

METODE NUMERICE

Mihaela DUMITRACHE Camelia GHELDIU

Cuprins

0.1	Cuvânt înainte	5
1	Rezolvarea ecuațiilor algebrice și transcendente	7
1.1	Ecuația de gradul al III-lea	7
1.1.1	Metoda HÜDDE	8
1.1.2	Ecuații cubice cu coeficienți reali	10
1.2	Rezolvarea ecuației de gradul al IV-lea	16
2	Rezolvarea ecuațiilor transcendente	19
2.1	Generalități	19
2.2	Separarea rădăcinilor reale în cazul ecuațiilor neliniare reale	20
2.3	Metoda bipartiției	21
2.4	Metoda tangentei	27
2.5	Metoda secantei	38
2.6	Metoda combinată	46
3	Rezolvarea sistemelor de ecuații liniare	53
3.1	Metoda lui Cramer	53
3.2	Metoda lui Gauss	58
3.3	Metoda pivotului	63
3.4	Metoda aproximațiilor succesive	64
3.5	Metoda Gauss-Seidel	71
3.6	Metoda Relaxării	80
4	Valori proprii și vectori proprii	91
4.1	Valori și vectori proprii ai unui operator liniar	91
4.2	Calculul valorilor proprii	94
4.3	Valori și vectori proprii ale unei matrice	95
4.4	Metoda Krylov	100
4.5	Metoda Leverrier	103

5	Interpolarea și aproximarea funcțiilor	107
5.1	Polinomul de interpolare al lui Lagrange	107
5.2	Diferențe finite	114
5.3	Formulele de interpolare ale lui Newton	126
5.3.1	Prima formulă de interpolare a lui Newton	126
5.3.2	A doua formulă de interpolare a lui Newton	130
5.3.3	Evaluarea erorilor pentru formulele lui Newton	133
6	Integrare numerică	135
6.1	Formule de cuadratură	135
6.2	Formulele de cuadratură Newton - Cotes	139
6.3	Formula trapezelor	143
6.4	Formula generalizată a trapezelor	147
6.5	Formula Simpson	150
6.6	Formula Simpson generalizată	154
6.7	Formula de cuadratură a lui Cebîșev	157
6.8	Formula de cuadratură a lui Gauss	161
	Bibliografie	171

0.1 Cuvânt înainte

Metode numerice face parte din disciplinele fundamentale de pregătire a studenților din cadrul facultăților de matematică, de inginerie electronică și calculatoare, având ca scop prezentarea metodelor și relațiilor de calcul matematic numeric.

Cartea cuprinde 6 capitole în care aceste metode, se referă în principal, la metode aproximative de rezolvare a ecuațiilor algebrice și transcendente, metode exacte și aproximative de rezolvare a sistemelor de ecuații liniare, metode de determinare a coeficienților polinomului caracteristic, metode de interpolare a funcțiilor și integrare numerică.

Parcursul acestei cărți presupune cunoștințe minime de analiză matematică, algebră și geometrie analitică.

Prin această lucrare, autorii pun la dispoziția cititorilor toate cunoștințele necesare în vederea construirii de algoritmi și proceduri capabile să ia ca argument un obiect matematic și să returneze un rezultat final.

Autorii

Februarie 2013

Capitolul 1

Rezolvarea ecuațiilor algebrice și transcendente

1.1 Ecuația de gradul al III-lea

Ecuația de gradul al III-lea, deși aparent simplă, ascunde în sine o mare bogăție de idei matematice. Să intrăm puțin în lumea acestei ecuații. Începem deci cu rezolvarea ei.

Fie o ecuație de gradul al III-lea cu coeficienți complecși

$$y^3 + ay^2 + by + c = 0. \quad (1.1)$$

Cu ajutorul substituției

$$y = x - \frac{a}{3} \quad (1.2)$$

eliminăm termenul în y^2 și avem:

$$\begin{aligned} x^3 - 3x^2 \left(\frac{a}{3}\right) + 3x \frac{a^2}{9} - \frac{a^3}{27} + \\ + ax^2 - 2\frac{a^2x}{3} + \frac{a^3}{9} + \\ + bx - \frac{ab}{3} + c = 0. \end{aligned}$$

Adică ecuația devine

$$x^3 + \left(b - \frac{a^2}{3}\right)x + \frac{2a^3}{27} - \frac{ab}{3} + c = 0$$

și cu următoarele notații

$$p = b - \frac{a^2}{3} \quad \text{și} \quad q = \frac{2a^3}{27} - \frac{ab}{3} + c \quad (1.3)$$

avem ecuația

$$x^3 + px + q = 0. \quad (1.4)$$

Definiția 1.1 Ecuația (1.4) poartă numele de **ecuația sub formă redusă**.

1.1.1 Metoda HÜDDE

Metoda constă în a scrie soluția sub forma

$$x = u + v \quad (1.5)$$

și înlocuind în ecuația redusă (1.4) obținem

$$\begin{aligned} (u + v)^3 + p(u + v) + q &= 0 \\ u^3 + v^3 + 3uv(u + v) + p(u + v) + q &= 0 \\ u^3 + v^3 + q + (p + 3uv)(u + v) &= 0. \end{aligned}$$

Se vede astfel că u și v trebuie să verifice condiția

$$\begin{cases} u^3 + v^3 + q = 0 \\ 3uv + p = 0 \end{cases}$$

care mai poate fi scrisă

$$\begin{cases} u^3 + v^3 + q = 0 \\ uv = -\frac{p}{3} \end{cases} \quad \text{sau} \quad \begin{cases} u^3 + v^3 = -q \\ u^3 v^3 = -\frac{p^3}{27}. \end{cases} \quad (1.6)$$

Așadar, alcătuim ecuația de gradul al II-lea pentru u^3 și v^3

$$z^2 + qz - \frac{p^3}{27} = 0. \quad (1.7)$$

Definiția 1.2 Ecuația (1.7) se numește **ecuația rezolventă**.

Această ecuație are rădăcinile

$$z_1 = -\frac{q}{2} + \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}, z_2 = -\frac{q}{2} - \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}, \quad (1.8)$$

pe care le scriem astfel

$$u^3 = -\frac{q}{2} + \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}, \quad v^3 = -\frac{q}{2} - \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}.$$

De aici găsim soluțiile

$$u = \sqrt[3]{z_1} = \sqrt[3]{-\frac{q}{2} + \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}}, \quad v = \sqrt[3]{z_2} = \sqrt[3]{-\frac{q}{2} - \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}}. \quad (1.9)$$

Aceste formule ne dau câte trei valori pentru fiecare necunoscută u și v , pentru că orice număr complex are trei rădăcini care se deduc una din alta înmulțindu-le cu rădăcinile cubice ale unității.

$$\begin{array}{ll} u_1 & v_1 \\ u_2 = u_1\varepsilon & v_2 = v_1\varepsilon \\ u_3 = u_1\varepsilon^2 & v_3 = v_1\varepsilon^2 \end{array} \quad (1.10)$$

Combinând cele trei valori ale lui u , cu cele ale lui v , găsim că sistemul are nouă soluții și vom găsi nouă valori pentru soluția $x = u + v$. Din cele nouă soluții vom alege valorile care verifică ecuația

$$uv = -\frac{p}{3}. \quad (1.11)$$

Din cele trei valori presupunem că una este u_1 . Deci vom avea perechile (u_1, v_1) , (u_1, v_2) și (u_1, v_3) . Numai una singură va verifica relația (1.11). Această rădăcină o vom nota cu (u_1, v_1) .

Dar dacă (u_1, v_1) verifică relația (1.11), rezultă că celelalte două rădăcini vor fi $(\varepsilon u_1, \varepsilon^2 v_1)$ și $(\varepsilon^2 u_1, \varepsilon v_1)$, deci

$$\begin{aligned} (\varepsilon u_1)(\varepsilon^2 v_1) &= \varepsilon^3 u_1 v_1 = u_1 v_1 = -\frac{p}{3}, \\ (\varepsilon^2 u_1)(\varepsilon v_1) &= \varepsilon^3 u_1 v_1 = u_1 v_1 = -\frac{p}{3}. \end{aligned}$$

Deci rădăcinile ecuației reduse vor fi

$$\begin{aligned} x_1 &= u_1 + v_1 \\ x_2 &= \varepsilon u_1 + \varepsilon^2 v_1, \\ x_3 &= \varepsilon^2 u_1 + \varepsilon v_1 \end{aligned} \quad (1.12)$$

unde ε , ε^2 sunt rădăcinile cubice ale unității, adică

$$\begin{aligned} \varepsilon &= \frac{-1+i\sqrt{3}}{2}, \\ \varepsilon^2 &= \frac{-1-i\sqrt{3}}{2}. \end{aligned} \quad (1.13)$$

Folosind relația (1.11), soluțiile ecuației (1.4) se mai pot scrie sub forma

$$\begin{aligned} x_1 &= u_1 + v_1, \\ x_2 &= -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) + \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1), \\ x_3 &= -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) - \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1). \end{aligned} \quad (1.14)$$

O formă condensată a relației (1.14) este

$$x = \sqrt[3]{-\frac{q}{2} + \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}} + \sqrt[3]{-\frac{q}{2} - \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}}. \quad (1.15)$$

Exemplul 1.3 Să rezolvăm ecuația $x^3 - 9x - 28 = 0$.

Soluție.

Avem o ecuație de gradul al trei-lea în care nu avem termenul cu x^2 , adică ecuația este sub forma ecuației (1.4), adică forma redusă.

Deci $p = -9$, $q = -28$.

$$u = \sqrt[3]{14 + \sqrt{196 - 27}} = \sqrt[3]{14 + 13} = \sqrt[3]{27} = 3.$$

Notăm $u_1 = 3$ și din (1.11)

$$u_1 v_1 = -\frac{p}{3}$$

adică avem

$$v_1 = \frac{\frac{9}{3}}{3} = 1.$$

Deci soluțiile ecuației sunt

$$x_1 = u_1 + v_1 = 3 + 1 = 4,$$

$$x_2 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) + \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1) = -\frac{1}{2} \cdot 4 + \frac{i\sqrt{3}}{2} \cdot 2 = -2 + i\sqrt{3},$$

$$x_3 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) - \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1) = -\frac{1}{2} \cdot 4 - \frac{i\sqrt{3}}{2} \cdot 2 = -2 - i\sqrt{3}.$$

1.1.2 Ecuații cubice cu coeficienți reali

Definiția 1.4 Expresia

$$\Delta = -108 \left(\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27} \right) \quad (1.16)$$

poartă numele de **discriminantul ecuației reduse**.

Discriminantul ecuației reduse joacă un rol important în stabilirea naturii rădăcinilor ecuației de gradul al trei-lea. Să studiem pe rând situațiile posibile.

Cazul I $\Delta = 0$.

Dacă $\Delta = 0$ atunci din relația (1.16) rezultă

$$\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27} = 0 \Leftrightarrow \left(\frac{q}{2}\right)^2 = -\left(\frac{p}{3}\right)^3. \quad (1.17)$$

Evident, este cel mai simplu caz.

Știm că $u = \sqrt[3]{-\frac{q}{2}}$, care se mai poate scrie

$$u = \sqrt[3]{-\frac{q}{2}} = \sqrt[3]{-\left(\frac{q}{2}\right)^3 / \left(\frac{q}{2}\right)^2} = -\frac{q}{2\sqrt[3]{\left(\frac{q}{2}\right)^2}}, \quad (1.18)$$

dar cu relația (1.17), găsim soluția

$$\begin{aligned} u &= -\frac{q}{2\sqrt[3]{-\left(\frac{p}{3}\right)^3}} \Rightarrow \\ u &= \frac{3q}{2p}. \end{aligned} \quad (1.19)$$

Din rezolvarea ecuației, știm că

$$uv = -\frac{p}{3} \Leftrightarrow v = -\frac{p}{3u},$$

adică

$$\begin{aligned} v &= -\frac{2p^2}{9q} = -\frac{6\left[-\left(\frac{p}{3}\right)^3\right]}{pq} = -\frac{6\left(\frac{q}{2}\right)^2}{pq} \Rightarrow \\ v &= \frac{3q}{2p}. \end{aligned} \quad (1.20)$$

Deci am găsit că

$$u = v. \quad (1.21)$$

Fie $u_1 = v_1$ valoarea reală a rădăcinilor cubice și cum

$$\begin{cases} u_1 = v_1 \\ u_1 v_1 = -\frac{p}{3} \end{cases}$$

avem soluțiile

$$\begin{cases} x_1 = 2u_1, \\ x_2 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) = -u_1, \\ x_3 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) = -u_1. \end{cases} \quad (1.22)$$

Concluzia 1.5 Dacă discriminantul ecuației reduse $\Delta = 0$, atunci ecuația admite numai rădăcini reale, două fiind egale.

Cazul II $\Delta < 0$.

Dacă $\Delta < 0$, atunci din relația (1.16) rezultă $\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27} > 0$. În formulele lui u și v avem radical de indice dintr-un număr pozitiv, deci u și v sunt rădăcini cubice din numere reale.

Un număr real are o rădăcină cubică reală și două rădăcini complex conjugate.

Fie u_1, v_1 valorile reale ale rădăcinilor cubice.

Observația 1.6 Dacă u este o rădăcină reală, din relația $uv = -\frac{p}{3}$ rezultă obligatoriu că v este și ea o rădăcină reală, deci avem

$$\begin{cases} u_1, v_1 \in \mathbb{R}, & x_1 = u_1 + v_1, \\ x_2 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) + \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1), \\ x_3 = -\frac{1}{2}(u_1 + v_1) - \frac{i\sqrt{3}}{2}(u_1 - v_1). \end{cases} \quad (1.23)$$

Observația 1.7 Dacă $u_1, v_1 \in \mathbb{R} \Rightarrow u_1 \neq v_1$, pentru că, în caz contrar, dacă $u_1 = v_1$, am avea $u_1^3 = v_1^3$ și deci $-\frac{q}{2} + \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}} = -\frac{q}{2} - \sqrt{\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27}}$ de unde $\frac{q^2}{4} + \frac{p^3}{27} = 0 \Leftrightarrow \Delta = 0$, contrar ipotezei.

Concluzia 1.8 Dacă discriminantul ecuației reduse $\Delta < 0$ avem o rădăcină reală și două rădăcini complexe.

Cazul III $\Delta > 0$

Dacă $\Delta > 0$, atunci din relația (1.16) rezultă $-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27} > 0$.

Observația 1.9 Avem $p < 0$, deoarece în caz contrar, dacă $p > 0$ atunci discriminantul Δ ar fi suma a două numere negative și n-ar mai putea fi pozitiv.

În formulele lui u_1 și v_1 avem sub radicalul pătrat un număr real negativ și deci rădăcinile sunt complexe.

Deci

$$\begin{cases} u^3 = -\frac{q}{2} + i\sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}}, \\ v^3 = -\frac{q}{2} - i\sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}}. \end{cases} \quad (1.24)$$

Scriind

$$u^3 = r(\cos \theta + i \sin \theta) = -\frac{q}{2} + i\sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}},$$

deci

$$\begin{cases} r \cos \theta = -\frac{q}{2}, \\ r \sin \theta = \sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}}. \end{cases} \quad (1.25)$$

Dar $\sin \theta > 0 \Rightarrow 0 < \theta < \pi$, deci ridicând la pătrat și adunând, avem

$$r^2 = \frac{q^2}{4} - \frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27} \Rightarrow r = \sqrt{-\frac{p^3}{27}}, \quad (1.26)$$

iar

$$\operatorname{tg} \theta = -\frac{2}{q} \sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}}. \quad (1.27)$$

Deci

$$u^3 = \sqrt{-\frac{p^3}{27}}(\cos \theta + i \sin \theta). \quad (1.28)$$

Cum v^3 este complexul conjugat al lui u^3 avem

$$v^3 = \sqrt{-\frac{p^3}{27}}(\cos \theta - i \sin \theta). \quad (1.29)$$

Extrăgând rădăcina cubică din (1.28) și (1.29), avem

$$u = \sqrt[3]{\sqrt{-\frac{p^3}{27}}} \left(\cos \frac{\theta + 2k\pi}{3} + i \sin \frac{\theta + 2k\pi}{3} \right),$$

adică

$$u = \sqrt[3]{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta + 2k\pi}{3} + i \sin \frac{\theta + 2k\pi}{3} \right), k = 0, 1, 2. \quad (1.30)$$

Similar obținem

$$v = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta + 2k\pi}{3} - i \sin \frac{\theta + 2k\pi}{3} \right), k = 0, 1, 2. \quad (1.31)$$

Pentru că $uv = -\frac{p}{3}$ este un număr real, trebuie ca u și v să fie complexe conjugate, deci să corespundă aceleiași valori a lui k . Astfel:

Pentru $k = 0$ avem

$$\begin{cases} u_1 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta}{3} + i \sin \frac{\theta}{3} \right), \\ v_1 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta}{3} - i \sin \frac{\theta}{3} \right), \end{cases}$$

adică

$$x_1 = u_1 + v_1 = 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos \frac{\theta}{3}. \quad (1.32)$$

Pentru $k = 1$ avem

$$\begin{cases} u_2 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta+2\pi}{3} + i \sin \frac{\theta+2\pi}{3} \right), \\ v_2 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta+2\pi}{3} - i \sin \frac{\theta+2\pi}{3} \right), \end{cases}$$

adică

$$x_2 = u_2 + v_2 = 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos \frac{\theta + 2\pi}{3}. \quad (1.33)$$

Pentru $k = 2$ avem

$$\begin{cases} u_2 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta+4\pi}{3} + i \sin \frac{\theta+4\pi}{3} \right), \\ v_2 = \sqrt{-\frac{p}{3}} \left(\cos \frac{\theta+4\pi}{3} - i \sin \frac{\theta+4\pi}{3} \right), \end{cases}$$

adică

$$x_3 = u_3 + v_3 = 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos \frac{\theta + 4\pi}{3}. \quad (1.34)$$

Concluzia 1.10 Dacă discriminantul ecuației reduse $\Delta > 0$, ecuația admite trei rădăcini reale și distincte.

Exemplul 1.11 Să arătăm că ecuația $x^3 - 12x + 16 = 0$ are rădăcinile $x_1 = -4$ și $x_2 = x_3 = 2$.

Soluție.

Într-adevăr

$$\Delta = -108 \left[\left(\frac{q}{2} \right)^2 + \left(\frac{p}{3} \right)^3 \right] =$$

$$= -108 \left[\left(\frac{16}{2} \right)^2 + \left(-\frac{12}{3} \right)^3 \right] = -108 (64 - 64) = 0,$$

deci suntem în cazul I și ecuația are numai rădăcini reale, două fiind egale. Aceste rădăcini le calculăm cu relația (1.22), adică

$$x_1 = 2u = \frac{3q}{p} = \frac{3 \cdot 16}{-12} = -4$$

$$x_2 = x_3 = -u = -\frac{3q}{2p} = -\frac{3 \cdot 16}{-2 \cdot 12} = 2.$$

Exemplul 1.12 Să rezolvăm ecuația $y^3 - 9y^2 + 24y - 20 = 0$.

Soluție.

Facem substituția (1.2) unde $a = -9$ pentru a obține ecuația în formă redusă, astfel $y = x + 3$.

Deci

$$\begin{aligned} & x^3 + 9x^2 + 27x + 27 \\ & \quad - 9x^2 - 54x - 81 \\ & \quad \quad + 24x + 72 \\ & \quad \quad \quad - 20 = \\ & = x^3 - 3x - 2 = 0 \end{aligned}$$

Găsim

$$p = -3 \quad \text{și} \quad q = -2.$$

Calculăm discriminantul ecuației reduse

$$\Delta = -108 \left[\left(\frac{q}{2} \right)^2 + \left(\frac{p}{3} \right)^3 \right] = -108 \left[\left(-\frac{2}{2} \right)^2 + \left(-\frac{3}{3} \right)^3 \right] = -108 \cdot 0 = 0$$

adică $\Delta = 0$ și suntem în cazul I, astfel că ecuația are numai rădăcini reale, două fiind egale. Avem

$$u_1 = v_1 = \sqrt[3]{-\frac{q}{2}} = 1.$$

Deci soluțiile cu relația (1.22) sunt

$$x_1 = 2u_1 = 2,$$

$$x_2 = x_3 = -u_1 = -1.$$

Exemplul 1.13 Să rezolvăm ecuația $x^3 - 6x + 2 = 0$.

