeq 1.47523$$

Soluția de mai sus se poate determina și în Maple urmând etapele:

1)  $f := x \rightarrow e^{x^2}$ ;

2) se apelează procedura *trapez2* astfel *trapez2(f, 0, 1, 0.01)*;  $\Rightarrow n = 12$



3) se apelează procedura *trapez1* astfel  $\text{trapez1}(f, 0, 1, 12); \Rightarrow$

$$\int_0^1 e^{x^2} dx \simeq 1.47523.$$

6.  $a = 1, b = 3, f(x) = \frac{1}{x}$

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{6} \left[ f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right] - \frac{(b-a)^5}{2880} f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in (a, b)$$

$$f'(x) = -\frac{1}{x^2}, \quad f''(x) = \frac{2}{x^3}, \quad f'''(x) = -\frac{6}{x^4}, \quad f^{(4)}(x) = \frac{24}{x^5}$$

$$f^{(5)}(x) = -\frac{24 \cdot 5x^4}{x^{26}} < 0 \Rightarrow f^{(4)}(x) \text{ descrescătoare}$$

$x$	1      3
$f^{(5)}$	—
$f^{(4)}$	$\searrow$

$$\Rightarrow |R(f)| = \left| -\frac{(3-1)^5}{2880} \cdot 24 \right| = \frac{32 \cdot 24}{2880} = 0.26$$

$$\int_1^3 \frac{1}{x} dx \sim \frac{3-1}{6} \left[ f(1) + 4f\left(\frac{1+3}{2}\right) + 2f(3) \right] = 1.111$$

$$\Rightarrow \int_1^3 \frac{1}{x} dx = 1.11 + 0.26 = 1.37$$

7. Pentru a rezolva această problemă în Maple se parcurg etapele:

1)  $\text{with}(\text{student});$

2)  $f(x) = \ln(x);$

3) se apelează procedura *Simpson2* astfel  $\text{Simpson2}(f, 1, 2, 10^{-6}); \Rightarrow n =$

4

4) se apelează procedura *Simpson1* astfel  $\text{Simpson1}(f, 1, 2, 4); \Rightarrow \int_1^2 \ln x dx \simeq$

0.3862600714.

$$8. M_4 = \max_{\xi \in (0,1)} f^{(4)}(\xi) = f^{(4)}(0) = 24, \quad |R(f)| \leq 0.00833$$

$$\int_0^1 \frac{1}{1+x^2} dx = \frac{1-0}{6} \left( \frac{1}{1+0^2} + 4 \cdot \frac{1}{1+\frac{1}{4}} + \frac{1}{1+1} \right) = 0.79163$$

9. Se folosește formula (5.43). Se obține

$$f''(0.5) = 0.0800 \text{ pentru } h = 0.1, \quad f''(0.5) = 0.0775 \text{ pentru } h = 0.2$$

Soluția în Maple se obține astfel:

- 1)  $xdi := [0.3, 0.4, 0.5, 0.6, 0.7];$
  - 2)  $fdi := [7.3891, 7.4633, 7.5383, 7.6141, 7.6909];$
  - 3)  $h := 0.1;$
  - 4)  $\mu := \frac{(x-xdi[1])}{h};$
  - 5) se apelează procedura *DifFinita* astfel:
    1. *DifFinita*(1, 1, *fdi*);
    2. *DifFinita*(2, 1, *fdi*);
    3. *DifFinita*(3, 1, *fdi*);
    4. *DifFinita*(4, 1, *fdi*);
  - 3) se apelează procedura *fsec* astfel: *fsec*(*h*,  $\mu$ , *fdi*);
  - 4) *eval*(*fsec*,  $x = 0.5$ );  $\Rightarrow f''(0.5) = 0.07833$
- Pentru  $h = 0.2$  se procedează analog.

## 8.6 CAPITOLUL 6

I.

1. Soluția exactă a problemei este  $y(x) = (x+1)^2 - \frac{1}{2}e^x$

$x$	$y^*(x)$	$y(x)$	$ y^*(x) - y(x) $
0.0	0.5000000	0.5000000	0
0.2	0.8292933	0.8292986	0.0000053
0.4	1.2140762	1.2140877	0.0000114
0.6	1.6489220	1.6489406	0.0000186
0.8	2.1272026	2.1272295	0.0000269
1.0	2.6408226	2.6408591	0.0000364
1.2	3.1798941	3.1799415	0.0000474
1.4	3.7323401	3.7324000	0.0000599
1.6	4.2834095	4.2834838	0.0000743
1.8	4.8150856	4.8151763	0.0000906
2.0	5.3053630	5.3054720	0.0001089