Soluție.

Ecuția este sub formă redusă, astfel

$$p = -6 \quad \text{și} \quad q = 2.$$

Calculăm discriminantul ecuației reduse

$$\Delta = -108 \left[\left(\frac{q}{2} \right)^2 + \left(\frac{p}{3} \right)^3 \right] = -108 \left(\frac{4}{4} - \frac{216}{27} \right) = -108 \cdot (-7) = 756$$

adică $\Delta > 0$, deci suntem în cazul al treilea, ceea ce înseamnă că ecuația are trei rădăcini reale și distincte.

Avem

$$u^3 = -\frac{q}{2} + i\sqrt{-\frac{q^2}{4} - \frac{p^3}{27}} = -1 - i\sqrt{7},$$

$$u^3 = r(\cos \theta + i \sin \theta) = -1 - i\sqrt{7}.$$

De unde

$$r = 2\sqrt{2} \cos \theta = -\sqrt{7} = -2.64575 \Rightarrow \theta = 110^\circ 44'.$$

Cu relațiile (1.32), (1.33) și (1.34), soluțiile sunt

$$\begin{aligned} x_1 &= 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos 36^\circ 55' = 2.26, \\ x_2 &= 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos 156^\circ 55' = -2.6, \\ x_3 &= 2\sqrt{-\frac{p}{3}} \cos 276^\circ 55' = 0.36. \end{aligned}$$

1.2 Rezolvarea ecuației de gradul al IV-lea

Metoda lui Descartes (Cartegius)

Fie ecuația de gradul al 4-lea cu coeficienți complecși

$$y^4 + Ay^3 + By^2 + Cy + D = 0. \quad (1.35)$$

Vom face substituția

$$y = x - \frac{A}{4} \quad (1.36)$$

și aducem această ecuație la forma

$$x^4 + ax^2 + bx + c = 0. \quad (1.37)$$

Definiția 1.14 Ecuația (1.37) poartă numele de **forma redusă** a ecuația de gradul al IV-lea.

Ne propunem să descompunem membrul stâng într-un produs de două polinoame de gradul al doilea.

$$\begin{aligned} x^4 + ax^2 + bx + c &= (x^2 + px + q)(x^2 + p'x + q') \\ &= x^4 + ax^2 + bx + c = \\ &= x^4 + (p + p')x^3 + (q + q' + pp')x^2 + (pq' + qp')x + qq' = 0. \end{aligned} \quad (1.38)$$

Identificând coeficienții relației (1.38), avem

$$\begin{cases} p + p' = 0, \\ q + q' + pp' = a, \\ pq' + p'q = b, \\ qq' = c, \end{cases}$$

din prima ecuație găsim $p = -p'$ și înlocuim în celelalte

$$\begin{cases} q + q' = p^2 + a, \\ -q' + q' = \frac{b}{p}, \\ qq' = c. \end{cases}$$

Adunând și scăzând primele două ecuații, avem

$$\begin{cases} 2q = a + p^2 - \frac{b}{p}, \\ 2q' = a + p^2 + \frac{b}{p}. \end{cases} \quad (1.39)$$

Înlocuind în ultima relație avem

$$(p^2 + a)^2 - \frac{b^2}{p^2} = 4c \Leftrightarrow p^6 + 2ap^4 + (a^2 - 4c)p^2 - b^2 = 0. \quad (1.40)$$

În (1.40) notăm $p^2 = z$ și găsim ecuația

$$F(z) = z^3 + 2az^2 + (a^2 - 4c)z - b^2 = 0. \quad (1.41)$$

Definiția 1.15 Relația (1.41) se numește **rezolventa** ecuației de gradul al patrulea.

Rezolventa este o ecuație de gradul al treilea. Din ecuația rezolventă rezultă coeficientul p , de unde îl obținem pe p' care este egal cu $-p$. Calculăm apoi q și q' , după care se rezolvă cele două ecuații de gradul al doilea și astfel se determină soluțiile ecuației (1.35).

Exemplul 1.16 Să rezolvăm ecuația $y^4 + 4y^3 + 5y^2 + 4y + 4 = 0$.

Soluție.

Facem substituția dată de (1.36)

$$\begin{cases} y = x - \frac{A}{4} \\ A = 4 \end{cases} \Rightarrow y = x - 1$$

și obținem forma redusă

$$x^4 - x^2 + 2x + 2 = 0.$$

Deci relația (1.39) devine

$$\begin{cases} 2q = p^2 - \frac{2}{p} - 1 \\ 2q' = p^2 + \frac{2}{p} - 1 \end{cases}.$$

Scriem ecuația rezolventă

$$z^3 - 2z^2 - 7z - 4 = 0,$$

iar -1 este o soluție a rezolventei.

Împărțind prin $z + 1$, găsim ecuația de gradul al doilea $z^2 - 3z - 4 = 0$ care are rădăcinile -1, 4.

Fie $z = 4$, adică $p^2 = 4$ și obținem

$$p = 2 \Rightarrow p' = -2,$$

și din (1.39) rezultă

$$q = 1 \Rightarrow q' = 2.$$

Deci avem de rezolvat ecuațiile de gradul al doilea

$$x^2 + 2x + 1 = 0 \quad \text{și} \quad x^2 - 2x + 2 = 0.$$

Prima ecuație are soluțiile

$$x_1 = x_2 = -1.$$

A doua ecuație are soluțiile

$$x_3, x_4 = 1 \pm i.$$

Ne întoarcem la y știind că $y = x - 1$ și găsim soluțiile ecuației de gradul al patrulea

$$y_1 = y_2 = -2 \quad y_3, y_4 = \pm i.$$

Capitolul 2

Rezolvarea ecuațiilor transcendente

2.1 Generalități

Ecuațiile reprezintă expresii matematice care conțin o variabilă (necunoscută) și pot fi puse sub forma generală

$$f : D \rightarrow \mathbb{R}, D \subset \mathbb{R}, D \neq \emptyset, f(x) = 0. \quad (2.1)$$

Egalitatea este valabilă numai pentru o mulțime finită și discretă de valori ale lui x . Expresia $f(x)$ poate conține valori numerice, operatori aritmetici și funcții elementare. Rezolvarea analitică (pe bază de formule) este posibilă numai în anumite cazuri particulare sau pentru ecuații polinomiale de grad inferior. Rezolvarea numerică permite rezolvarea tuturor tipurilor de ecuații cu aproximații oricât de bune. Fenomenul de aproximare nu este un impediment, deoarece, în final, soluția va fi exprimată cu un număr finit de cifre semnificative. Deci, metodele de rezolvare numerică sunt singurul instrument viabil pentru rezolvarea ecuațiilor. Trebuie însă menționat că rezolvarea globală automată, adică pentru tot intervalul de variație a variabilei x , este posibilă numai pentru ecuații polinomiale. Pentru celelalte tipuri de ecuații, de tip transcendent, aplicarea corectă a metodelor numerice este posibilă numai după ce au fost identificate intervalele care conțin valorile soluției. În plus, utilizarea metodelor numerice locale trebuie precedată de verificarea condițiilor în care acestea pot fi aplicate. Acestea, de obicei, se referă la proprietățile funcției $f(x)$, de exemplu continuitatea, sau la cele ale derivatelor funcției.

2.2 Separarea rădăcinilor reale în cazul ecuațiilor neliniare reale

Vom considera ecuația sub forma generală dată de relația (2.1) și trebuie să găsim soluția $\xi \in D$. Prima dată se efectuează separarea rădăcinilor, adică trebuie să determinăm intervalele din domeniul de definiție D , astfel încât în fiecare interval să fie o singură rădăcină a ecuației.

Prima metodă de acest gen este *șirul lui Rolle*. Vom presupune că $f \in C^1(D)$, adică funcția f este derivabilă pe D și are derivata continuă. În aceste condiții se rezolvă ecuația

$$f'(x) = 0, x \in D.$$

Dacă x_1, x_2, \dots, x_n sunt rădăcinile ecuației derivate, atunci se formează șirul lui Rolle cu valorile $f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n)$. Orice schimbare de semn ce apare la doi termeni consecutivi $f(x_i), f(x_{i+1})$ exprimă existența unei rădăcini unice în intervalul (x_i, x_{i+1}) , conform teoremei lui Rolle.

Exemplul 2.1 Fie ecuația $2x^3 - 9x^2 + 12x - 4,5 = 0$. Să găsim intervalele de separare ale rădăcinilor.

Soluție. Vom considera funcția polinomială

$$f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = 2x^3 - 9x^2 + 12x - 4,5$$

și ecuația neliniară

$$f(x) = 0, x \in \mathbb{R}.$$

În continuare atașăm ecuația $f'(x) = 0$, care este echivalentă cu

$$6x^2 - 18x + 12 = 0 \Leftrightarrow x^2 - 3x + 2 = 0$$

care are rădăcinile $x_1 = 1, x_2 = 2$.

Folosind șirul lui Rolle, scriem următorul tabel

x	$-\infty$	1	2	$+\infty$
$f(x)$	$f(-\infty) = -\infty$	$f(1) = 0,5$	$f(2) = -0,5$	$f(+\infty) = +\infty$

Observăm că semnul valorilor lui $f(x)$ alternează, deci ecuația $f(x) = 0$ are trei rădăcini reale în intervalele $(-\infty, 1)$, $(1, 2)$ și $(2, +\infty)$.

O a doua metodă de separare a soluțiilor ecuației (3.19) este folosind polinomul de interpolare al lui Lagrange sau al lui Newton. Dacă în domeniul de definiție al funcției

$$f : D \rightarrow \mathbb{R}, D \subseteq \mathbb{R}$$

se aleg punctele

$$x_1 < x_2 < \dots < x_n$$

atunci se construiește polinomul de interpolare care trece prin punctele

$$(x_1, f(x_1)), (x_2, f(x_2)), \dots, (x_n, f(x_n)).$$

Rădăcinile acestui polinom pot fi considerate ca aproximări pentru rădăcinile ecuației $f(x) = 0$.

2.3 Metoda bipartiției

Metoda bipartiției sau *metoda înjumătățirii intervalului* este o metodă simplă și puțin pretențioasă din punctul de vedere al proprietăților funcției $f(x)$. Totuși este necesar însă, ca funcția să fie continuă. Astfel, fie

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \quad (2.2)$$

de clasă $C([a, b])$ și presupunem că, deja rădăcinile ecuației $f(x) = 0$ sunt separate, deci intervalul $[a, b]$ conține o singură rădăcină ξ . Acest lucru se întâmplă dacă

$$f(a) \cdot f(b) < 0. \quad (2.3)$$

Procedura acestei metode constă în împărțirea intervalului, în care se știe că există o singură soluție, în două subintervale folosind mijlocul intervalului

$$\frac{a+b}{2}. \quad (2.4)$$

Cele două subintervale obținute sunt

$$\left[a, \frac{a+b}{2} \right] \quad \text{și} \quad \left[\frac{a+b}{2}, b \right], \quad (2.5)$$

iar soluția ξ este într-unul dintre ele. Se calculează

$$f\left(\frac{a+b}{2}\right) \quad (2.6)$$

și dacă această valoare este zero atunci

$$\xi = \frac{a+b}{2} \quad (2.7)$$

este soluție exactă. Altfel, pentru a găsi subintervalul în care se află soluția vom evalua funcția la capetele acestor intervale. Deoarece funcția este continuă, rezultă că subintervalul pe care se face schimbarea de semn conține soluția căutată. Se va reține intervalul cu soluția, îl vom nota $[a_1, b_1]$ și în continuare acest interval este împărțit la rândul lui în două părți egale și analiza continuă în același fel.

După un număr n de pași găsim fie soluția exactă, fie un șir de segmente cuprinse unele în altele

$$[a_1, b_1] \supseteq [a_2, b_2] \supseteq \cdots \supseteq [a_n, b_n]. \quad (2.8)$$

Astfel subintervalul care conține soluția este restrâns pe parcursul aplicării metodei. Algoritmul se oprește atunci când, pentru eroarea dată ε , la un anumit pas k are loc relația

$$|f(x_k)| < \varepsilon \quad (2.9)$$

sau echivalent

$$|b_k - a_k| < \varepsilon. \quad (2.10)$$

În cadrul acestei metode se construiesc două șiruri

$$\{a_n\}_{n \in \mathbb{N}} \quad \text{și} \quad \{b_n\}_{n \in \mathbb{N}} \quad (2.11)$$

în felul următor: se alege

$$\begin{aligned} a_0 &= a, \\ b_0 &= b, \end{aligned} \quad (2.12)$$

Avem una din următoarele situații

$$f(a) \cdot f\left(\frac{a+b}{2}\right) \leq 0 \quad (2.13)$$

sau

$$f\left(\frac{a+b}{2}\right) \cdot f(b) \leq 0, \quad (2.14)$$

corespunzător cărora se aleg

$$\begin{aligned} a_1 &= a, \\ b_1 &= \frac{a+b}{2}, \end{aligned} \quad (2.15)$$

sau

$$\begin{aligned} a_1 &= \frac{a+b}{2}, \\ b_1 &= b. \end{aligned} \quad (2.16)$$

La pasul n avem intervalul $[a_n, b_n]$ în care se află rădăcina și prin urmare

$$b_n - a_n = \frac{1}{2^n} (b - a). \quad (2.17)$$

Observația 2.2 Șirul $\{a_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ este monoton crescător și mărginit superior de b , iar șirul $\{b_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ este monoton descrescător și mărginit inferior de a . Din teorema cleștelui obținem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} b_n = \xi. \quad (2.18)$$

Teorema 2.3 Fie șirurile $\{a_n\}_{n \in \mathbb{N}}$, $\{b_n\}_{n \in \mathbb{N}}$. Limita comună a lor, $\xi = \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} b_n$ este soluția ecuației $f(x) = 0$.

Demonstrație. Știm că f este o funcție continuă, că $f(a_n)f(b_n) < 0$ și că $\{a_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ și $\{b_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ sunt convergente. Trecând la limită avem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (f(a_n)f(b_n)) \leq 0 \Leftrightarrow f\left(\lim_{n \rightarrow \infty} a_n\right) f\left(\lim_{n \rightarrow \infty} b_n\right) \leq 0, \quad (2.19)$$

cu relația (2.18) obținem

$$f(\xi)f(\xi) \leq 0 \Leftrightarrow f^2(\xi) \leq 0 \Rightarrow f(\xi) = 0. \quad (2.20)$$

Adică ξ este soluție a ecuației (2.2). \square

Observația 2.4 Metoda este avantajoasă deoarece este ușor programabilă, însă algoritmul converge lent.

Exemplul 2.5 Folosind metoda bipartiției să aflăm rădăcina ecuației algebrice transcendente $x^4 + 2x^3 - x - 1 = 0$ aflată în intervalul $[0, 1]$, cu o eroare $\varepsilon < 10^{-2}$.

Soluție. Aplicăm metoda bipartiției.

Notăm $f(x) = x^4 + 2x^3 - x - 1$ și $a = 0, b = 1$.

Calculăm valorile lui f la capetele intervalului

$$f(0) = -1,$$

$$f(1) = 1$$

și observăm că

$$f(0)f(1) < 0,$$

adică soluția este în intervalul $[a, b] = [0, 1]$.

Calculăm mijlocul intervalului $[a, b] = [0, 1]$ și găsim

$$c = \frac{a+b}{2} = \frac{0+1}{2} = 0,5.$$

Determinăm valoarea lui f în $c = 0,5$, adică

$$f(0,5) \approx 0,06 + 0,25 - 0,5 - 1 \approx -1,19 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_1, b_1] = [0,5; 1]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_1 - a_1| = 1 - 0,5 = 0,5 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_1, b_1] = [0,5; 1]$ și găsim

$$c_1 = \frac{a_1 + b_1}{2} = \frac{0,5 + 1}{2} = 0,75.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_1 = 0,75$, adică

$$f(0,75) \approx 0,32 + 0,84 - 0,75 - 1 \approx -0,59 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_2, b_2] = [0,75; 1]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_2 - a_2| = 1 - 0,75 = 0,25 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_2, b_2] = [0,75; 1]$ și găsim

$$c_2 = \frac{a_2 + b_2}{2} = \frac{0,75 + 1}{2} = 0,875.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_2 = 0,875$, adică

$$f(0,875) \approx 0,59 + 1,34 + 0,88 - 1 \approx 0,05 > 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_3, b_3] = [0,75; 0,875]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_3 - a_3| = 0,875 - 0,75 = 0,125 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_3, b_3] = [0, 75; 0, 875]$ și găsim

$$c_3 = \frac{a_3 + b_3}{2} = \frac{0,75 + 0,875}{2} = 0,8125.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_3 = 0,8125$, adică

$$f(0,8125) \approx 0,436 + 1,072 - 0,812 - 1 \approx -0,304 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_4, b_4] = [0,8125; 0,875]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_4 - a_4| = 0,875 - 0,8125 = 0,0625 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_4, b_4] = [0,8125; 0,875]$ și găsim

$$c_4 = \frac{a_4 + b_4}{2} = \frac{0,8125 + 0,875}{2} = 0,8438.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_4 = 0,8438$, adică

$$f(0,8438) \approx 0,0507 + 1,202 - 0,844 - 1 \approx -0,135 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_5, b_5] = [0,8438; 0,875]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_5 - a_5| = 0,875 - 0,8438 = 0,0312 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_5, b_5] = [0,8438; 0,875]$ și găsim

$$c_5 = \frac{a_5 + b_5}{2} = \frac{0,8438 + 0,875}{2} = 0,8594.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_5 = 0,8594$, adică

$$f(0,8594) \approx 0,546 + 1,270 - 0,859 - 1 \approx -0,043 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_6, b_6] = [0,8594; 0,875]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_6 - a_6| = 0,875 - 0,8594 = 0,0156 > 10^{-2}.$$

Calculăm mijlocul intervalului $[a_6, b_6] = [0,8594; 0,875]$ și găsim

$$c_6 = \frac{a_6 + b_6}{2} = \frac{0,8594 + 0,875}{2} = 0,8672.$$

Determinăm valoarea lui f în $c_6 = 0,8672$, adică

$$f(0,8672) \approx 0,5655 + 1,3043 - 0,8672 - 1 \approx -0,0063 < 0,$$

deci intervalul ales va fi $[a_6, b_6] = [0, 8672; 0, 875]$. Evaluăm eroarea

$$\varepsilon < |b_7 - a_7| = 0, 875 - 0, 8672 = 0, 0007 < 10^{-2}.$$

Astfel că, după șapte pași, găsim soluția

$$\xi = \frac{1}{2}(0, 875 + 0, 8672) \approx 0, 8711$$

cu o eroare mai mică de 10^{-2} .

Exemplul 2.6 Să rezolvăm ecuația $x^3 + x - 1 = 0$, cu o eroare $\varepsilon < 0, 01$.

Soluție. Deoarece

$$f'(x) = 3x^2 + 1 > 0, \forall x \in \mathbb{R}$$

rezultă că $f(x)$ este strict crescătoare.

Cum

$$\begin{aligned} \lim_{x \rightarrow -\infty} f(x) &= -\infty \\ \lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) &= +\infty \end{aligned}$$

rezultă că $f(x)$ are o singură rădăcina reală.

Calculăm valorile lui f la capetele intervalului

$$f(0) = -1,$$

$$f(1) = 1$$

și observăm că

$$f(0)f(1) < 0,$$

adică soluția este în intervalul $[a, b] = [0, 1]$. Vom aplica metoda bipartiției intervalului $(0, 1)$.

Calculăm mijlocul intervalului $(0, 1)$ și găsim

$$c_1 = 0, 5.$$

În acest punct,

$$f(0, 5) = -0, 375.$$

Cum

$$f(0,5) \cdot f(1) < 0$$

rădăcina ξ se găsește în intervalul $(0,5; 1)$.

Calculăm mijlocul intervalului $(0,5; 1)$ și găsim

$$c_2 = 0,75.$$

În acest punct,

$$f(0,75) = 0,1719.$$

Cum

$$f(0,5) \cdot f(0,75) < 0$$

rădăcina ξ se găsește în intervalul $(0,5; 0,75)$.