2. Soluția exactă este  $y(x) = x \operatorname{tg}(\ln x)$

$x$	$y^*(x)$	$y(x)$
1.4	0.4896842	0.4896817
1.8	1.1994320	1.1994386
2.2	2.2134693	2.2135018
2.6	3.6783790	3.6784753
3.0	5.8738386	5.8741000

3. Soluția exactă este  $y(x) = \frac{2}{1 + e^{-2x}} - 3$

$x$	$y^*(x)$	$y(x)$
0.4	-1.6200576	-1.6200510
0.8	-1.3359824	-1.3359632
1.2	-1.1663735	-1.1663454
1.6	-1.0783582	-1.0783314
2.0	-1.0359922	-1.0359724

4. Soluția exactă este  $y(x) = \frac{e^{-5x}}{3} + x$

$x$	$y^*(x)$	$y(x)$
0.2	0.1627655	0.1626265
0.4	0.2052405	0.2051118
0.6	0.3766981	0.3765957
0.8	0.6461896	0.6461052
1.0	1.0023207	1.0022460

7. Soluția exactă este  $y(x) = (\ln x + 2)x$  și se obține în Maple astfel:

1)  $ec := \{diff(y(x), x) = 1 + \frac{y(x)}{x}\};$

2)  $ci1 := y(1) = 2;$

3)  $dsolve(ec \text{ union } ci1, y(x));$

Apoi se aplică Metoda Runge Kutta de ordinul 4 astfel:

4)  $s := \text{solve}(\text{ec union } ci1, \text{ type} = \text{numeric}, \text{ method} = \text{rkf45});$

5)  $xi := 1 :$

$h := 0.2 :$

*for*  $i$  *from* 1 *to* 5 *do*;

$j := xi + h * i :$

$\text{print}(s(j)) :$

*od* :

Soluția aproximativă va fi afișată după cum urmează:

$x = 1.2$	$y(x) = 2.61878563594558456$
$x = 1.4$	$y(x) = 3.27106062872147518$
$x = 1.6$	$y(x) = 3.95200483842328288]$
$x = 1.8$	$y(x) = 4.65801470122226302$
$x = 2.0$	$y(x) = 5.38629302176129964$

# Bibliografie

- [1] O. Agratini, Ioana Chioorean, Gh. Coman, R. Trîmbițaș: *Analiză numerică și teoria aproximării*, vol.III, Presa Univ. Clujeană, 2002.
- [2] K. Atkinson: *Elementary Numerical Analysis*, second edition, John Wiley & Sons, Inc. New York, 1993.
- [3] O. A. Blăjină: *MAPLE în matematica asistată de calculator*, Editura Albastră, Cluj-Napoca, 2001.
- [4] R. L. Burden, J. D. Faires: *Numerical Analysis*, sixth edition, Books/Cole Publishing Company, ITP, 1997.
- [5] J. C. Butcher: *On Runge - Kutta processes of high order*, J. Austral. Math. Soc., 4, Part 2, 179-194, 1964.
- [6] Gh. Căpățână, D. Lica, Veronica Marin, Sanda Micula, Narcisa Teodorescu: *Produsul programat Maple în matematici*, Editura Bren, București, 2005.
- [7] Gh. Coman: *Analiză numerică*, Editura Libris, Cluj-Napoca, 1995.
- [8] Gh. Coman, Ioana Chioorean, Teodora Cătinaș: *Numerical Analysis, An Advanced Course*, Presa Universitară Clujeană, 2007.
- [9] A. Coțiu: *Stabilirea unor procedee de ordin înalt de exactitate, de integrare numerică a ecuațiilor diferențiale*, An. Șt. Univ. Iași, t. VI, 3, 585-598, 1960.
- [10] I. Cuculescu: *Analiză numerică*, Editura Tehnică, București, 1967.
- [11] Gh. Dodescu, M. Toma: *Metode de calcul numeric*, Editura Didactică și Pedagogică, București, 1976.