Se continuă procedeul iterativ, obținându-se după a șaptea iterație

$$c_7 = 0,6797,$$

$$f(0,6797) \approx 0,0063$$

deci rădăcina se găsește în intervalul $(0,6797; 0,6875)$.

Cum $0,6875 - 0,6797 = 0,0078 < 0,01$, valoarea rădăcinii obținute cu precizia cerută este $\xi = 0,6836$.

2.4 Metoda tangentei

Fie ξ o rădăcină a ecuației $f(x) = 0$, unde

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, f \in C^2[a, b]. \quad (2.21)$$

Metoda tangentei sau *metoda lui Newton* cere satisfacerea următoarelor condiții referitoare la modul de variație a funcției $f(x)$ pe intervalul unde se va aplica metoda: soluția ξ să fie separată pe intervalul $[a, b]$, iar primele două derivate ale funcției $f(x)$ să fie continue și să aibă semn constant pe intervalul $[a, b]$.

Metoda tangentei se aplică în acel capăt al intervalului $[a, b]$ în care f și f'' au același semn. Ținând cont de aceste aspecte deosebim patru cazuri pe care le prezentăm în continuare.

Cazul I

$$f'(x) > 0, f''(x) > 0$$

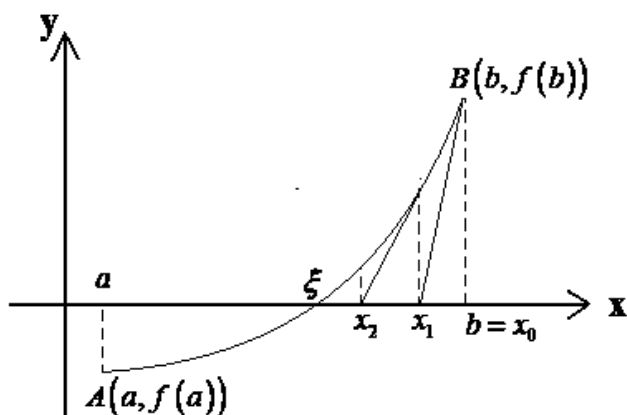


Figura 1.

Se obține un șir de iterații descrescător și mărginit inferior de a . Prin urmare șirul iterațiilor este un șir convergent.

Cazul II

$$f'(x) < 0, f''(x) > 0$$

Se obține un șir de iterații crescător și mărginit superior de b . Prin urmare

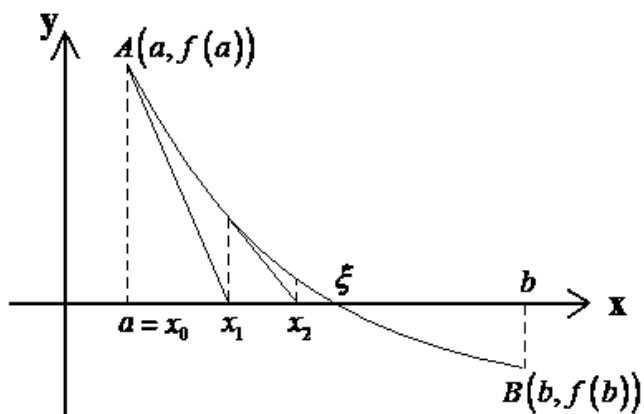


Figura 2.

șirul iterațiilor este un șir convergent.

Cazul III

$$f'(x) > 0, f''(x) < 0$$

Se obține un șir de iterații crescător și mărginit superior de b . Prin urmare

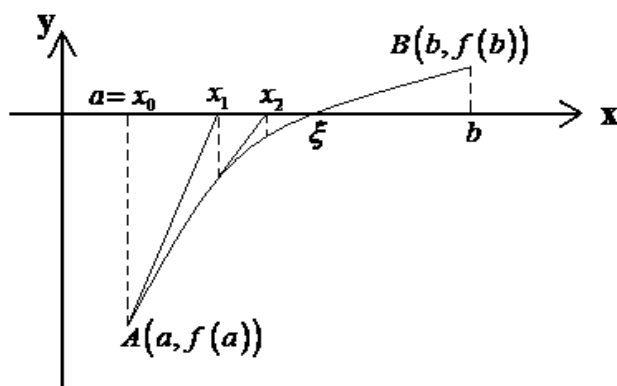


Figura 3.

șirul iterațiilor este un șir convergent.

Cazul IV

$$f'(x) < 0, f''(x) < 0$$

Se obține un șir de iterații descrescător și mărginit inferior de a . Prin urmare

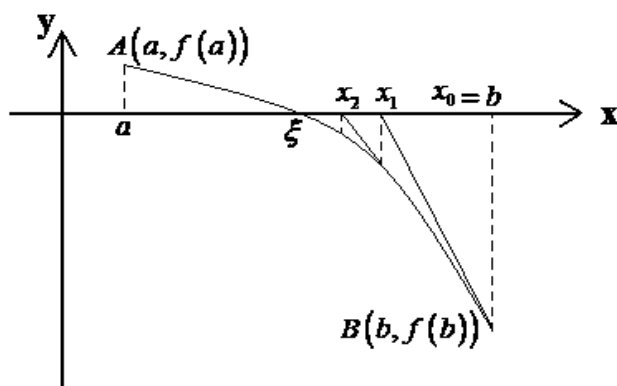


Figura 4.

șirul iterațiilor este un șir convergent.

Fie x_n o valoare aproximativă a rădăcinii ξ , astfel

$$\xi = x_n + h_n, \quad (2.22)$$

unde h_n este foarte mic.

Dezvoltarea în serie Taylor trunchiată la numai doi termeni ne oferă relația:

$$f(\xi) = 0 = f(x_n + h_n) \approx f(x_n) + h_n f'(x_n), \quad (2.23)$$

din care obținem formula

$$h_n \approx -\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \quad (2.24)$$

pe care o introducem în relația (2.22) și găsim

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, n = 0, 1, \dots \quad (2.25)$$

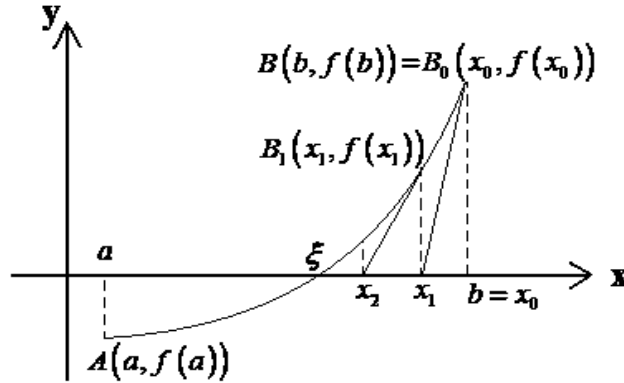


Figura 5.

După Figura 5 se poate urmări construcția șirului iterativ $\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}}$. Se alege ca punct de la care pornim iterația capătul $b = x_0$ al intervalului și în punctul $B_0(x_0, f(x_0))$ se duce o tangentă la graficul funcției f care taie axa Ox în punctul x_1 , după care ducem tangentă în punctul $B_1(x_1, f(x_1))$ intersectează din nou axa Ox în punctul x_2 , și așa mai departe. Șirul $\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}}$ astfel construit converge către ξ . Ecuația tangentei la graficul funcției f în punctul $B_n(x_n, f(x_n))$ este

$$y - f(x_n) = f'(x_n)(x - x_n). \quad (2.26)$$

Intersecția tangentei cu axa Ox ne dă punctul de coordonate $(x_{n+1}, 0)$ adică

$$-f(x_n) = f'(x_n)(x_{n+1} - x_n) \quad (2.27)$$

de unde rezultă

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}. \quad (2.28)$$

Astfel, presupunând că $f'(x) \neq 0, \forall x \in [a, b]$, se obține funcția iterativă

$$\phi : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, \phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}, \quad (2.29)$$

care generează șirul iterativ $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ dat de $x_{n+1} = \phi(x_n)$.

Teorema 2.7 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, f \in C^2[a, b]$ și $x_0 \in [a, b]$. Vom presupune că sunt îndeplinite următoarele condiții

1.

$$f'(x) \neq 0,$$

2. intervalul $I_0 = [x_0, x_0 + 2h_0] \in [a, b]$, unde $h_0 = -\frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$,

3. $2|h_0|M_2 \leq |f'(x_0)|$, unde $M_2 = \max_{x \in I_0} |f''(x)|$.

Atunci ecuația $f(x) = 0$ are soluție unică $\xi \in I_0$, iar șirul $\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}}$ dat de metoda tangentei este bine definit și converge la ξ .

Demonstrație. Aplicând formula creșterilor finite funcției f' în punctele x_0, x_1 găsim

$$|f'(x_1) - f'(x_0)| = |x_1 - x_0| \cdot |f''(\xi)|,$$

unde $\xi \in (x_0, x_1)$. Cu condiția a treia din teoremă, avem $|f'(x_1) - f'(x_0)| \leq |x_1 - x_0| \cdot M_2 \stackrel{(2.25)}{=} \left| x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} - x_0 \right| \cdot M_2 = \left| -\frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \right| \cdot M_2 \stackrel{(2.24)}{=} |h_0| \cdot M_2 \leq \frac{|f'(x_0)|}{2}$ și folosind inegalitatea triunghiului obținem

$$|f'(x_1)| \geq |f'(x_0)| - |f'(x_1) - f'(x_0)| \geq |f'(x_0)| - \frac{|f'(x_0)|}{2} = \frac{|f'(x_0)|}{2}$$

adică

$$|f'(x_1)| \geq \frac{|f'(x_0)|}{2}. \quad (2.30)$$

Din prima condiție a teoremei și din relația (2.30) rezultă că și $f'(x_1) \neq 0$, deci x_2 este bine definit.

Calculăm integrala

$$I = \int_{x_0}^{x_1} (x_1 - x) f''(x) dx \quad (2.31)$$

în două moduri.

Mai întâi integrăm prin părți și avem

$$\begin{aligned} I &= \int_{x_0}^{x_1} (x_1 - x) f''(x) dx = (x_1 - x) f'(x) \Big|_{x_0}^{x_1} - \int_{x_0}^{x_1} (-1) f'(x) dx = \\ &= - (x_1 - x_0) f'(x_0) + \int_{x_0}^{x_1} f'(x) dx = \\ &= - \left(x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} - x_0 \right) f'(x_0) + f(x) \Big|_{x_0}^{x_1} = \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} f'(x_0) + f(x_1) - f(x_0) = \\ &= f(x_1) \end{aligned}$$

și cu schimbarea de variabilă $x = x_0 + h_0 t$, integrala I , va fi

$$\begin{aligned} I &= \int_{x_0}^{x_1} (x_1 - x) f''(x) dx = \int_0^1 (x_1 - x_0 - h_0 t) f''(x_0 + h_0 t) h_0 dt = \\ &= \int_0^1 (x_0 + h_0 - x_0 - h_0 t) f''(x_0 + h_0 t) h_0 dt = h_0^2 \int_0^1 (1 - t) f''(x_0 + h_0 t) dt. \end{aligned}$$

De aici rezultă

$$\begin{aligned} |I| &= |f(x_1)| = h_0^2 \left| \int_0^1 (1 - t) f''(x_0 + h_0 t) dt \right| \leq \\ &\leq h_0^2 \int_0^1 |1 - t| \cdot |f''(x_0 + h_0 t)| dt \leq h_0^2 \int_0^1 |1 - t| \cdot M dt = \\ &= h_0^2 M \int_0^1 (1 - t) dt = \frac{h_0^2 M}{2} \\ &\Rightarrow |f(x_1)| \leq \frac{h_0^2 M}{2}. \end{aligned} \quad (2.32)$$

Deoarece

$$f'(x_1) \neq 0 \Rightarrow \exists h_1 = -\frac{f(x_1)}{f'(x_1)}$$

și avem

$$|h_1| = \left| -\frac{f(x_1)}{f'(x_1)} \right| = \frac{|f(x_1)|}{|f'(x_1)|} \leq \frac{\frac{h_0^2 M}{2}}{\frac{|f'(x_0)|}{2}} = \frac{h_0^2 M}{|f'(x_0)|}.$$

Prin urmare

$$\frac{2|h_1| M}{|f'(x_1)|} = 2M |h_1| \frac{1}{|f'(x_1)|} \leq 2M \frac{h_0^2 M}{|f'(x_0)|} \frac{1}{\frac{|f'(x_0)|}{2}} = \left(\frac{2|h_0| M}{|f'(x_0)|} \right)^2. \quad (2.33)$$

Din relația (2.33) și condiția a treia, rezultă

$$\frac{2|h_1|M}{|f'(x_1)|} \leq 1^2 \Rightarrow 2|h_1|M \leq |f'(x_1)| \quad (2.34)$$

adică condiția a treia scrisă pentru x_1 . Verificăm a doua condiție, procedăm ca în cazul punctului x_1 , folosind inegalitatea $|h_1| \leq \frac{|h_0|}{2}$, deoarece conform celei de-a treia condiții avem

$$\frac{2|h_0|M}{|f'(x_0)|} \leq 1. \quad (2.35)$$

Intervalul $I_1 = [x_1, x_1 + 2h_1]$ se construiește la fel cum am construit intervalul I_0 și $I_1 \subset I_0$. Într-adevăr $x_1 = x_0 + h_0$ este chiar mijlocul intervalului $I_0 = [x_0, x_0 + 2h_0] \in [a, b]$ și condiția $|h_1| \leq \frac{|h_0|}{2}$ ne asigură că $x_1 + 2h_1 \in I_0$. Prin recurență, obținem relațiile

$$\frac{2|h_0|M_2}{|f'(x_0)|} \leq 1 \neq 0, |h_k| \leq \frac{|h_{k-1}|}{2}, 2|h_k|M_2 \leq |f'(x_0)|, I_k \subset I_{k-1}, \quad (2.36)$$

unde

$$h_k \approx -\frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, I_k = [x_k, x_k + 2h_k], \forall k \in \mathbb{N}.$$

De aici rezultă că șirul $\{x_k\}_{k \in \mathbb{N}}$ este definit.

Arătăm acum că este un șir Cauchy sau fundamental.

Pentru $\forall \varepsilon > 0, \exists k_\varepsilon \in \mathbb{N}$ astfel încât $2|h_k| \leq \varepsilon$, deoarece

$$|h_k| \leq \frac{|h_{k-1}|}{2} \leq \frac{|h_{k-2}|}{2^2} \leq \dots \leq \frac{|h_0|}{2^k} \rightarrow 0$$

și

$$x_{k+p} \in I_{k+p} \subset I_k \Rightarrow |x_{k+p} - x_k| \leq 2|h_k| \leq \varepsilon$$

pentru $\forall p \in \mathbb{N}$.

Considerăm $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \xi$ și vom arăta că este chiar soluția ecuației $f(x) = 0$. Notăm cu

$$M_1 = \sup_{x \in I_0} |f'(x)| \quad (2.37)$$

și din $h_k \approx -\frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ rezultă $f(x_k) \approx -h_k f'(x_k)$, deci

$$|f(x_k)| = |h_k f'(x_k)| \leq |h_k| M_1 \rightarrow 0. \quad (2.38)$$

Adică $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) = 0$, deci

$$f\left(\lim_{k \rightarrow \infty} x_k\right) = f(\xi) = 0. \quad (2.39)$$

Vom arăta unicitatea lui ξ pe I_0 .

Știm că $|x - x_0| < 2|h_0|$, $\forall x \in (x_0, x_0 + 2h_0)$. Din condiția a treia și din teorema creșterilor finite, găsim

$$\begin{aligned} |f'(x) - f'(x_0)| &= |x - x_0| \cdot |f''(\xi)| \leq |x - x_0| \cdot M_2 < \\ &< 2|h_0| M_2 \leq |f'(x_0)|, \end{aligned} \quad (2.40)$$

deci $f'(x) \neq 0$, $\forall x \in (x_0, x_0 + 2h_0)$ ceea ce înseamnă că $f'(x) > 0$ sau $f'(x) < 0$, $\forall x \in (x_0, x_0 + 2h_0)$, adică f este strict crescătoare sau strict descrescătoare pe intervalul $(x_0, x_0 + 2h_0)$, acest lucru arată că soluția noastră este unică. \square

Teorema 2.8 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $f \in C^2[a, b]$, $\xi \in [a, b]$ o soluție a ecuației $f(x) = 0$ și fie x_n, x_{n+1} două soluții determinate cu metoda tangentei. Dacă $m_1 = \min_{x \in [a, b]} |f'(x)|$, $M_2 = \max_{x \in [a, b]} |f''(x)|$, atunci eroarea aproximației este dată de relația

$$|\xi - x_{n+1}| \leq \frac{M_2}{2m_1} h^2.$$

Demonstrație. Aplicăm formula lui Taylor cu trei termeni și avem

$$f(\xi) = 0 = f(x_n + (\xi - x_n)) = f(x_n) + f'(x_n)(\xi - x_n) + \frac{1}{2!} f''(c_n)(\xi - x_n)^2,$$

cu $c_n \in (\xi, x_n)$.

$$-f'(x_n)(\xi - x_n) = f(x_n) + \frac{1}{2} f''(c_n)(\xi - x_n)^2 \quad \Big| : (-f'(x_n)) \quad ,$$

$$\xi - x_n = -\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} - \frac{f''(c_n)}{2f'(x_n)} (\xi - x_n)^2,$$

$$\xi - \left[x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \right] = -\frac{f''(c_n)}{2f'(x_n)} (\xi - x_n)^2,$$

$$\xi - x_{n+1} = -\frac{f''(c_n)}{2f'(x_n)} (\xi - x_n)^2,$$

$$|\xi - x_{n+1}| = \left| \frac{f''(c_n)}{2f'(x_n)} \right| (\xi - x_n)^2,$$

$$|\xi - x_{n+1}| = \frac{|f''(c_n)|}{2|f'(x_n)|} (\xi - x_n)^2. \quad (2.41)$$

Ținând cont de relațiile $m_1 = \min_{x \in [a, b]} |f'(x)|$ și $M_2 = \max_{x \in [a, b]} |f''(x)|$, găsim

$$|\xi - x_{n+1}| \leq \frac{M_2}{2m_1} (\xi - x_n)^2, \quad (2.42)$$

și dacă $h = x_{n+1} - x_n$, vom avea

$$\varepsilon \leq \frac{M_2}{2m_1} h^2. \quad (2.43)$$

□

Observația 2.9 Metoda tangentei este rapid convergentă dacă aproximația inițială este aleasă astfel încât să avem

$$\frac{M_2}{2m_1} |\xi - x_n| \leq q < 1.$$

Observația 2.10 Alegerea punctului de start pentru aplicarea metodei tangentei este importantă deoarece soluțiile corespunzătoare celor n iterații trebuie să fie convergente către soluția exactă, adică în intervalul (a, b) .

Observația 2.11 Dacă prima derivată a funcției se anulează în interiorul intervalului (a, b) , (sau nu este strict pozitivă sau negativă) metoda nu este convergentă.

Observația 2.12 În cazul în care a doua derivată a funcției se anulează în interiorul intervalului (a, b) , graficul funcției admite un punct de inflexiune în intervalul (a, b) și metoda nu este convergentă.

Exemplul 2.13 Să calculăm cu trei zecimale exacte rădăcina negativă a ecuației

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

Soluție. Deoarece

$$\begin{aligned} f(-11) &= 3453 > 0, \\ f(-10) &= -1050 < 0 \end{aligned}$$

înseamnă că rădăcina ξ aparține intervalului $(-11, -10)$. Considerăm ca aproximație inițială $x_0 = -11$.

Se aplică formula:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, n = 0, 1, \dots$$

și se întocmește următorul tabel:

n	x_n	$f(x_n)$	$f'(x_n)$	x_{n+1}
0	-11	3453	-5183	-10,3
1	-10,3	134,3	-4234	-10,27
2	-10,27	37,8	-4196	-10,261
3	-10,261	0,2	-	-

Valoarea aproximativă a rădăcinii este deci:

$$x_3 = -10,261.$$

Exemplul 2.14 Calculați rădăcina pozitivă a ecuației $f(x) = 5x^3 - 17x^2 + 8x + 1 = 0$ în intervalul $[0,6; 0,7]$ cu ajutorul metodei Newton cu două iterații.

Soluție.

Verificăm dacă soluția este în intervalul $[0,6; 0,7]$. Pentru acest lucru calculăm valorile lui f la capetele intervalului

$$\begin{cases} f(0,6) = 0,76 \\ f(0,7) = -0,015 \end{cases} \Rightarrow f(0,6) \cdot f(0,7) < 0.$$

Determinăm derivatele lui f în x

$$f'(x) = 15x^2 - 34x + 8,$$

$$f''(x) = 30x - 34.$$

Rezolvăm ecuația

$$f'(x) = 0 \Rightarrow 15x^2 - 34x + 8 = 0,$$

astfel avem $\Delta = 1156 - 480 = 676 \Rightarrow \sqrt{\Delta} = 26$ de unde rezultă soluțiile

$$x_1 = 0,2(6), x_2 = 2,$$

deci

$$f'(x) < 0, \forall x \in [0,6; 0,7].$$

Rezolvăm ecuația

$$f''(x) = 0 \Rightarrow 30x - 34 = 0 \Rightarrow x = \frac{34}{30} = 1,1(3),$$

deci

$$f''(x) < 0, \forall x \in [0,6; 0,7].$$

Metoda lui Newton se aplică în capătul intervalului în care f și f'' au același semn, în cazul nostru în punctul $(0,7; f(0,7))$, deci aproximația inițială a soluției este $x_0 = b = 0,7$.

Prima iterație

$$x_1 = 0,7 - \frac{f(0,7)}{f'(0,7)} \approx 0,7 - \frac{-0,015}{-8,45} \approx 0,6983$$

$$f(0,6983) = 0,00187396$$

A doua iterație

$$x_2 = 0,6983 - \frac{f(0,6983)}{f'(0,6983)} \approx 0,6983 - \frac{0,00187396}{-8,42394} \approx 0,6982424$$

Evaluăm eroarea cu formula (2.43)

$$\varepsilon \leq \frac{M_2}{2m_1} h^2.$$

$$h = x_2 - x_1 = 0,6983 - 0,6982 = 0,0001 = 10^{-4}.$$

Știm că $m_1 = \min_{x \in [a,b]} |f'(x)|$ și $M_2 = \max_{x \in [a,b]} |f''(x)|$. În cazul nostru avem

$$m_1 = \min_{x \in [0,6;x_2]} |f'(x)| = |f'(0,6)| \approx 7,$$

$$M_2 = \max_{x \in [0,6;x_2]} |f''(x)| = |f''(0,6)| \approx 16.$$

Adică eroarea va fi

$$\varepsilon \leq \frac{M_2}{2m_1} h^2 \approx \frac{16}{2 \cdot 7} 10^{-4} \approx 0,00011$$

2.5 Metoda secantei

Această metodă se mai numește și *metoda coardei*.

Fie ξ o rădăcină a ecuației $f(x) = 0$, unde

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, f \in C^2[a, b]. \quad (2.44)$$

Pentru a aplica metoda coardei sau metoda secantei trebuie ca funcția f să îndeplinească aceleași condiții ca la metoda tangentei. Astfel, soluția ξ să fie separată pe intervalul $[a, b]$, iar primele două derivate ale funcției $f(x)$ să fie continue și să aibă semn constant pe intervalul $[a, b]$. Metoda secantei se aplică în acel capăt al intervalului $[a, b]$ în care f și f'' au valori cu semne diferite.

În cadrul acestei metode vom urmări două aspecte: primul este legat de convergența șirului de iterație către rădăcină și al doilea se referă la evaluarea erorii acestei metode.

Soluția aproximativă este calculată la intersecția abscisei Ox cu segmentul de dreaptă (coarda corespunzătoare porțiunii de grafic) care unește punctele de coordonate $A(a, f(a))$ și $B(b, f(b))$. După determinarea unei aproximații a soluției, aceasta devine noul capăt al intervalului de lucru și procedeul se aplică în continuare până când variațiile soluției aproximative devin nesemnificative.

Soluția aproximativă la pasul următor se determină în funcție de cea de la pasul precedent.

Deosebim patru cazuri care vor fi prezentate în cele patru figuri care urmează.

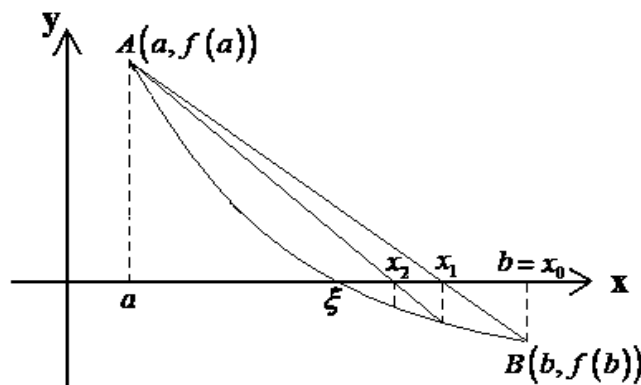


Figura 6.

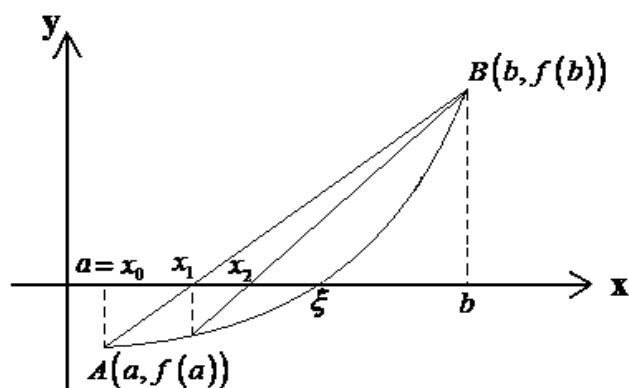


Figura 7.

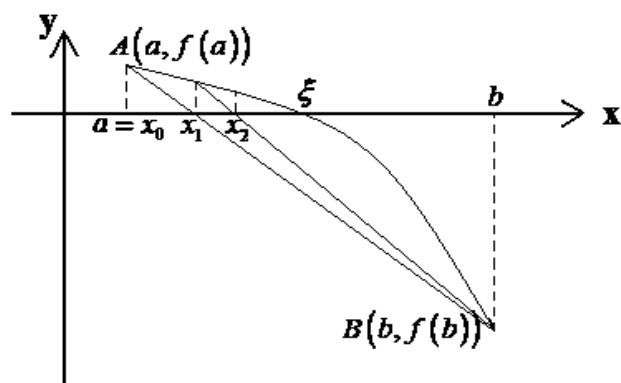


Figura 8.

Vom presupune că $f''(x) > 0$ (curba convexă).

În funcție de poziția relativă a coardei față de grafic putem avea două situații.

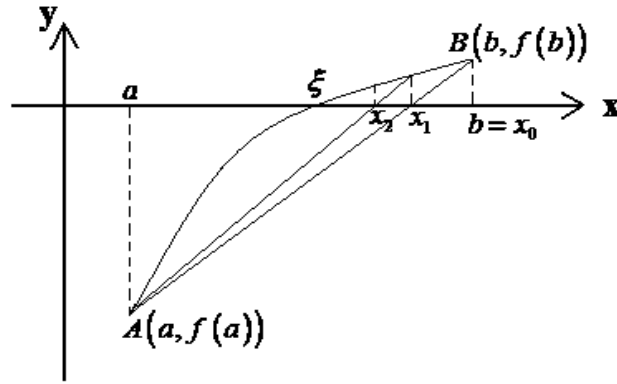


Figura 9.

a) $f(a) > 0$,

b) $f(a) < 0$.

a) Punctul $A(a, f(a))$ este punct fix (rămâne punct fix pe parcursul procesului iterativ) și punctul de pornire al aproximațiilor este punctul $B(b, f(b))$ care este vârf mobil, astfel că soluția aproximativă inițială va fi $x_0 = b$, iar deplasarea aproximațiilor se face de la dreapta la stânga (Figura 6). În aceste condiții avem

$$\begin{cases} y - f(b) = \frac{f(b)-f(a)}{b-a} \cdot (x - b) \\ y = 0 \end{cases} \Leftrightarrow -f(b)(b-a) = (f(b) - f(a))(x - b)$$

$$\Leftrightarrow x - b = -\frac{f(b)}{f(b) - f(a)}(b - a) \Leftrightarrow x = b - \frac{f(b)}{f(b) - f(a)}(b - a)$$

dar $b = x_0$ deci

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f(x_0) - f(a)} \cdot (x_0 - a) \quad (2.45)$$

și pentru $x = x_1$ rezultă

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f(x_0) - f(a)} \cdot (x_0 - a). \quad (2.46)$$

Dacă $x_0 \rightarrow x_n$, $x_1 \rightarrow x_{n+1}$ găsim că soluția aproximativă x_{n+1} la pasul $n + 1$ se va determina în funcție de cea de la pasul precedent x_n conform relației

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f(x_n) - f(a)} \cdot (x_n - a), n = 0, 1, 2, \dots \quad (2.47)$$

Iterațiile formează un șir descrescător de numere reale ale aproximației

$$a < \xi < \dots < x_{n+1} < x_n < \dots < x_1 < x_0 = b. \quad (2.48)$$

b) Punctul $B(b, f(b))$ este punct fix (rămâne punct fix pe parcursul procesului iterativ) și punctul de pornire al aproximațiilor este punctul $A(a, f(a))$ care este vârf mobil, astfel că soluția aproximativă inițială va fi $x_0 = a$, iar deplasarea aproximațiilor se face de la stânga la dreapta (Figura 7). În aceste condiții avem

$$\begin{cases} y - f(a) = \frac{f(b)-f(a)}{b-a} \cdot (x - a) \\ y = 0 \end{cases} \Leftrightarrow -f(a)(b-a) = (f(b) - f(a))(x - a)$$

$$\Leftrightarrow x - a = -\frac{f(a)}{f(b) - f(a)}(b - a) \Leftrightarrow x = a - \frac{f(a)}{f(b) - f(a)}(b - a)$$

dar $a = x_0$ deci

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f(b) - f(x_0)} \cdot (b - x_0) \quad (2.49)$$

și pentru $x = x_1$ rezultă

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f(b) - f(x_0)} \cdot (b - x_0). \quad (2.50)$$

Dacă $x_0 \rightarrow x_n$, $x_1 \rightarrow x_{n+1}$ găsim că soluția aproximativă x_{n+1} la pasul $n+1$ se va determina în funcție de cea de la pasul precedent x_n conform relației

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f(b) - f(x_n)} \cdot (b - x_n), n = 0, 1, 2, \dots \quad (2.51)$$

Iterațiile formează un șir crescător de valori aproximative

$$a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n < x_{n+1} < \dots < \xi < b. \quad (2.52)$$

Din relațiile (2.47) și (2.52) rezultă că cele două șiruri sunt convergente, notăm

$$\bar{\xi} = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n, a < \bar{\xi} < b \quad (2.53)$$

și trecem la limită după n în relația (2.51) de unde obținem

$$\begin{aligned}\bar{\xi} &= \bar{\xi} - \frac{f(\bar{\xi})}{f(\bar{\xi}) - f(a)}(\bar{\xi} - a) \Rightarrow f(\bar{\xi}) \frac{1}{f(\bar{\xi}) - f(a)}(\bar{\xi} - a) = 0 \\ &\Rightarrow f(\bar{\xi}) = 0.\end{aligned}$$

Dar știm că în intervalul $[a, b]$ funcția $f(x)$ are soluție unică, ceea ce înseamnă că

$$\bar{\xi} = \xi. \quad (2.54)$$

Evaluarea erorii la metoda coardei (secantei)

Teorema 2.15 *Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $f \in C^2[a, b]$. Dacă $|f'(x)|$ este mărginit, adică $\exists m_1, M_1 > 0$ astfel încât $0 < m_1 \leq |f'(x)| \leq M_1$, atunci eroarea va avea expresia*

$$|\xi - x_n| \leq \frac{M_1 - m_1}{m_1} \cdot |x_n - x_{n-1}|.$$

Demonstrație. În continuare vom considera cazul $f(a) > 0$, adică formula de calcul a soluției este dată de relația (2.51)

$$\begin{aligned}x_n &= x_{n-1} - \frac{f(x_{n-1})}{f(x_{n-1}) - f(a)} \cdot (x_{n-1} - a) \Rightarrow \\ -f(x_{n-1})(x_{n-1} - a) &= (f(x_{n-1}) - f(a))(x_n - x_{n-1}) \\ -f(x_{n-1}) &= \frac{f(x_{n-1}) - f(a)}{x_{n-1} - a} \cdot (x_n - x_{n-1})\end{aligned}$$

Dar ξ este rădăcină pentru $f(x) = 0$, deci $f(\xi) = 0$

$$f(\xi) - f(x_{n-1}) = \frac{f(x_{n-1}) - f(a)}{x_{n-1} - a} \cdot (x_n - x_{n-1}) \quad (2.55)$$

Cu teorema lui Lagrange rezultă că există $\xi_{n-1} \in (x_{n-1}, b)$ și $\bar{x}_{n-1} \in (a, x_{n-1})$ astfel încât

$$(\xi - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) = (x_n - x_{n-1}) \cdot f'(\bar{x}_{n-1}). \quad (2.56)$$

Acum

$$(\xi - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) = [(x_n - x_{n-1}) + (\xi - x_n)] \cdot f'(\xi_{n-1})$$

adică

$$(\xi - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) = (x_n - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) + (\xi - x_n) \cdot f'(\xi_{n-1}) \Leftrightarrow$$

$$(\xi - x_n) \cdot f'(\xi_{n-1}) = (\xi - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) - (x_n - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}). \quad (2.57)$$

În relația (2.57) folosim formula (2.56), deci

$$(\xi - x_n) \cdot f'(\xi_{n-1}) = (x_n - x_{n-1}) \cdot f'(\bar{x}_{n-1}) - (x_n - x_{n-1}) \cdot f'(\xi_{n-1}) \Leftrightarrow$$

$$(\xi - x_n) \cdot f'(\xi_{n-1}) = (x_n - x_{n-1}) \cdot (f'(\bar{x}_{n-1}) - f'(\xi_{n-1})) \Leftrightarrow$$

$$\xi - x_n = \frac{f'(\bar{x}_{n-1}) - f'(\xi_{n-1})}{f'(\xi_{n-1})} (x_n - x_{n-1}).$$

Aplicând modulul acestei relații, găsim

$$|\xi - x_n| = \frac{|f'(\bar{x}_{n-1}) - f'(\xi_{n-1})|}{|f'(\xi_{n-1})|} \cdot |x_n - x_{n-1}|, \quad (2.58)$$

dar ξ_{n-1} și $\bar{x}_{n-1} \in [a, b]$,

$$|f'(\bar{x}_{n-1}) - f'(\xi_{n-1})| \leq M_1 - m_1$$

atunci (2.58) devine

$$|\xi - x_n| \leq \frac{M_1 - m_1}{m_1} \cdot |x_n - x_{n-1}|. \quad (2.59)$$

□

Observația 2.16 Metoda tangentei este complementara metodei coardei și anume faptul că dacă una dă o valoare aproximativă a rădăcinii prin lipsă (adaos), cealaltă oferă soluția prin adaos (lipsă). Datorită simplității formulei de recurență, combinată cu o rapiditate a convergenței, metoda tangentei este de preferat celorlalte metode.

Exemplul 2.17 Determinați rădăcina pozitivă a ecuației:

$$f(x) = x^3 - 0,2 \cdot x^2 - 0,2 \cdot x - 1,2 = 0$$

cu eroarea 0,02.

Soluție. Determinăm intervalul în care se află soluția:

$$f(1) = -0,6 < 0,$$

$$f(2) = 5,6 > 0,$$

$$f(1,5) = 1,425 > 0$$

deci intervalul este

$$[a, b] = [1; 1,5].$$

Derivata de ordinul întâi a lui f este

$$f'(x) = 3x^2 - 0,4x - 0,2 = 0$$

și are soluțiile

$$x_1 = -0,5$$

$$x_2 = 0,3$$

ceea ce înseamnă că $f'(x) > 0$, pentru $x \in [1; 1,5]$.

Derivata de ordinul al doilea a lui f este

$$f''(x) = 6x - 0,4 = 0$$

și are soluția

$$x = 0,06,$$

ceea ce înseamnă că $f''(x) > 0$, pentru $x \in [1; 1,5]$.

Am găsit că pe intervalul $[1; 1,5]$ derivatele f' , f'' nu schimbă semnul, deci putem aplica metoda.

Metoda se aplică în capătul $a = 1 = x_0$. Avem succesiv

$$x_1 = 1 + \frac{0,6}{1,425 + 0,6} \cdot (1,5 - 1) \cong 1,15.$$

Evaluăm eroarea după primul pas cu formula

$$\varepsilon \leq \frac{M_1 - m_1}{m_1} \cdot |x_1 - x_0|.$$

Cum $f'' > 0$ pentru orice $x \in [1, 15; 1, 5]$ rezultă că funcția f' este crescătoare pe acest interval, adică

$$m_1 = |f'(1, 15)| = 3,3075,$$

$$M_1 = |f'(1, 5)| = 5,95,$$

Deci eroarea este

$$\varepsilon \leq \frac{5,95 - 3,3075}{3,3075} \cdot |1,15 - 1| = 0,119841 > 0,02.$$

Continuăm cu al doilea pas.

$$x_2 = 1,15 + \frac{0,1770}{1,425 + 0,173} \cdot (1,5 - 1,15) \cong 1,190.$$

Evaluăm eroarea după al doilea pas cu formula

$$\varepsilon \leq \frac{M_1 - m_1}{m_1} \cdot |x_2 - x_1|.$$

Cum $f'' > 0$ pentru orice $x \in [1, 198; 1, 5]$ rezultă că funcția f' este crescătoare pe acest interval, adică

$$m_1 = |f'(1, 19)| = 3,5723,$$

$$M_1 = |f'(1, 5)| = 5,95,$$

Deci eroarea este

$$\varepsilon \leq \frac{5,95 - 3,5723}{3,5723} \cdot |1,19 - 1,15| = 0,026624 > 0,02.$$

Continuăm cu al treilea pas.

$$x_3 = 1,190 + \frac{0,036}{1,425 + 0,056} \cdot (1,5 - 1,190) \cong 1,198.$$

Evaluăm eroarea după al treilea pas cu formula

$$\varepsilon \leq \frac{M_1 - m_1}{m_1} \cdot |x_3 - x_2|.$$

Cum $f'' > 0$ pentru orice $x \in [1, 19; 1, 5]$ rezultă că funcția f' este crescătoare pe acest interval, adică

$$m_1 = |f'(1, 198)| = 3,626412,$$

$$M_1 = |f'(1, 5)| = 5,95,$$

Deci eroarea este

$$\varepsilon \leq \frac{5,95 - 3,626412}{3,626412} \cdot |1,198 - 1,19| = 0,005126 < 0,02$$

Soluția este

$$\xi = 1,198 + 0,02 \cdot \theta, \quad 0 < \theta \leq 1.$$

2.6 Metoda combinată

Fie ξ o rădăcină a ecuației $f(x) = 0$, unde

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, f \in C^2[a, b]. \quad (2.60)$$

Metoda combinată este o metodă care presupune aplicarea metodei tangentei la un capăt al intervalului și aplicarea metodei secantei la celălalt capăt. Astfel, soluția ξ trebuie să fie separată pe intervalul $[a, b]$, iar primele două derivate ale funcției $f(x)$ să fie continue și să aibă semn constant pe intervalul $[a, b]$.

Vom aplica pe rând cele două metode: metoda tangentei se aplică în acel capăt al intervalului $[a, b]$ în care f și f'' au valori cu același semn, iar metoda secantei în capătul celălalt.

Se disting patru cazuri.