- [12] G. M. Fihtenholt: *Curs de calcul diferențial și integral*, Editura Tehnică, București, 1963.
- [13] D. V. Ionescu: *O generalizare a unei proprietăți care intervine în metoda Runge - Kutta pentru integrarea numerică a ecuațiilor diferențiale*, Bul. Șt. Acad. RPR, t. VI, 2, 229-241, 1954.
- [14] Gh. Marinescu, L. Badea, ș. a.: *Probleme de analiză numerică*, Editura Didactică și Pedagogică, București, 1978.
- [15] Gh. Micula: *Funcții spline și aplicații*, Ed. Tehnică, București, 1978.
- [16] Maria Micula: *Contribuții la aproximarea soluțiilor ecuațiilor diferențiale, integrale și integro-diferențiale*, Teză de doctorat, UBB Cluj-Napoca, 1978.
- [17] Maria Micula: *Matematici aplicate în agronomie*, Casa de editură Transilvania Press, Cluj-napoca, 1997.
- [18] D. D. Stancu: *Curs și culegere de probleme de analiză numerică*, lito UBB Cluj-Napoca, 1977.
- [19] D. D. Stancu, Gh. Coman, O. Agratini, R. Trîmbițaș: *Analiză numerică și Teoria aproximării*, vol. I, Presa Universitară Clujeană, Cluj-Napoca, 2001.
- [20] D. D. Stancu, Gh. Coman, P. Blaga: *Analiză numerică și Teoria aproximării*, vol. II, Presa Univ. Clujeană, 2002.
- [21] J. Stoer, R. Bulirsch: *Introduction to Numerical Analysis*, Springer-Verlag New York, 1980.

# Index

- eroare reziduală, 41
- funcția evalf, 146
- metode de tip Runge-Kutta, 119, 122
  
- Algoritmul lui Gauss, 154
- algoritmul lui Gauss, 17
- Aplicația **Maple**, 137
- aproximație, 4
- aproximare corectă, 13
- aproximarea medie pătratică, 63
  
- binary, 153
  
- cifre semnificative, 12
- comanda end, 150
- comanda global, 150
- comanda lhs, 174
- comanda local, 150
- comanda options, 150
- comanda proc, 150
- comanda readlib, 188
- comanda rhs, 174
- comanda stats, 191
- comanda with, 139, 147, 164, 168, 170, 177
- complementul Schur, 30
- condiții de interpolare, 65
- constantă matem. Euler, 145
- constantă matem. gamma, 145
- constantă matem. infinity, 168
- constantă matem. infinity, 145
  
- Constante numerice, 142
- cuvânt cheie by, 152
- cuvânt cheie do, 152
- cuvânt cheie else, 151
- cuvânt cheie fi, 151
- cuvânt cheie from, 152
- cuvânt cheie in, 153
- cuvânt cheie od, 152, 153
- cuvânt cheie then, 151
  
- decimal, 153
- derivare numerică, 112
- descompunere LU, 25
- descompunerea matricei, 25
- det, 148
- diferență divizată, 69
- diferență finită, 72
- diferență finită progresivă, 72
- diferență finită regresivă, 73
- diferențe divizate pentru noduri multiple, 72
  
- eliminarea gaussiană, 19
- eroare absolută, 5
- eroare relativă, 5
- eroarea în interpolarea prin polinomul lui Newton, 81
- eroarea absolută, 7
- eroarea absolută maximă, 7
- eroarea aproximației, 4

- eroarea formulei de interpolare Lagrange, 67, 69
- eroarea medie pătratică, 63
- eroarea metodei coardei, 55
- eroarea metodei tangentei, 59
- eroarea propagată, 8
- eroarea relativă, 7, 8
- eroarea relativă maximă, 15
- Expresiile în **Maple**, 140
- factorizare LU, 25
- factorizarea Doolittle, 25, 27
- factorizarea LU, 24
- formă normalizată, 12
- formulă de medie pentru diferențe divizate, 81
- formula de cuadratură a dreptunghiurilor, 103
- formula de interpolare a lui Hermite, 88
- formula de interpolare a lui Lagrange, 67
- formula de interpolare a lui Newton, 78
- formula lui Simpson, 108, 110
- formula trapezelor, 108
- formula trapezului, 106
- frobenius, 168
- funcția allvalues, 175
- funcția arccos, 146
- funcția arccot, 146
- funcția arcsin, 146
- funcția arctan, 146
- funcția array, 148
- funcția cat, 166
- funcția convert, 153, 166
- funcția cos, 146
- funcția dsolve, 176, 199
- funcția eigenvals, 164
- funcția eval, 145, 186
- funcția evala, 145
- funcția evalb, 145
- funcția evalc, 145
- funcția evalf, 144, 145
- funcția evalm, 145, 149
- funcția exp, 146
- funcția export, 182
- funcția fit, 191
- funcția fsolve, 175
- funcția interp, 185
- funcția inverse, 148
- funcția isolve, 175
- funcția leastsquare, 191
- funcția list, 166
- funcția ln, 146
- funcția log, 146
- funcția LUdecomp, 162
- funcția matrix, 148
- funcția method, 176
- funcția msolve, 175
- funcția nops, 141, 166
- funcția norm, 168
- funcția nullspace, 164
- funcția op, 141
- funcția plot, 177
- funcția return, 150
- funcția RootOff, 175
- funcția rsolve, 176
- funcția sin, 146
- funcția solve, 165, 174
- funcția spline, 188
- funcția sqrt, 146
- funcția tan, 146
- funcția type, 176
- Funcții elementare, 146
- funcție spline, 90