Cazul I

$$\begin{aligned} f''(x) &> 0 \\ f'(x) &< 0 \end{aligned}$$

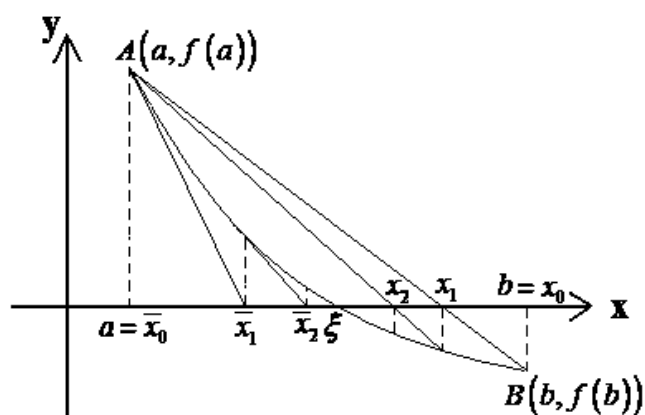


Figura 10.

Cazul II

$$f''(x) > 0$$

$$f'(x) > 0$$

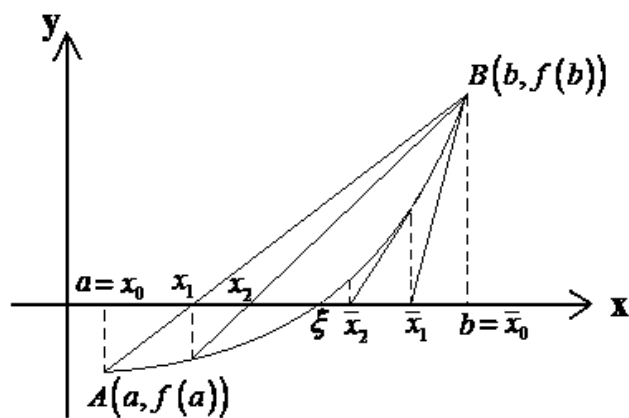


Figura 11.

Cazul III

$$f''(x) < 0$$

$$f'(x) > 0$$

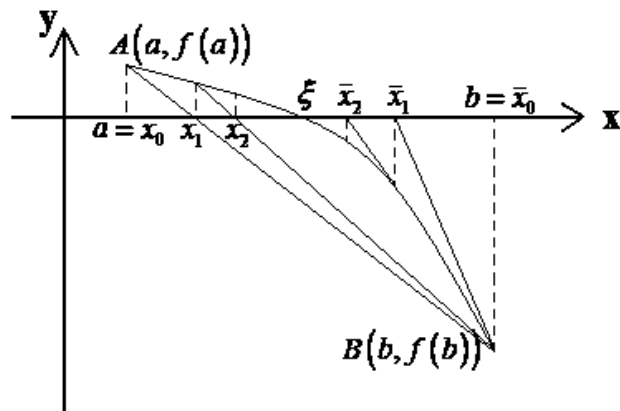


Figura 12.

Cazul IV

$$\begin{aligned} f''(x) &< 0 \\ f'(x) &< 0 \end{aligned}$$

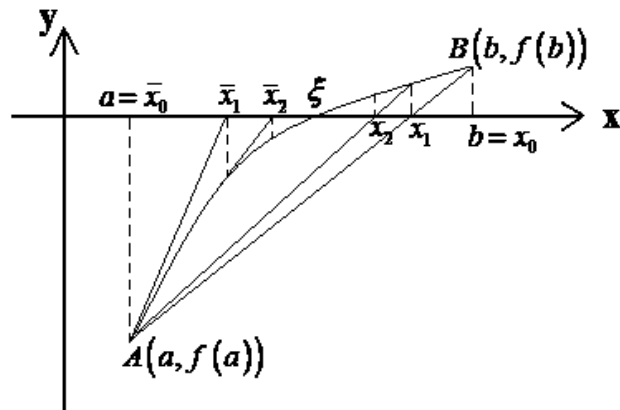


Figura 13.

Vom considera cazul al doilea în care $f''(x) > 0$ și $f'(x) > 0$, cu $a \leq x \leq b$. În acest caz metoda tangentei se aplică în capătul b al intervalului și vom avea ca și aproximație inițială pentru această metodă $\bar{x}_0 = b$, iar în celălalt

capăt aplicăm metoda secantei și vom avea ca și aproximație inițială pentru această metodă $x_0 = a$.

La pasul $n + 1$, în formula de calculul a soluției cu metoda secantei, apare soluția \bar{x}_n calculată cu metoda tangentei la pasul n . Astfel că, formulele de calcul pentru determinarea soluției la pasul $n + 1$ vor fi:

$$\bar{x}_{n+1} = \bar{x}_n - \frac{f(\bar{x}_n)}{f'(\bar{x}_n)} \quad (2.61)$$

pentru metoda tangentei,

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f(\bar{x}_n) - f(x_n)} \cdot (\bar{x}_n - x_n) \quad (2.62)$$

pentru metoda secantei.

În acest mod sunt construite două șiruri convergente

$$a = x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n < x_{n+1} < \cdots < \xi < b \quad (2.63)$$

și

$$a < \xi < \cdots < \bar{x}_{n+1} < \bar{x}_n < \cdots < \bar{x}_1 < \bar{x}_0 = b. \quad (2.64)$$

Aplicând teorema “cleștelui” obținem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = \xi = \lim_{n \rightarrow \infty} \bar{x}_n. \quad (2.65)$$

Deci,

$$x_n < \xi < \bar{x}_n \quad (2.66)$$

și scăzând x_n în relația (2.66) găsim

$$0 < \xi - x_n < \bar{x}_n - x_n.$$

Algoritmul se încheie atunci când la pasul n diferența între capetele intervalului este mai mică decât eroarea dată

$$\bar{x}_n - x_n < \varepsilon,$$

iar soluția va fi egală cu media aritmetică a soluțiilor obținute la pasul n cu cele două metode

$$\xi = \frac{\bar{x}_n + x_n}{2}. \quad (2.67)$$

Observația 2.18 Metoda combinată este aplicată pentru izolarea bilaterală a soluției.

Observația 2.19 Metoda combinată converge rapid.

Exemplul 2.20 Să determinăm o soluție reală a ecuației

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

cu metoda combinată realizând doi pași. Evaluați eroarea.

Soluție. Considerăm $f(x) = x^3 + x^2 + x - 2 = 0$.

Determinăm intervalul în care se află soluția:

$$f(0) = -2 < 0,$$

$$f(1) = 1 > 0.$$

Deci intervalul va fi

$$[a, b] = [0; 1].$$

Verificăm condițiile pentru aplicarea metodei.

Derivata de ordinul întâi a lui f este

$$f'(x) = 3x^2 + 2x + 1,$$

care are discriminantul negativ, ceea ce înseamnă că $f'(x) > 0$, pentru $x \in [0; 1]$.

Derivata de ordinul al doilea a lui f este

$$f''(x) = 6x + 2$$

și are soluția

$$x = -0,333$$

ceea ce înseamnă că $f''(x) > 0$, pentru $x \in [0; 1]$.

Am găsit că pe intervalul $[0; 1]$ derivatele f', f'' nu schimbă semnul, deci putem aplica metoda combinată.

Metoda secantei se aplică în capătul $a = 0 = x_0$. Metoda tangentei se aplică în capătul $b = 1 = \bar{x}_0$. Vom folosi formulele, pentru metoda secantei

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

și pentru metoda tangentei

$$\bar{x}_{n+1} = \bar{x}_n - \frac{f(\bar{x}_n)}{f'(\bar{x}_n)}.$$

Primul pas. Aplicăm metoda secantei și obținem

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f(\bar{x}_0) - f(x_0)} (\bar{x}_0 - x_0) = 0 - \frac{-2}{1 - (-2)} (1 - 0) \approx 0,666.$$

Aplicăm metoda tangentei și obținem

$$\bar{x}_1 = \bar{x}_0 - \frac{f(\bar{x}_0)}{f'(\bar{x}_0)} = 1 - \frac{1}{6} \approx 0,833.$$

Intervalul a devenit $[0,666; 0,833]$.

Al doilea pas. Aplicăm metoda secantei și obținem

$$\begin{aligned} x_2 &= x_1 - \frac{f(x_1)}{f(\bar{x}_1) - f(x_1)} (\bar{x}_1 - x_1) = \\ &= 0,666 - \frac{-0,595}{0,104 - (-0,595)} (0,833 - 0,666) \approx 0,808. \end{aligned}$$

Aplicăm metoda tangentei și obținem

$$\bar{x}_2 = \bar{x}_1 - \frac{f(\bar{x}_1)}{f'(\bar{x}_1)} = 0,883 - \frac{0,104}{4,747} \approx 0,811.$$

Soluția este

$$\xi = \frac{\bar{x}_2 + x_2}{2} \approx \frac{0,811 + 0,808}{2} \approx 0,809$$

iar eroarea este

$$\varepsilon \leq \bar{x}_2 - x_2 \approx 0,811 - 0,808 \approx 0,003.$$

Rezolvarea sistemelor de ecuații liniare

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}; X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \cdots \\ x_n \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \cdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

Cu aceste notații sistemul (3.1) se scrie

$$AX = B. \quad (3.2)$$

Vom presupune că $\det A \neq 0$, adică sistemul de ecuații este compatibil determinat, deci există A^{-1} . Considerăm E matricea unitate de dimensiune egală cu matricea A . Înmulțind relația (3.2) cu A^{-1} , avem

$$\begin{aligned} A^{-1}(AX) &= A^{-1}B \Leftrightarrow (A^{-1}A)X = A^{-1}B \Leftrightarrow EX = A^{-1}B \\ &\Rightarrow X = A^{-1}B. \end{aligned} \quad (3.3)$$

Pentru determinarea soluției sistemului (3.1) putem scrie următorul algoritm:

1. se calculează $\det A$.
2. dacă $\det A \neq 0$ înseamnă că există A^{-1} și vom realiza următorii pași
 - a) se transpune matricea A ;
 - b) se calculează complementii algebrici ai transpusei $A_{ij} = (-1)^{(i+j)} m_{ij}$, unde m_{ij} este minorul corespunzător elementului a_{ij} , $i, j = 1, \dots, n$;
 - c) se înlocuiește în matricea transpusă elementele cu complementii algebrici și se înmulțește cu $\frac{1}{\det A}$;
 - d) se obține inversa matriceală a lui A ;
 - e) se înmulțește la dreapta cu B ;
 - f) se obține vectorul necunoscutelor X ;

Exemplul 3.1 Să rezolvăm sistemul de ecuații:

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = -1, \\ 2x_1 + x_2 - x_3 = 4, \\ x_1 - 2x_2 + x_3 = 2. \end{cases}$$

Soluție.

Conform notațiilor (3.2) avem

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}; X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} -1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix};$$

Calculăm determinantul matricei A și găsim

$$\det A = -3,$$

deci $\det A \neq 0 \Rightarrow \exists A^{-1}$.

Scriem transpusa și calculăm adjuncta

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

Cu aceste elemente determinăm inversa

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

Acum înmulțim pe B , la stânga, cu A^{-1} și vom obține vectorul necunoscutelor X .

$$A^{-1}B = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ \frac{5}{3} & -\frac{1}{3} & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ -5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}.$$

Deci soluția sistemului este

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ -5 \end{pmatrix}.$$

Observația 3.2 Din soluția de mai sus rezultă

$$x_i = \frac{\Delta_i}{\Delta}, i = 1, \dots, n, \quad (3.4)$$

unde

$$\Delta = \det A = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad \text{și} \quad \Delta_i = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & \overset{i}{b_1} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & b_n & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}.$$

În continuare vom justifica relația (3.4).

Calculul matricei A^{-1} este dificil pentru $n \geq 4$ și deci această metodă este folosită mai rar pentru aceste cazuri.

Pornind de la relația (3.3) este ușor de determinat formulele de calcul ale necunoscutelor x_i , $i = 1, \dots, n$.

Știm că

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} A^*, \quad (3.5)$$

unde A^* este matricea adjunctă.

Înlocuim în relația (3.3) inversa matricei A dată de relația (3.5) și obținem

$$X = \frac{1}{\det A} A^* \cdot B$$

sau

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = \frac{1}{\det A} \begin{pmatrix} \Delta_1 \\ \dots \\ \Delta_n \end{pmatrix}, \quad (3.6)$$

unde am notat

$$\Delta_i = \sum_{j=1}^n A_{ij} b_j = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1,i-1} & b_1 & a_{1,i+1} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2,i-1} & b_2 & a_{2,i+1} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{n,i-1} & b_n & a_{n,i+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad (3.7)$$

adică Δ_i este determinantul matricei A în care am înlocuit coloana i cu coloana termenilor liberi B .

Formulele lui Cramer se obțin cu relația (3.6), adică

$$x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}, x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta}, \dots, x_n = \frac{\Delta_n}{\Delta},$$

și sunt echivalente cu formula (3.4).

Exemplul 3.3 Să determinăm soluția sistemului de mai jos, folosind formulele lui Cramer

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + 3x_3 - x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 + 2x_3 + 3x_4 = 2, \\ x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 2, \\ -x_1 + 2x_2 - x_3 - 2x_4 = 0. \end{cases}$$

Soluție.

Scriem matricea asociată sistemului de ecuații

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & -2 \end{pmatrix}$$

și calculăm determinantul ei

$$\det A = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & -2 \end{vmatrix},$$

făcând zerouri pe prima coloană începând cu al doilea element și obținem

$$\det A = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 & -1 \\ 0 & -2 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \\ 0 & 3 & 2 & -3 \end{vmatrix},$$

iar acum dezvoltăm după prima coloană și avem

$$\det A = \begin{vmatrix} -2 & -1 & 4 \\ 0 & -2 & 2 \\ 3 & 2 & -3 \end{vmatrix} = 14 \neq 0,$$

deci putem aplica formulele lui Cramer.

Calculăm acum Δ_i pentru $i = 1, \dots, 4$:

$$\begin{aligned} \Delta_1 &= \begin{vmatrix} 0 & 1 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 \end{vmatrix} = (-1)^{2+1} 2 \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -2 \end{vmatrix} + \\ &+ (-1)^{3+1} 2 \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \\ 2 & -1 & -2 \end{vmatrix} = -2 \cdot 14 + 2 \cdot 14 = 0, \end{aligned}$$

$$\Delta_2 = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 1 & 2 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 & -2 \end{vmatrix} = (-1)^{2+2} 2 \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & -2 \end{vmatrix} +$$

$$\begin{aligned}
& + (-1)^{3+2} 2 \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 \\ 1 & 2 & 3 \\ -1 & -1 & -2 \end{vmatrix} = 2 \cdot 2 - 2 \cdot (-5) = 14, \\
\Delta_3 &= \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 0 & -2 \end{vmatrix} = (-1)^{2+3} 2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -2 \end{vmatrix} + \\
& + (-1)^{3+3} 2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 3 \\ -1 & 2 & -2 \end{vmatrix} = -2 \cdot (-6) + 2 \cdot (-6) = 0, \\
\Delta_4 &= \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & -1 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & 1 & 2 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \end{vmatrix} = (-1)^{2+4} 2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \end{vmatrix} + \\
& + (-1)^{3+4} 2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \end{vmatrix} = 2 \cdot 6 - 2 \cdot (-1) = 14.
\end{aligned}$$

Folosind formulele (3.6) găsim soluția sistemului

$$\begin{aligned}
x_1 &= \frac{\Delta_1}{\Delta} = \frac{0}{14} = 0, x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta} = \frac{14}{14} = 1, \\
x_3 &= \frac{\Delta_3}{\Delta} = \frac{0}{14} = 0, x_4 = \frac{\Delta_4}{\Delta} = \frac{14}{14} = 1.
\end{aligned}$$

3.2 Metoda lui Gauss

Metoda lui Gauss este o metodă de rezolvare a sistemelor de ecuații liniare care se bazează pe eliminarea succesivă a necunoscutelor. Pentru comoditate vom considera sistemul cu trei ecuații și trei necunoscute

$$\begin{cases} a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + a_{13} x_3 = a_{14}, & (1_1) \\ a_{21} x_1 + a_{22} x_2 + a_{23} x_3 = a_{24}, & (1_2) \\ a_{31} x_1 + a_{32} x_2 + a_{33} x_3 = a_{34}, & (1_3) \end{cases}, \quad (3.8)$$

cu $\det A \neq 0$.

Fie elementul $a_{11} \neq 0$. Împărțim prin a_{11} coeficienții primei ecuații a sistemului (3.8)

$$x_1 + \frac{a_{12}}{a_{11}} x_2 + \frac{a_{13}}{a_{11}} x_3 = \frac{a_{14}}{a_{11}}. \quad (3.9)$$

Cu notația

$$b_{1j} = \frac{a_{1j}}{a_{11}}, \quad j > 1, \quad (3.10)$$

relația (3.9) se scrie

$$x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3 = b_{14}.$$

Înmulțim acum ecuația (1₁) a sistemului (3.8) cu $-a_{21}$ și o adunăm cu ecuația (1₂) și apoi, înmulțim ecuația (1₁) cu $-a_{31}$ și o adunăm cu ecuația (1₃) a sistemului (3.8). Obținem:

$$\begin{cases} x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3 = b_{14} & \begin{matrix} *(-a_{21}) \\ *(-a_{31}) \end{matrix} & (4_1) \\ a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 = a_{24}^{(1)} & & (4_2) \\ a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 = a_{34}^{(1)} & & (4_3) \end{cases}, \quad (3.11)$$

unde coeficienții

$$a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - a_{i1}b_{1j} \quad \text{cu } i, j \geq 2. \quad (3.12)$$

În continuare aplicăm același raționament pentru cea de-a doua ecuație a sistemului (3.11).

Considerăm elementul $a_{22}^{(1)} \neq 0$ (altfel $a_{32}^{(1)} \neq 0$ și interschimbăm ecuațiile (4₂) și (4₃) ale sistemului (3.11), după care renumerotăm coeficienții). Mai întâi împărțim coeficienții ecuației (4₂) la $a_{22}^{(1)}$ și ecuația (4₂) devine

$$x_2 + \frac{a_{23}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}x_3 = \frac{a_{24}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}, \quad (3.13)$$

dar, ca și anterior, notăm

$$b_{2j}^{(1)} = \frac{a_{2j}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}, \quad j > 2 \quad (3.14)$$

iar ecuația (3.13) devine

$$x_2 + b_{23}^{(1)}x_3 = b_{24}^{(1)}.$$

Urmează să înmulțim ecuația (4₂) a sistemului (3.11) cu coeficientul $-a_{32}^{(1)}$ și să o adunăm la ecuația (4₃).

Realizând aceste calcule, sistemul (3.11) se transformă în sistemul

$$\begin{cases} x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3 = b_{14}, \\ x_2 + b_{23}^{(1)}x_3 = b_{24}^{(1)}, \\ a_{33}^{(2)}x_3 = a_{34}^{(2)}, \end{cases} \quad |(-a_{32}^{(1)}) \quad (3.15)$$

unde

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - a_{i2}^{(1)}b_{2j}^{(1)}, \quad i, j \geq 3, \quad (3.16)$$

și notăm cu

$$b_{34}^{(2)} = \frac{a_{34}^{(2)}}{a_{33}^{(2)}}.$$

Astfel sistemul devine

$$\begin{cases} x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3 = b_{14}, \\ x_2 + b_{23}^{(1)}x_3 = b_{24}^{(1)}, \\ x_3 = b_{34}^{(2)}. \end{cases} \quad (3.17)$$

Am obținut prin aceste transformări elementare legate de coeficienții sistemului (3.8) un sistem superior triunghiular care poate fi rezolvat foarte ușor pornind de la ultima ecuație către prima. Deci, soluția se determină cu relațiile de mai jos:

$$\begin{aligned} x_3 &= b_{34}^{(2)} \\ x_2 &= b_{34}^{(1)} - b_{23}^{(1)}b_{34}^{(2)} \\ x_1 &= b_{14} - b_{12}(b_{24}^{(1)} - b_{23}^{(1)}b_{34}^{(2)}) - b_{13}b_{34}^{(2)} \end{aligned} \quad (3.18)$$

Exemplul 3.4 Să determinăm soluția sistemului

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 = 2, \\ x_1 - x_2 + 3x_3 = 3, \\ -x_1 + 2x_2 - x_3 = 0, \end{cases}$$

folosind metoda lui Gauss.

Soluție.

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 = 2 \\ x_1 - x_2 + 3x_3 = 3 \\ -x_1 + 2x_2 - x_3 = 0 \end{cases} \quad / : 2 \quad \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + \frac{1}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 = 1 \\ x_1 - x_2 + 3x_3 = 3 \\ -x_1 + 2x_2 - x_3 = 0 \end{cases} \begin{vmatrix} \cdot (-1) \\ \cdot 1 \\ \cdot 1 \end{vmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x_1 + \frac{1}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 = 1 \\ -\frac{3}{2}x_2 + \frac{7}{2}x_3 = 2 \\ \frac{5}{2}x_2 - \frac{3}{2}x_3 = 1 \end{array} \right| : \left(-\frac{3}{2} \right) \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x_1 + \frac{1}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 = 1 \\ x_2 - \frac{7}{3}x_3 = -\frac{4}{3} \\ \frac{5}{2}x_2 - \frac{3}{2}x_3 = 1 \end{array} \right| : \left(-\frac{5}{2} \right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x_1 + \frac{1}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 = 1 \\ x_2 - \frac{7}{3}x_3 = -\frac{4}{3} \\ \frac{13}{3}x_3 = \frac{13}{3} \end{array} \right. \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x_3 = 1 \\ x_2 = 1 \\ x_1 = 1 \end{array} \right. .$$

Observația 3.5 O aplicație importantă a metodei lui Gauss este calculul matricei inverse aplicând transformările anterioare matricei

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & 1 & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & 0 & 1 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Se vor aplica succesiv, transformări elementare, până când în primele trei coloane obținem matricea unitate, iar următoarele trei vor forma chiar matricea inversă căutată.

Exemplul 3.6 Fie matricea $A = \begin{pmatrix} 4 & 1 & -1 \\ 1 & 5 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$. Să se determine A^{-1} .

Soluție.

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & 1 & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & 0 & 1 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & & & \\ 0 & 1 & 0 & & & \\ 0 & 0 & 1 & & & \end{array} \begin{array}{ccc} & & \\ & & \\ & & \end{array} A^{-1} \right);$$

Considerăm $A_1 = \left(\begin{array}{ccc|ccc} 4 & 1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 5 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$

Pasul 1

$$\begin{pmatrix} 1 & 0,25 & -0,25 & 0,25 & 0 & 0 \\ 1 & 5 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Pasul 2

$$\begin{pmatrix} 1 & 0,25 & -0,25 & 0,25 & 0 & 0 \\ 0 & 4,75 & -0,75 & -0,25 & 1 & 0 \\ 0 & 0,75 & 2,25 & -0,25 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Pasul 3

$$\begin{pmatrix} 1 & 0,25 & -0,25 & 0,25 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -0,157 & -0,052 & 0,210 & 0 \\ 0 & 0,75 & 2,25 & -0,25 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Scădem din a 3 a ecuație pe a 2 a înmulțită cu 0,75.

Pasul 4

$$\begin{pmatrix} 1 & 0,25 & -0,25 & 0,25 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -0,157 & -0,052 & 0,210 & 0 \\ 0 & 0 & 2,367 & -0,211 & -0,157 & 1 \end{pmatrix}.$$

Pasul 5

$$\begin{pmatrix} 1 & 0,25 & -0,25 & 0,25 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -0,157 & -0,052 & 0,210 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -0,080 & -0,066 & 0,422 \end{pmatrix}.$$

Pasul 6

$$\underline{L_1 - 0,25L_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -0,210 & 0,263 & -0,052 & 0 \\ 0 & 1 & -0,157 & -0,052 & 0,210 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -0,089 & -0,066 & 0,422 \end{pmatrix}.$$

Pasul 7

$$\underline{L_2 + 0,157L_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -0,210 & 0,263 & -0,052 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -0,065 & 0,199 & 0,066 \\ 0 & 0 & 1 & -0,089 & -0,066 & 0,422 \end{pmatrix}.$$

Pasul 8

$$\underline{L_1 + 0,210L_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0,244 & -0,065 & 0,088 \\ 0 & 1 & 0 & -0,065 & 0,199 & 0,066 \\ 0 & 0 & 1 & -0,089 & -0,066 & 0,422 \end{pmatrix}.$$

Găsim inversa matricei A

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 0,244 & -0,065 & 0,088 \\ -0,065 & 0,199 & 0,066 \\ -0,089 & -0,066 & 0,422 \end{pmatrix}.$$

3.3 Metoda pivotului

Considerăm sistemul liniar cu n ecuații și n necunoscute

[illegible]

Pentru o scriere mai simplă vom folosi notațiile

$$\|\alpha\| = \max \left\{ \sum_{\substack{i \neq j \\ j=1}}^n |\alpha_{ij}|, i = \overline{1, n} \right\} \quad (3.27)$$

și acest maxim va fi util pentru calculul erorii.

Algoritmul de rezolvare a sistemului de ecuații continuă cu calculul soluției care se realizează în mai multe etape.

Fiind o metodă aproximativă va trebui să pornim procesul iterativ de la o aproximație inițială a soluției și, de obicei, se ia ca aproximație inițială coloana termenilor liberi.

$$x^{(0)} = \beta \quad (3.28)$$

Se face prima iterație folosind relația $x^{(1)} = \beta + \alpha x^{(0)}$, după care va fi evaluată eroarea folosind formula

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}|, i = \overline{1, n} \quad (3.29)$$

pentru $k = 1$. Dacă eroarea obținută este mai mică decât eroarea dată, algoritmul se încheie aici. În caz contrar, se trece la a doua iterație folosind relația

$$x^{(2)} = \beta + \alpha x^{(1)}$$

și algoritmul se repetă.

În urma acestor iterații se obține șirul $x^{(0)}, x^{(1)}, \dots, x^{(k+1)}, \dots$ convergent, notăm cu $x = \lim_{x \rightarrow \infty} x^{(k)}$ și această limită este soluția sistemului (3.21).

Exemplul 3.7 Să rezolvăm sistemul:

$$\begin{cases} x_1 - 0,05x_2 - 0,10x_3 = 0,795 \\ -0,11x_1 + x_2 - 0,05x_3 = 0,849 \\ -0,11x_1 - 0,12x_2 + x_3 = 1,398 \end{cases}$$

utilizând 3 iterații.

Soluție.

Observăm că $a_{ii} \neq 0$, $i = \overline{1, 3}$, prima condiție este îndeplinită, deci putem aplica această metodă și explicităm necunoscutele sistemului utilizând relația (3.22)

$$\begin{cases} x_1 = 0,795 + 0,05x_2 + 0,10x_3 \\ x_2 = 0,849 + 0,11x_1 + 0,05x_3 \\ x_3 = 1,398 + 0,11x_1 + 0,12x_2 \end{cases}$$

în care

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}; \beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,795 \\ 0,849 \\ 1,398 \end{pmatrix};$$

$$\alpha = \begin{pmatrix} 0 & 0,05 & 0,10 \\ 0,11 & 0 & 0,05 \\ 0,11 & 0,12 & 0 \end{pmatrix}.$$

Verificăm convergența algoritmului cu formula (3.26)

$$\sum_{\substack{i \neq j \\ j=1}}^n |\alpha_{ij}| < 1, i = \overline{1,3}$$

astfel avem

pentru $i = 1 \Rightarrow$

$$\sum_{j=2}^3 |\alpha_{1j}| = |\alpha_{12}| + |\alpha_{13}| = 0,05 + 0,10 = 0,15 < 1,$$

pentru $i = 2 \Rightarrow$

$$\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq 2}}^3 |\alpha_{2j}| = |\alpha_{21}| + |\alpha_{23}| = 0,11 + 0,05 = 0,16 < 1,$$

pentru $i = 3 \Rightarrow$

$$\sum_{j=1}^2 |\alpha_{3j}| = |\alpha_{31}| + |\alpha_{32}| = 0,11 + 0,12 = 0,23 < 1.$$

Convergența este verificată, deci și a doua condiție este îndeplinită.

Notăm cu

$$\|\alpha\| = \max \{0,15; 0,16; 0,23\} \Rightarrow \|\alpha\| = 0,23.$$

Urmează calculul soluției sistemului.

Vom lua ca aproximație inițială coloana constantelor β rotunjite la 2 cifre:

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 0,80 \\ 0,85 \\ 1,40 \end{pmatrix}.$$

Prima iterație ($k = 1$)

$$\begin{cases} x_1^{(1)} = 0,795 + 0,0425 + 0,140 \approx 0,977 \\ x_2^{(1)} = 0,849 + 0,088 + 0,070 \approx 1,007 \\ x_3^{(1)} = 1,398 + 0,088 + 0,102 \approx 1,588 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după prima iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(1)} - x_i^{(0)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{cases} |x_1^{(1)} - x_1^{(0)}| = |0,977 - 0,80| = 0,177 \\ |x_2^{(1)} - x_2^{(0)}| = |1,007 - 0,85| = 0,157 \\ |x_3^{(1)} - x_3^{(0)}| = |1,588 - 1,40| = 0,188 \end{cases}$$

$$\max \{0,177; 0,157; 0,188\} = 0,188.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,23}{0,77} \cdot 0,188 \approx 0,056156.$$

A doua iterație ($k = 2$)

$$\begin{cases} x_1^{(2)} = 1,00415 \approx 1,004 \\ x_2^{(2)} = 1,03587 \approx 1,035 \\ x_3^{(2)} = 1,62631 \approx 1,626 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după a doua iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(2)} - x_i^{(1)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{aligned} \left| x_1^{(2)} - x_1^{(1)} \right| &= |1,004 - 0,977| = 0,027 \\ \left| x_2^{(2)} - x_2^{(1)} \right| &= |1,035 - 1,007| = 0,026 \\ \left| x_3^{(2)} - x_3^{(1)} \right| &= |1,626 - 1,588| = 0,038 \end{aligned}$$

$$\max \{0,027; 0,026; 0,038\} = 0,038.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,23}{0,77} \cdot 0,038 \approx 0,01135.$$

A treia iterație ($k = 3$)

$$\begin{cases} x_1^{(3)} = 1,00935 \approx 1,00 \\ x_2^{(3)} = 1,04074 \approx 1,04 \\ x_3^{(3)} = 1,63264 \approx 1,63 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după a treia iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max \left| x_i^{(3)} - x_i^{(2)} \right|, i = \overline{1, 3}.$$

Calculăm

$$\begin{aligned} \left| x_1^{(3)} - x_1^{(2)} \right| &= |1,00 - 1,004| = 0,004 \\ \left| x_2^{(3)} - x_2^{(2)} \right| &= |1,04 - 1,035| = 0,005 \\ \left| x_3^{(3)} - x_3^{(2)} \right| &= |1,63 - 1,626| = 0,004 \end{aligned}$$

$$\max \{0,004; 0,005\} = 0,005.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,23}{0,77} \cdot 0,005 \approx 0,0015 < 10^{-2}.$$

După trei iterații se obține o soluție cu o eroare mai mică de 10^{-2} , deci algoritmul se încheie aici.

Observația 3.8 Uneori pentru comoditate nu se mai calculează aproximațiile soluțiilor, ci diferențele lor, adică

Notăm

$$\Delta^{(k)} = x^{(k)} - x^{(k-1)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$x^{(k+1)} = \beta + \alpha x^{(k)}$$

$$x^{(k)} = \beta + \alpha x^{(k-1)}$$

.....

$$x^{(k+1)} - x^{(k)} = \alpha (x^{(k)} - x^{(k-1)}) \Leftrightarrow \Delta^{(k+1)} = \alpha \Delta^{(k)}$$

Exemplul 3.9 Să rezolvăm sistemul:

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 + x_3 = -3; \\ 3x_1 + 5x_2 - 2x_3 = 1; \\ x_1 - 4x_2 + 10x_3 = 0; \end{cases}$$

Soluție.

$$x_1 = -1,5 + 0,5x_2 - 0,5x_3;$$

$$x_2 = 0,2 - 0,6x_1 + 0,4x_3;$$

$$x_3 = -0,1x_1 + 0,4x_2;$$

$$\alpha = \begin{pmatrix} 0 & 0,5 & -0,5 \\ -0,6 & 0 & 0,4 \\ -0,1 & 0,4 & 0 \end{pmatrix}; \beta = \begin{pmatrix} -1,5 \\ 0,2 \\ -0,1 \end{pmatrix}; \Delta^{(0)} = \beta = \begin{pmatrix} -1,5 \\ 0,2 \\ -0,1 \end{pmatrix};$$

$$\Delta^{(1)} = \alpha \Delta^{(0)} = \begin{pmatrix} 0 & 0,4 & -0,5 \\ -0,6 & 0 & 0,4 \\ -0,6 & 0,4 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1,5 \\ 0,2 \\ -0,1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0,1 \\ 0,2 \\ 0 \end{pmatrix};$$

$$\Delta^{(2)} = \alpha * \Delta^{(1)} = \alpha \begin{pmatrix} 0,1 \\ 0,9 \\ 0,23 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,335 \\ 0,032 \\ 0,350 \end{pmatrix};$$

Este o variantă îmbunătățită a metodei aproximațiilor succesive și diferă de aceasta prin două aspecte: primul se referă la faptul că în timpul calculului celei de-a $k + 1$ aproximații a necunoscutelor x_i , se folosesc valorile aproximative calculate la pasul $k + 1$ ale necunoscutelor x_1, x_2, \dots, x_{i-1} și valorile aproximative de la pasul k ale necunoscutelor x_{i+1}, \dots, x_n , iar al doilea aspect ne oferă posibilitatea de a alege ca și aproximație inițială a necunoscutelor x_1, x_2, \dots, x_n orice vector

$$x^{(0)} = \left(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)} \right). \quad (3.31)$$

Condiția de convergență este aceeași cu condiția de convergență de la metoda aproximațiilor succesive, deci se verifică cu formula

$$\sum_{\substack{i \neq j \\ j=1}}^n |\alpha_{ij}| < 1, i = \overline{1, n}. \quad (3.32)$$

Eroarea va fi evaluată după fiecare iterație cu relația

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max \left| x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)} \right|, i = \overline{1, n}, \quad (3.33)$$

și algoritmul se încheie atunci când eroarea calculată la o anumită iterație este mai mică decât eroarea dată ε .

Deci să considerăm sistemul (3.30) scris sub formă redusă

$$x = \alpha x + \beta \quad (3.34)$$

sau

$$x_i = \beta_i + \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} x_j, i = \overline{1, n}. \quad (3.35)$$

Folosind această scriere, după $k + 1$ pași, putem spune că soluția sistemului se determină cu relațiile următoare:

$$\begin{aligned} x_1^{(k+1)} &= \beta_1 + \sum_{j=1}^n \alpha_{1j} x_j^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} &= \beta_2 + \alpha_{21} x_1^{(k+1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_{2j} x_j^{(k)}, \\ &\dots\dots\dots \end{aligned}$$

$$(7)x_i^{(k+1)} = \beta_1 + \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij}x_j^{(k+1)} + \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij}x_j^{(k)},$$

.....

$$x_n^{(k+1)} = \beta_n + \sum_{j=1}^{n-1} \alpha_{nj}x_j^{(k+1)}.$$

Teorema 3.10 *Se consideră sistemul liniar dat de formula (3.34)*

$$x = \alpha x + \beta$$

pentru care $\|\alpha\|_m < 1$, unde

$$\|\alpha\|_m = \max \left\{ \sum_{\substack{i \neq j \\ j=1}}^n |\alpha_{ij}|, i = \overline{1, n} \right\}. \quad (3.36)$$

În aceste condiții, pentru orice aproximație inițială $x^{(0)}$, șirul aproximațiilor soluției sistemului este convergent către soluția unică.

Demonstrație.

La pasul k necunoscuta x_i se determină cu relația

$$x_i^{(k)} = \beta_i + \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij}x_j^{(k)} + \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij}x_j^{(k-1)}, i = \overline{1, n} \quad (3.37)$$

dar sistemul are soluție unică de forma

$$\overline{x}_i = \beta_i + \sum_{j=1}^n \alpha_{ij}\overline{x}_j, i = \overline{1, n}. \quad (3.38)$$

Scădem cele două relații și găsim

$$\overline{x}_i - x_i^{(k)} = \beta_i + \sum_{j=1}^n \alpha_{ij}\overline{x}_j - \left(\beta_i + \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij}x_j^{(k)} + \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij}x_j^{(k-1)} \right), i = \overline{1, n}$$

$$\overline{x}_i - x_i^{(k)} = \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} \left(\overline{x}_j - x_j^{(k)} \right) + \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij} \left(\overline{x}_j - x_j^{(k-1)} \right), i = \overline{1, n}. \quad (3.39)$$

Aplicând modulul relației anterioare, obținem

$$\begin{aligned} \left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| &= \left| \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} \left(\overline{x_j} - x_j^{(k)} \right) + \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij} \left(\overline{x_j} - x_j^{(k-1)} \right) \right|, i = \overline{1, n} \Rightarrow \\ \left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| &\leq \left| \sum_{j=1}^{i-1} \alpha_{ij} \left(\overline{x_j} - x_j^{(k)} \right) \right| + \left| \sum_{j=i+1}^n \alpha_{ij} \left(\overline{x_j} - x_j^{(k-1)} \right) \right|, i = \overline{1, n} \Rightarrow \\ \left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| &\leq \sum_{j=1}^{i-1} |\alpha_{ij}| \cdot \left| \overline{x_j} - x_j^{(k)} \right| + \sum_{j=i+1}^n |\alpha_{ij}| \cdot \left| \overline{x_j} - x_j^{(k-1)} \right|, i = \overline{1, n}. \quad (3.40) \end{aligned}$$

Din definiția normei $\|\alpha\|_m$ știm că

$$\|\overline{x} - x^{(k)}\| = \max \left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right|, i = \overline{1, n}$$

și rezultă

$$\left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| \leq \|\overline{x} - x^{(k)}\|_m. \quad (3.41)$$

Ținând cont de relația (3.41), relația (3.40) se scrie

$$\left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| \leq \sum_{j=1}^{i-1} |\alpha_{ij}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k)}\|_m + \sum_{j=i+1}^n |\alpha_{ij}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k-1)}\|_m, i = \overline{1, n}. \quad (3.42)$$

Notăm cu p valoarea indicelui $i = \overline{1, n}$ pentru care avem

$$\|\overline{x_p} - x_p^{(k)}\| = \max \left| \overline{x_i} - x_i^{(k)} \right| = \|\overline{x} - x^{(k)}\|_m, i = \overline{1, n}. \quad (3.43)$$

Pentru $i = p$ relația (3.42) devine

$$\left| \overline{x_p} - x_p^{(k)} \right| \leq \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k)}\|_m + \sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k-1)}\|_m, p = \overline{1, n},$$

cu (3.43) avem

$$\|\overline{x} - x^{(k)}\|_m \leq \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k)}\|_m + \sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}| \cdot \|\overline{x} - x^{(k-1)}\|_m, p = \overline{1, n}$$

$$\begin{aligned}
\Rightarrow \|\bar{x} - x^{(k)}\|_m - \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}| \cdot \|\bar{x} - x^{(k)}\|_m &\leq \sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}| \cdot \|\bar{x} - x^{(k-1)}\|_m, p = \overline{1, n} \\
\Rightarrow \|\bar{x} - x^{(k)}\|_m \left(1 - \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}|\right) &\leq \sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}| \cdot \|\bar{x} - x^{(k-1)}\|_m, p = \overline{1, n} \\
\Rightarrow \|\bar{x} - x^{(k)}\|_m &\leq \frac{\sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}|}{1 - \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}|} \cdot \|\bar{x} - x^{(k-1)}\|_m, p = \overline{1, n} \quad (3.44)
\end{aligned}$$

Notăm cu $\eta_p = \sum_{j=1}^{p-1} |\alpha_{pj}|$, $\gamma_p = \sum_{j=p+1}^n |\alpha_{pj}|$ și

$$q = \max_{1 \leq i \leq n} \frac{\gamma_i}{1 - \eta_i}$$

astfel formula (3.44) se scrie

$$\|\bar{x} - x^{(k)}\|_m \leq q \cdot \|\bar{x} - x^{(k-1)}\|_m. \quad (3.45)$$

Vom arăta că $q \leq 1$.