- funcție spline cubică, 91
- funcție spline cubică de interpolare, 91
- funcție spline cubică naturală, 92
- GaussianElimination, 154
- hex, 153
- instrucțiunea for, 152, 153
- instrucțiunea if, 151
- instrucțiunea while, 152
- integrare numerică, 101
- interpolarea funcțiilor, 65
- matrice inversă, 22
- matrice nesingulară, 22
- matrice triunghiulară inferior, 18
- matrice triunghiulară superior, 18
- metoda înjumătățirii, 177
- metoda înjumătățirii, 49, 50
- metoda celor mai mici pătrate, 64
- metoda coardei, 53, 55, 58, 179
- metoda dezvoltării în serie Taylor, 114
- metoda Gauss - Seidel, 39
- metoda interpolativă de derivare numerică, 112
- metoda iterativă a lui Jacobi, 38
- metoda lui Gauss - Seidel, 40
- metoda lui Jacobi, 40
- metoda lui Newton, 59
- metoda substituțiilor succesive, 38
- Metoda tangentei, 180
- metoda tangentei, 58, 59
- metodele iterative, 36
- octal, 153
- opțiunea complex, 175
- opțiunea cubic, 188
- opțiunea fulldigits, 175
- opțiunea linear, 188
- opțiunea maxsols, 175
- opțiunea numeric, 199
- opțiunea quadratic, 188
- opțiunea quartic, 188
- opțiunea var, 175
- operatorul intersect, 141
- operatorul member, 141
- operatorul minus, 141
- operatorul union, 141
- pachetul linalg, 147–149, 162
- pachetul LinearAlgebra, 147, 148
- pachetul student, 192, 195, 197
- polinoamele fundamentale ale lui Lagrange, 66
- polinom caracteristic, 34
- polinomul caracteristic, 165
- polinomul de interpolare al lui Lagrange, 66
- polinomul de interpolare al lui Newton, 74, 76, 78, 89
- polinomul de interpolare Hermite, 92
- polinomul lui Hermite, 87
- principiul efectelor egale, 8
- problemă de identificare, 4
- problemă directă, 4
- problemă inversă, 4
- procedee Runge - Kutta - Fehlberg, 135
- procedee Runge-Kutta (3,3), 126
- procedee Runge-Kutta (4,4), 127
- procedeu clasic al lui Kutta, 127
- procedeu de aproximare, 4
- procedeu Runge-Kutta, 124
- procedeu lui Euler modificat, 124
- procedeu lui Butcher, 129

- procedeul lui Euler, 124
- procedeul lui Euler îmbunătățit, 125
- procedeul lui Heun, 126
- procedeul lui Kutta, 128
- procedeul lui Nyström, 128
- procedeul lui procedeul lui Heun, 124
- procedeul lui Taylor, 123
- Procedura, 150
- procedura DifDiv, 186
- procedura Diffinita, 200
- Procedura dreptunghi1, 192
- Procedura dreptunghi2, 192
- procedura GaussSeidel, 171
- procedura GaussSeidelEps, 173
- procedura Jacobi, 167
- procedura JacobiEps, 168
- procedura minimum, 179
- Procedura PolNewton, 186
- Procedura Simpson1, 197
- Procedura Simpson2, 197
- Procedura tangenta, 181
- Procedura trapez1, 195
- Procedura trapez2, 195
- procedurii GaussSeidel, 171
- procedurii GaussSeidelEps, 172
- rădăcină izolată, 47
- restul formulei de interpolare a lui Lagrange, 67
- Rezolvarea matriceală a sistemelor liniare, 158
- substituție directă, 25
- substituție inversă, 25
- substituții simultane, 37
- teorema creșterilor finite, 55
- teorema lui Bolzano-Cauchy, 47
- teorema lui Rolle, 68
- valoare booleană false, 145
- valoare booleană true, 145
- valoare proprie, 33
- variabila globală constants, 142
- variabila globală Digits, 142, 144, 175
- variabila globală lasterror, 142
- variabila globală libname, 142
- variabila globală Null, 175
- variabila globală Order, 142
- Variabile **Maple**, 141
- variabile globale, 142
- variabile legate, 142
- variabile libere, 142
- vector propriu, 33
- virgulă flotantă, 12