Știm că

$$\eta_i + \gamma_i = \sum_{j=1}^{i-1} |\alpha_{ij}| + \sum_{j=i+1}^n |\alpha_{ij}| = \sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}|,$$

dar

$$\sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}| \leq \|\alpha\|_m < 1,$$

deci

$$\gamma_i \leq \|\alpha\|_m - \eta_i. \quad (3.46)$$

Astfel,

$$\frac{\gamma_i}{1 - \eta_i} \leq \frac{\|\alpha\|_m - \eta_i}{1 - \eta_i} \leq \frac{\|\alpha\|_m - \eta_i}{1 - \eta_i} \cdot \frac{\|\alpha\|_m}{\|\alpha\|_m} = \frac{\|\alpha\|_m (1 - \eta_i)}{1 - \eta_i} = \|\alpha\|_m \Rightarrow$$

$$q = \|\alpha\|_m < 1.$$

Din relația (3.45) rezultă

$$\|\bar{x} - x^{(k)}\|_m \leq q^k \cdot \|\bar{x} - x^{(0)}\|_m$$

și trecând la limită după $k \rightarrow \infty$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = \bar{x}$$

adică teorema este demonstrată.

□

Observația 3.11 Algoritmul metodei Gauss-Seidel converge mai rapid decât algoritmul metodei aproximațiilor succesive, datorită faptului că pentru determinarea soluției x_i de la pasul $k + 1$ sunt utilizate cele mai bune valori (cele mai recent determinate) ale necunoscutelor ce intervin în formula necunoscutei x_i .

Exemplul 3.12 Să rezolvăm sistemul următor, cu metoda Gauss-Seidel, cu o eroare mai mică de 10^{-2} :

$$\begin{cases} 10x_1 + x_2 + x_3 = 12, \\ 3x_1 + 10x_2 + x_3 = 14, \\ 3x_1 + 3x_2 + 10x_3 = 16. \end{cases}$$

Soluție.

Observăm că toți coeficienții $a_{ii} \neq 0$, $i = \overline{1, 3}$.

Explicităm necunoscutele sistemului:

$$\begin{cases} x_1 = 1,2 - 0,1x_2 - 0,1x_3 \\ x_2 = 1,4 - 0,3x_1 - 0,1x_3 \\ x_3 = 1,6 - 0,3x_1 - 0,3x_2 \end{cases}$$

Verificăm convergența algoritmului

$$\sum_{\substack{i \neq j \\ j=1}}^n |\alpha_{ij}| < 1, i = \overline{1, 3}$$

astfel avem
pentru $i = 1$

$$\sum_{j=2}^3 |\alpha_{1j}| = |\alpha_{12}| + |\alpha_{13}| = 0,1 + 0,1 = 0,2 < 1,$$

pentru $i = 2$

$$\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq 2}}^3 |\alpha_{2j}| = |\alpha_{21}| + |\alpha_{23}| = 0,3 + 0,1 = 0,4 < 1,$$

pentru $i = 3$

$$\sum_{j=1}^2 |\alpha_{3j}| = |\alpha_{31}| + |\alpha_{32}| = 0,3 + 0,3 = 0,6 < 1.$$

Convergența este verificată.

Notăm cu

$$\|\alpha\| = \max \{0,2; 0,4; 0,6\} \Rightarrow \|\alpha\| = 0,6.$$

Urmează calculul soluției sistemului.

Vom lua ca aproximație inițială un vector oarecare:

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Prima iterație ($k = 1$)

$$\begin{cases} x_1^{(1)} = 1,2 - 0,1 \cdot 0 - 0,1 \cdot 0 = 1,2 \\ x_2^{(1)} = 1,4 - 0,3 \cdot 1,2 - 0,1 \cdot 0 = 1,04 \\ x_3^{(1)} = 1,6 - 0,3 \cdot 1,2 - 0,3 \cdot 1,04 = 0,728 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după prima iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(1)} - x_i^{(0)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{aligned} |x_1^{(1)} - x_1^{(0)}| &= |1,2 - 1| = 0,2 \\ |x_2^{(1)} - x_2^{(0)}| &= |1,04 - 0| = 1,04 \\ |x_3^{(1)} - x_3^{(0)}| &= |0,728 - 0| = 0,728 \end{aligned}$$

$$\max \{0,2; 1,04; 0,728\} = 1,04.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,6}{0,4} \cdot 1,04 = 1,56 > \varepsilon.$$

A doua iterație ($k = 2$)

$$\begin{cases} x_1^{(2)} = 1,2 - 0,1 \cdot 1,04 - 0,1 \cdot 0,728 = 1,0232 \\ x_2^{(2)} = 1,4 - 0,3 \cdot 1,0232 - 0,1 \cdot 0,728 = 1,02024 \\ x_3^{(2)} = 1,6 - 0,3 \cdot 1,0232 - 0,3 \cdot 1,02024 = 0,986968 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după a doua iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(2)} - x_i^{(1)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{aligned} |x_1^{(2)} - x_1^{(1)}| &= |1,0232 - 1,2| = 0,1768 \\ |x_2^{(2)} - x_2^{(1)}| &= |1,02024 - 1,04| = 0,01976 \\ |x_3^{(2)} - x_3^{(1)}| &= |0,986968 - 0,728| = 0,258968 \end{aligned}$$

$$\max \{0,1768; 0,01976; 0,258968\} = 0,258968.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,6}{0,4} \cdot 0,258968 = 0,388452 > \varepsilon.$$

A treia iterație ($k = 3$)

$$\begin{cases} x_1^{(3)} = 1,2 - 0,1 \cdot 1,02024 - 0,1 \cdot 0,986968 = 0,9992792 \\ x_2^{(3)} = 1,4 - 0,3 \cdot 0,9992792 - 0,1 \cdot 0,986968 = 1,00151944 \\ x_3^{(3)} = 1,6 - 0,3 \cdot 0,9992792 - 0,3 \cdot 1,00151944 = 0,99997604 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după a treia iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(3)} - x_i^{(2)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{aligned} |x_1^{(3)} - x_1^{(2)}| &= |0,9992792 - 1,0232| = 0,02327 \\ |x_2^{(3)} - x_2^{(2)}| &= |1,00151944 - 1,02024| = 0,01782 \\ |x_3^{(3)} - x_3^{(2)}| &= |0,99997604 - 0,986968| = 0,01279 \end{aligned}$$

$$\max \{0,02327; 0,01782; 0,01279\} = 0,02327.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,6}{0,4} \cdot 0,02327 \approx 0,03490812 > \varepsilon.$$

A patra iterație ($k = 4$)

$$\begin{cases} x_1^{(4)} = 1,2 - 0,1 \cdot 1,00151944 - 0,1 \cdot 0,99997604 \approx 1 \\ x_2^{(4)} = 1,4 - 0,3 \cdot 1 - 0,1 \cdot 0,99997604 \approx 1 \\ x_3^{(4)} = 1,6 - 0,3 \cdot 1 - 0,3 \cdot 1 \approx 1 \end{cases}$$

Evaluăm eroarea după a patra iterație cu relația următoare:

$$\varepsilon < \frac{\|\alpha\|}{1 - \|\alpha\|} \cdot \max |x_i^{(4)} - x_i^{(3)}|, i = \overline{1,3}.$$

Calculăm

$$\begin{cases} |x_1^{(4)} - x_1^{(3)}| = |1 - 0,9992792| = 0,0007208 \\ |x_2^{(4)} - x_2^{(3)}| = |1 - 1,00151944| = 0,00151944 \\ |x_3^{(4)} - x_3^{(3)}| = |1 - 0,99997604| = 0,00002396 \end{cases}$$

$$\max \{0,0007208; 0,00151944; 0,00002396\} = 0,00151944.$$

Eroarea este

$$\varepsilon < \frac{0,6}{0,4} \cdot 0,00151944 \approx 0,0022 < \varepsilon.$$

După patru iterații se obține o soluție cu o eroare mai mică de 10^{-2} . Algoritmul se încheie aici și soluția este

$$x_1 = x_2 = x_3 = 1.$$

[illegible]
$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n - b_1 = 0 / : (-a_{11}) \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n - b_2 = 0 / : (-a_{22}) \\ \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n - b_i = 0 / : (-a_{ii}) \\ \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n - b_n = 0 / : (-a_{nn}) \end{array} \right. \quad (3.48)$$
$$\left\{ \begin{array}{l} -x_1 - \frac{a_{12}}{a_{11}}x_2 - \frac{a_{13}}{a_{11}}x_3 - \dots - \frac{a_{1n}}{a_{11}}x_n + \frac{b_1}{a_{11}} = 0 \\ -\frac{a_{21}}{a_{22}}x_1 - x_2 - \frac{a_{23}}{a_{22}}x_3 - \dots - \frac{a_{2n}}{a_{22}}x_n + \frac{b_2}{a_{22}} = 0 \\ \dots\dots\dots \\ -\frac{a_{i1}}{a_{ii}}x_1 - \frac{a_{i2}}{a_{ii}}x_2 - \dots - \frac{a_{i,i-1}}{a_{ii}}x_{i-1} - x_i - \frac{a_{i,i+1}}{a_{ii}}x_{i+1} - \\ \dots - \frac{a_{in}}{a_{ii}}x_n + \frac{b_i}{a_{ii}} = 0 \\ \dots\dots\dots \\ -\frac{a_{n1}}{a_{nn}}x_1 - \dots - \frac{a_{n,n-1}}{a_{nn}}x_{n-1} - x_n + \frac{b_n}{a_{nn}} = 0 \end{array} \right. \quad (3.49)$$
$$-\frac{a_{ij}}{a_{ii}} = b_{ij}, \quad \frac{b_i}{a_{ii}} = c_i \quad (3.50)$$

Cu aceste notații sistemul (3.49) devine

$$\left\{ \begin{array}{l} -x_1 + b_{12}x_2 + b_{13}x_3 + \cdots + b_{1n}x_n + c_1 = 0 \\ -x_2 + b_{21}x_1 + b_{23}x_3 + \cdots + b_{2n}x_n + c_2 = 0 \\ \dots\dots\dots \\ -x_i + b_{i1}x_1 + \cdots + b_{i,i-1}x_{i-1} + b_{i,i+1}x_{i+1} + \\ \cdots + b_{in}x_n + c_i = 0 \\ \dots\dots\dots \\ -x_n + b_{n1}x_1 + \cdots + b_{n,n-1}x_{n-1} + c_n = 0 \end{array} \right. \quad (3.51)$$

Fie un vector oarecare

$$x^{(0)} = \begin{pmatrix} x_1^{(0)} \\ \vdots \\ x_n^{(0)} \end{pmatrix} \quad (3.52)$$

aproximația inițială a soluției sistemului de ecuații.

Introducem aceste valori în sistemul (3.51) și obținem resturile

$$\left\{ \begin{array}{l} R_1^{(0)} = c_1 - x_1^{(0)} + \sum_{j=2}^n b_{1j}x_j^{(0)} \\ R_2^{(0)} = c_2 - x_2^{(0)} + \sum_{j=1}^n b_{2j}x_j^{(0)} \\ \quad \quad \quad j \neq 2 \\ \dots\dots\dots \\ R_n^{(0)} = c_n - x_n^{(0)} + \sum_{j=1}^{n-1} b_{nj}x_j^{(0)} \end{array} \right. \quad (3.53)$$

Dacă dăm unei necunoscute $x_j^{(0)}$ creșterea $\delta x_s^{(0)}$, restul corespunzător $R_s^{(0)}$ se micșorează cu valoarea $\delta x_s^{(0)}$, iar în celelate expresii ale resturilor se va produce o majorare cu valoarea $b_{is}\delta x_s^{(0)}$.
În practică se dă creșterea $\delta x_s^{(0)} = R_s^{(0)}$ și avem

$$\left\{ \begin{array}{l} R_s^{(1)} = 0 \\ R_i^{(1)} = R_i^{(0)} + b_{is}\delta x_s^{(0)}. \end{array} \right. \quad (3.54)$$

Procedeul de determinare a soluției constă în calculul resturilor, folosind formula

$$R_i^{(k)} = R_i^{(k-1)} + b_{is}\delta x_s^{(k-1)}, \quad i = \overline{1, n} \quad (3.55)$$

până când la un anumit pas toate resturile sunt zero. În acest moment putem scrie soluția sistemului, astfel: pentru a găsi necunoscuta x_i , adăugăm la aproximația inițială $x_i^{(0)}$, dată de relația (3.52), toate creșterile corespunzătoare lui x_i obținute în cadrul algoritmului.

Observația 3.13 De obicei se dă $\delta x_s^{(0)} = \max \left\{ |R_1^{(0)}|, |R_2^{(0)}|, \dots, |R_n^{(0)}| \right\}$.

Exemplul 3.14 Să calculăm soluția sistemului cu metoda relaxării

$$\begin{cases} 10x_1 - x_2 - x_3 = 10, \\ 2x_1 + 10x_2 - x_3 = 2, \\ x_1 - x_2 + 10x_3 = 1. \end{cases}$$

Soluție.

Trecem termenii liberi în membrul stâng și împărțim fiecare ecuație i la $-a_{ii}$, $i = \overline{1, 3}$ și obținem

$$\begin{cases} 10x_1 - x_2 - x_3 = 10 \\ 2x_1 + 10x_2 - x_3 = 2 \\ x_1 - x_2 + 10x_3 = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} -x_1 + 0,1x_2 + 0,1x_3 + 1 = 0 \\ -0,2x_1 - x_2 + 0,1x_3 + 0,2 = 0 \\ -0,1x_1 + 0,1x_2 - x_3 + 0,1 = 0 \end{cases}$$

Vom lua ca aproximație inițială a soluției: $x^0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow x_1^{(0)} = 0, x_2^{(0)} = 0,$

$x_3^{(0)} = 0$ și obținem resturile de la pasul zero

$$\begin{cases} R_1^{(0)} = 1 \\ R_2^{(0)} = 0,2 \\ R_3^{(0)} = 0,1 \end{cases}$$

$$\max \left\{ \left| R_1^{(0)} \right|, \left| R_2^{(0)} \right|, \left| R_3^{(0)} \right| \right\} = 1 = R_1^{(0)} \Rightarrow \delta x_1^{(0)} = 1$$

Calculăm resturile de la pasul 1 cu relația (3.55)

$$\begin{cases} R_1^{(1)} = R_1^{(0)} + b_{11}\delta x_1^{(0)} = 1 + (-1) \cdot 1 = 0 \\ R_2^{(1)} = R_2^{(0)} + b_{12}\delta x_1^{(0)} = 0,2 + (-0,2) \cdot 1 = 0 \\ R_3^{(1)} = R_3^{(0)} + b_{13}\delta x_1^{(0)} = 0,1 + (-0,1) \cdot 1 = 0 \end{cases}$$

După pasul 1 am găsit toate resturile zero. Determinăm acum soluția

$$\begin{cases} x_1 = x_1^{(0)} + \delta x_1^{(0)} = 0 + 1 = 1 \\ x_2 = x_2^{(0)} = 0 \\ x_3 = x_3^{(0)} = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases}$$

Exemplul 3.15 Să calculăm soluția sistemului următor folosind metoda relaxării

$$\begin{cases} 20x_1 - 2x_2 - 14x_3 = 4 \\ -x_1 + 10x_2 - 2x_3 = 7 \\ -x_1 - x_2 + 10x_3 = 8 \end{cases}$$

Soluție.

Trecem termenii liberi în membrul stâng și împărțim fiecare ecuație i la $-a_{ii}$, $i = \overline{1, 3}$

$$\begin{cases} 20x_1 - 2x_2 - 14x_3 = 4 \\ -x_1 + 10x_2 - 2x_3 = 7 \\ -x_1 - x_2 + 10x_3 = 8 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} -x_1 - 0,1x_2 + 0,7x_3 + 0,2 = 0 \\ 0,1x_1 - x_2 + 0,2x_3 + 0,7 = 0 \\ 0,1x_1 + 0,1x_2 - x_3 + 0,8 = 0 \end{cases}$$

Vom lua ca aproximație inițială a soluției vectorul:

$$x^0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow x_1^{(0)} = 0, x_2^{(0)} = 0, x_3^{(0)} = 0$$

și obținem resturile de la pasul zero

$$\begin{cases} R_1^{(0)} = 0,2 \\ R_2^{(0)} = 0,7 \\ R_3^{(0)} = 0,8 \end{cases}$$

$$\max \left\{ \left| R_1^{(0)} \right|, \left| R_2^{(0)} \right|, \left| R_3^{(0)} \right| \right\} = R_3^{(0)} = 0,8.$$

Vom avea o creștere pentru x_3 la pasul zero

$$\delta x_3^{(0)} = R_3^{(0)} = 0,8.$$

Pasul 1

Soluția este

$$x^{(1)} = \begin{pmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0,8 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile cu relația (3.37) și avem

$$\begin{cases} R_1^{(1)} = R_1^{(0)} + b_{13}\delta x_3^{(0)} = 0,2 + 0,7 \cdot 0,8 = 0,2 + 0,56 = 0,76 \\ R_2^{(1)} = R_2^{(0)} + b_{23}\delta x_3^{(0)} = 0,7 + 0,2 \cdot 0,8 = 0,7 + 0,16 = 0,86 \\ R_3^{(1)} = R_3^{(0)} + b_{33}\delta x_3^{(0)} = 0,8 + (-1) \cdot 0,8 = 0 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(1)} \right|, \left| R_2^{(1)} \right|, \left| R_3^{(1)} \right| \right\} = R_2^{(1)} = 0,86.$$

Vom avea o creștere pentru x_2

$$\delta x_2^{(1)} = 0,86.$$

Pasul 2

Soluția este

$$x^{(2)} = \begin{pmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \\ x_3^{(2)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0,86 \\ 0,8 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(2)} = R_1^{(1)} + b_{12}\delta x_2^{(1)} = 0,76 + 0,1 \cdot 0,86 = 0,76 + 0,086 = 0,846 \\ R_2^{(2)} = R_2^{(1)} + b_{22}\delta x_2^{(1)} = 0,86 + (-1) \cdot 0,86 = 0 \\ R_3^{(2)} = R_3^{(1)} + b_{32}\delta x_2^{(1)} = 0 + 0,1 \cdot 0,86 = 0,086 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(2)} \right|, \left| R_2^{(2)} \right|, \left| R_3^{(2)} \right| \right\} = R_1^{(2)} = 0,846.$$

Vom avea o creștere pentru x_1

$$\delta x_1^{(2)} = 0,846.$$

Pasul 3

Soluția este

$$x^{(3)} = \begin{pmatrix} x_1^{(3)} \\ x_2^{(3)} \\ x_3^{(3)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,846 \\ 0,86 \\ 0,8 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile de la pasul al treilea

$$\begin{cases} R_1^{(3)} = R_1^{(2)} + b_{11}\delta x_1^{(2)} = 0,846 + (-1) \cdot 0,846 = 0 \\ R_2^{(3)} = R_2^{(2)} + b_{21}\delta x_1^{(2)} = 0 + 0,1 \cdot 0,846 = 0,00846 \approx 0,0085 \\ R_3^{(3)} = R_3^{(2)} + b_{31}\delta x_1^{(2)} = 0,086 + 0,1 \cdot 0,846 = 0,1706 \approx 0,171 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(3)} \right|, \left| R_2^{(3)} \right|, \left| R_3^{(3)} \right| \right\} = R_3^{(3)} = 0,171.$$

Vom avea o creștere pentru x_3

$$\delta x_3^{(3)} = 0,171.$$

Pasul 4

Soluția este

$$x^{(4)} = \begin{pmatrix} x_1^{(4)} \\ x_2^{(4)} \\ x_3^{(4)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,846 \\ 0,86 \\ 0,971 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(4)} = 0 + 0,7 \cdot 0,171 = 0,1197 \approx 0,120 \\ R_2^{(4)} = 0,085 + 0,2 \cdot 0,171 = 0,1192 \approx 0,119 \\ R_3^{(4)} = 0 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(4)} \right|, \left| R_2^{(4)} \right|, \left| R_3^{(4)} \right| \right\} = R_1^{(4)} = 0,12.$$

Vom avea o creștere pentru x_1

$$\delta x_1^{(4)} = 0,12.$$

Pasul 5

Soluția este

$$x^{(5)} = \begin{pmatrix} x_1^{(5)} \\ x_2^{(5)} \\ x_3^{(5)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,966 \\ 0,86 \\ 0,971 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(5)} = 0,12 + (-1) \cdot 0,12 = 0 \\ R_2^{(5)} = 0,119 + 0,1 \cdot 0,12 = 0,131 \\ R_3^{(5)} = 0 + 0,1 \cdot 0,12 = 0,012 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(5)} \right|, \left| R_2^{(5)} \right|, \left| R_3^{(5)} \right| \right\} = R_2^{(5)} = 0,131.$$

Vom avea o creștere pentru x_2

$$\delta x_2^{(5)} = 0,131.$$

Pasul 6

Soluția este

$$x^{(6)} = \begin{pmatrix} x_1^{(6)} \\ x_2^{(6)} \\ x_3^{(6)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,966 \\ 0,991 \\ 0,971 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(6)} = 0 + 0,1 \cdot 0,131 = 0,0131 \approx 0,013 \\ R_2^{(6)} = 0,131 + (-0,1) \cdot 0,131 = 0 \\ R_3^{(6)} = 0,012 + 0,1 \cdot 0,131 = 0,0251 \approx 0,025 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(6)} \right|, \left| R_2^{(6)} \right|, \left| R_3^{(6)} \right| \right\} = R_3^{(6)} = 0,025.$$

Vom avea o creștere pentru x_3

$$\delta x_3^{(6)} = 0,025.$$

Pasul 7

Soluția este

$$x^{(7)} = \begin{pmatrix} x_1^{(7)} \\ x_2^{(7)} \\ x_3^{(7)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,966 \\ 0,991 \\ 0,996 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(7)} = 0,013 + 0,7 \cdot 0,025 = 0,0305 \approx 0,030 \\ R_2^{(7)} = 0 + 0,2 \cdot 0,025 = 0,0050 \approx 0,005 \\ R_3^{(7)} = 0,025 + (-1) \cdot 0,025 = 0 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(7)} \right|, \left| R_2^{(7)} \right|, \left| R_3^{(7)} \right| \right\} = R_1^{(7)} = 0,03.$$

Vom avea o creștere pentru x_1

$$\delta x_1^{(7)} = 0,03.$$

Pasul 8

Soluția este

$$x^{(8)} = \begin{pmatrix} x_1^{(8)} \\ x_2^{(8)} \\ x_3^{(8)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,996 \\ 0,991 \\ 0,996 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(8)} = 0,03 + (-1) \cdot 0,03 = 0 \\ R_2^{(8)} = 0,005 + 0,1 \cdot 0,03 = 0,008 \\ R_3^{(8)} = 0 + 0,1 \cdot 0,03 = 0,003 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(8)} \right|, \left| R_2^{(8)} \right|, \left| R_3^{(8)} \right| \right\} = R_2^{(8)} = 0,008.$$

Vom avea o creștere pentru x_2

$$\delta x_2^{(8)} = 0,008.$$

Pasul 9

Soluția este

$$x^{(9)} = \begin{pmatrix} x_1^{(9)} \\ x_2^{(9)} \\ x_3^{(9)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,996 \\ 0,999 \\ 0,996 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(9)} = 0 + 0,1 \cdot 0,008 = 0,0008 \approx 0,001 \\ R_2^{(9)} = 0,008 + (-1) \cdot 0,008 = 0 \\ R_3^{(9)} = 0,003 + 0,1 \cdot 0,008 = 0,0038 \approx 0,004 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(9)} \right|, \left| R_2^{(9)} \right|, \left| R_3^{(9)} \right| \right\} = R_3^{(9)} = 0,004.$$

Vom avea o creștere pentru x_3

$$\delta x_3^{(9)} = 0,004.$$

Pasul 10

Soluția este

$$x^{(10)} = \begin{pmatrix} x_1^{(10)} \\ x_2^{(10)} \\ x_3^{(10)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,996 \\ 0,999 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(10)} = 0,001 + 0,7 \cdot 0,004 = 0,0038 \approx 0,004 \\ R_2^{(10)} = 0 + 0,2 \cdot 0,004 = 0,0008 \approx 0,001 \\ R_3^{(10)} = 0,004 + (-1) \cdot 0,004 = 0 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(10)} \right|, \left| R_2^{(10)} \right|, \left| R_3^{(10)} \right| \right\} = R_1^{(10)} = 0,004.$$

Vom avea o creștere pentru x_1

$$\delta x_1^{(10)} = 0,004.$$

Pasul 11

Soluția este

$$x^{(11)} = \begin{pmatrix} x_1^{(11)} \\ x_2^{(11)} \\ x_3^{(11)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0,999 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(11)} = 0,004 + (-1) \cdot 0,004 = 0 \\ R_2^{(11)} = 0,001 + 0,1 \cdot 0,004 \approx 0,001 \\ R_3^{(11)} = 0 + 0,1 \cdot 0,004 = 0,0004 \approx 0 \end{cases}$$

deci

$$\max \left\{ \left| R_1^{(11)} \right|, \left| R_2^{(11)} \right|, \left| R_3^{(11)} \right| \right\} = R_2^{(11)} = 0,001.$$

Vom avea o creștere pentru x_2

$$\delta x_2^{(11)} = 0,001.$$

Pasul 12

Soluția este

$$x^{(12)} = \begin{pmatrix} x_1^{(12)} \\ x_2^{(12)} \\ x_3^{(12)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Calculăm resturile

$$\begin{cases} R_1^{(12)} = 0 + 0,1 \cdot 0,001 \approx 0 \\ R_2^{(12)} = 0,001 + (-1) \cdot 0,001 \approx 0 \\ R_3^{(12)} = 0 + 0,1 \cdot 0,001 \approx 0 \end{cases}$$

La acest pas toate resturile sunt nule, deci algoritmul se încheie aici, astfel soluția sistemului este

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Capitolul 4

Valori proprii și vectori proprii

Este o noțiune cu o arie largă conceptuală (o găsim definită în algebră, analiză matematică etc) și mai ales cu o mare diversitate de aplicații în numeroase domenii ale științei și tehnicii. Calculul valorilor și vectorilor proprii este strict legat de teoria matricelor.

4.1 Valori și vectori proprii ai unui operator liniar

Fie V un spațiu vectorial peste K ($K = \mathbb{R}$ sau $K = \mathbb{C}$) și fie $T : V \rightarrow V$ un operator liniar pe V .

Definiția 4.1 Un scalar $\lambda \in K$ se numește *valoare proprie* a lui T dacă există un vector nenul $v \in V$ pentru care

$$T(v) = \lambda v.$$

Orice vector care satisface această relație se numește *vector propriu* aparținând / al valorii proprii λ a operatorului T .

Să observăm că orice multiplu kv al vectorului propriu v este, de asemenea, un vector propriu: într-adevăr, dacă $T(v) = \lambda v$, atunci $T(kv) = kT(v) = k(\lambda v) = \lambda(kv)$. Mai mult, avem următoarea proprietate.

Propoziția 4.2 Mulțimea, notată V_λ sau $V(\lambda)$, a vectorilor proprii aparținând valorii proprii λ a operatorului liniar $T : V \rightarrow V$ este un subspațiu al lui V , numit *spațiul propriu* al lui λ .

Demonstrație. Exercițiu. \square

Exemplul 4.3 Fie $Id_V : V \rightarrow V$ operatorul identitate pe V . Deoarece $Id_V(v) = v = 1 \cdot v$ pentru orice $v \in V$ rezultă că $\lambda = 1$ este (unica) valoare proprie a lui Id_V și că spațiul propriu $V_\lambda = V$.

Exemplul 4.4 Fie $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ operatorul liniar care rotește fiecare vector $v \in \mathbb{R}^2$, $v = (x, y)$ cu un unghi θ în jurul originii, în sensul trigonometric negativ. Legea de corespondență a lui T este

$$T \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \cos \theta + y \sin \theta \\ -x \sin \theta + y \cos \theta \end{pmatrix}.$$

Dacă $\theta = 90^\circ$, atunci $T(x, y) = (y, -x)$. Acest operator nu are valori proprii, deci nici vectori proprii.

Exemplul 4.5 Fie V spațiul vectorial al funcțiilor $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, derivabile de orice ordin (de clasă C^∞) și fie $T : V \rightarrow V$ dat prin $T(f) = f'$. Deoarece $T(e^{7x}) = 7e^{7x}$ rezultă că $\lambda = 7$ este o valoare proprie a lui T , iar funcția $f(x) = e^{7x}$ este un vector propriu al lui $\lambda = 7$.

În continuare, prezentăm o scurtă caracterizare a valorilor și vectorilor proprii.

Teorema 4.6 Fie $T : V \rightarrow V$ un operator liniar pe spațiul vectorial V peste K . Atunci $\lambda \in K$ este o valoare proprie $T \Leftrightarrow$ operatorul $\lambda Id_V - T$ nu este injectiv.

În aceste condiții, spațiul propriu $V_\lambda = Ker(\lambda Id_V - T)$.

Demonstrație. Dacă λ este valoarea proprie și $v \neq 0$ e un vector propriu, atunci $T(v) = \lambda v$ se mai scrie $T(v) = \lambda Id_V(v)$, $(T - \lambda Id_V)(v) = 0$. Rezultă că aplicația $T - \lambda Id_V$ nu este injectivă, deci neinvertibilă. Invers, dacă $T - \lambda Id_V$ este aplicație neinjectivă, atunci $\exists v \neq 0$ astfel încât $(T - \lambda Id_V)(v) = 0$. \square

Propoziția 4.7 Vectorii proprii nenuli care aparțin la valori proprii diferite sunt liniar independenți. Mai precis, dacă v_1, v_2, \dots, v_n sunt n vectori proprii nenuli ai operatorului $T : V \rightarrow V$ aparținând valorilor proprii diferite $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, atunci v_1, v_2, \dots, v_n sunt liniar independenți.

Demonstrație. (Inducție după n). Dacă $n = 1$, atunci $a_1 v_1 = 0 \Rightarrow a_1 = 0$ căci altfel, a inversabil și $a_1^{-1}(a_1 v_1) = 0 \Rightarrow v_1 = 0$, contradicție cu alegerea lui v_1 . Presupunem că proprietatea este adevărată pentru $n - 1$ vectori și fie

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_n v_n = 0. \quad (4.1)$$

respectiv $T(v_i) = \lambda_i v_i$, etc. În acest fel am demonstrat teorema următoare.

Teorema 4.8 *Un operator $T : V \rightarrow V$ poate fi reprezentat printr-o matrice diagonală D dacă și numai dacă V are o bază alcătuită din vectori proprii ai lui T . În acest caz, elementele diagonalei principale a lui D sunt valorile proprii cores-punzătoare vectorilor proprii. În aceste condiții, se spune că T este **diagonalizabil**.*

4.2 Calculul valorilor proprii

Calculul valorilor proprii este o problemă matriceală, așa cum rezultă din următoarele considerații.

Fie $T : V \rightarrow V$ un operator liniar pe spațiul vectorial n -dimensional V și B o bază a lui V . Dacă $\lambda \in K$ este o valoare proprie și $v \neq 0$ este un vector propriu aparținând valorii proprii λ , atunci

$$T(v) = \lambda v. \quad (4.6)$$

Reprezentarea matriceală a relației (4.6) în raport cu baza B este

$$(T(v))_B = \lambda(v)_B,$$

respectiv,

$$(T)_B(v)_B = \lambda I(v)_B, \quad (\lambda I - (T)_B)(v)_B = 0, \quad (4.7)$$

unde I este matricea unitate de ordin n .

Notăm $(T)_B = A = (a_{ij})$ și $(v)_B = (x_1, x_2, \dots, x_n)$. Atunci (4.7) se scrie

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 - a_{11} & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \dots & -a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \dots & \lambda - a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{pmatrix}. \quad (4.8)$$

Condiția (4.8) este un sistem omogen de n ecuații liniare cu n necunoscute. Condiția $v \neq 0$ înseamnă că sistemul (4.8) are soluții nenule. Pentru aceasta trebuie îndeplinită condiția

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & -a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0, \quad (4.9)$$

care înseamnă că valorile proprii sunt printre soluțiile ecuației $\det(\lambda I - A) = 0$, o ecuație de gradul n în necunoscuta λ .

În mod firesc ne punem întrebarea: dacă B' este o altă bază a lui V , atunci cum este influențat calculul valorilor proprii ale lui T ? Vom arăta că ecuația $\det(\lambda I - (T)_{B'})$ este independentă de baza aleasă. Într-adevăr, dacă B' este o bază a lui V , atunci are loc relația

$$(T)_{B'} = P^{-1} (T)_B P,$$

unde P este matricea de trecere de la baza B la baza B' . Atunci

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - (T)_{B'}) &= \det(P^{-1}(\lambda I)P - P^{-1}(T)_B P) = \det(P^{-1}(\lambda I - (T)_B)P) = \\ &= \det(P^{-1}) \cdot \det(\lambda I - (T)_B) \cdot \det(P) = \det(\lambda I - (T)_B), \end{aligned}$$

care înseamnă că valorile proprii ale lui T sunt soluții ale aceleiași ecuații, indiferent de reprezentarea matriceală a lui T .

Observația 4.9 Există și alte tipuri de probleme care conduc la rezolvarea ecuației $\det(\lambda I - A) = 0$, unde A este o matrice pătrată de ordinul n . De exemplu, următoarea problemă de maxim din analiza matematică: să se afle maximul expresiei

$$x^t A x, \text{ cu condiția } x^t x = 1, \text{ unde } n \in \mathbb{R}^n, A^t = A.$$

Metoda multiplicatorilor lui Lagrange constă în introducerea funcției

$$L = x^t A x - \lambda (x^t x - 1),$$

pentru care o condiție necesară de extrem este $\nabla L = 0$. Această condiție se traduce prin ecuația $Ax - \lambda x = 0$, iar existența soluției nenule este garantată de condiția $\det(\lambda I - A) = 0$.

4.3 Valori și vectori proprii ale unei matrice

Rezolvarea ecuației (4.9) apare în mai multe tipuri de probleme. De aceea, ne propunem să abordăm problema determinării valorilor proprii în termenii ecuației

$$\det(\lambda I - A) = 0, \tag{4.10}$$

unde $A \in M_n(K)$.

Definiția 4.10 Ecuația (4.10) se numește **ecuația caracteristică** a matricei A , iar rădăcinile λ ale acestei ecuații se numesc **valorile proprii** ale lui A . Ele conduc la determinarea soluțiilor nenule ale ecuației $Ax = \lambda x$, $x \in K^n$, soluții ce reprezintă vectorii proprii.

Este bine să vedem ecuația $Ax = \lambda x$ ca relația $T(x) = \lambda x$, unde $T : K^n \rightarrow K^n$ este operatorul liniar cu legea de corespondență $T(x) = Ax$. Mai mult, deoarece A este reprezentarea matriceală a lui T în baza standard a lui K^n , toate matricele

$$P^{-1}AP, \quad P \text{ inversabil}$$

au aceleași valori proprii și aceiași vectori proprii.

În fine, este clar că *dacă A este reprezentarea matriceală a unui operator liniar $T : V \rightarrow V$, atunci valorile proprii ale matricei A sunt valorile proprii ale operatorului T .*

Teorema (4.8) are următoarea formă alternativă exprimată în termeni matriceali.

Teorema 4.11 *Fie A o matrice pătrată de ordinul n . Atunci există o matrice pătrată P astfel încât $P^{-1}AP = D$ este diagonală dacă și numai dacă A are n vectori liniar independenți. Mai mult, în acest caz coloanele lui P sunt vectorii proprii, iar elementele diagonalei principale a lui D sunt valorile proprii.*

Demonstrație. (Cazul $n = 2$) Fie $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$ și $Av_1 = \lambda_1 v_1$, $Av_2 = \lambda_2 v_2$. Presupunem că $v_1 = \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{21} \end{pmatrix}$, $v_2 = \begin{pmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{pmatrix}$. Atunci avem

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{21} \end{pmatrix} = \lambda_1 \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{21} \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{pmatrix} = \lambda_2 \begin{pmatrix} v_{12} \\ v_{22} \end{pmatrix},$$

respectiv

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 v_{11} & \lambda_2 v_{12} \\ \lambda_1 v_{21} & \lambda_2 v_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}.$$

Punem $P = \begin{pmatrix} v_{11} & v_{12} \\ v_{21} & v_{22} \end{pmatrix}$ și relația precedentă se scrie

$$AP = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix},$$

respectiv

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}.$$

□

Exemplul 4.12 Să verificăm relația $P^{-1}AP = D$ pentru matricea $A = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$.

Soluție.

Ecuția caracteristică a matricei A este

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 2 \\ -2 & \lambda + 2 \end{vmatrix} = \lambda^2 - \lambda - 2 = 0,$$

cu rădăcinile (valorile proprii) $\lambda_1 = 2$, $\lambda_2 = -1$. Să determinăm câte un vector propriu pentru fiecare valoare proprie.

Pentru $\lambda = 2$, ecuația $Ax = 2x$ înseamnă

$$\begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

respectiv ecuația $x_1 - 2x_2 = 0$. Punem $x_1 = 2$ și rezultă $x_2 = 1$, deci $v_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ este un vector propriu.

Pentru $\lambda = -1$, ecuația $Ax = -x$ înseamnă

$$\begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix},$$

respectiv ecuația $2x_1 - x_2 = 0$. Atunci $v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ este un vector propriu.

Astfel, matricea P cu proprietatea $P^{-1}AP$ este diagonală, este $P = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$.

Să verificăm relația $P^{-1}AP = D$. Calculăm $P^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$ și obținem

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

Exemplul 4.13 Să aflăm valorile proprii și spațiile proprii corespunzătoare pentru operatorul liniar $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, dat prin

$$T(x, y, z) = (4x - y + 6z, 2x + y + 6z, 2x - y + 8z).$$

Soluție.

Atunci, $A = \begin{pmatrix} 4 & -1 & 6 \\ 2 & 1 & 6 \\ 2 & -1 & 8 \end{pmatrix}$. Valorile proprii le găsim din ecuația caracteristică

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - A) &= \begin{vmatrix} \lambda - 4 & 1 & -6 \\ -2 & \lambda - 1 & -6 \\ -2 & 1 & \lambda - 8 \end{vmatrix} = \\ &= (\lambda - 4)(\lambda - 1)(\lambda - 8) + 12 + 12 - 12(\lambda - 1) + 6(\lambda - 4) + 2(\lambda - 8) = \\ &= \lambda^3 - 13\lambda^2 + 40\lambda - 36 = 0 \end{aligned}$$

O valoare proprie a lui A (respectiv a lui T) este $\lambda = 2$. Să determinăm spațiul propriu corespunzător $V(\lambda)$. Spațiul propriu $V(\lambda)$ este mulțimea vectorilor $u = (x, y, z)$ pentru care $T(u) = 2u$, deci mulțimea soluțiilor ecuației

$$(4x - y + 6z, 2x + y + 6z, 2x - y + 8z) = (2x, 2y, 2z).$$

Rezultă sistemul

$$\begin{cases} 4x - y + 6z = 2x \\ 2x + y + 6z = 2y \\ 2x - y + 8z = 2z \end{cases}$$

respectiv sistemul omogen cu o ecuație și trei necunoscute $\{2x - y + 6z = 0\}$. Rangul sistemului este 1, deci $\dim V(\lambda) = 2$. Să determinăm o bază a spațiului vectorial $V(\lambda)$ în care alegem necunoscute secundare (sau libere) pe x și z : $x = 1, z = 0 \Rightarrow y = 2$, deci un vector al bazei este $u_1 = (1, 2, 0)$; cu $x = 0, z = 1 \Rightarrow y = 6$, deci un alt vector al bazei este $u_2 = (0, 6, 1)$. În fine, $u \in V(\lambda) \Rightarrow u = \alpha u_1 + \beta u_2$, adică $u = \alpha(1, 2, 0) + \beta(0, 6, 1) = (\alpha, 2\alpha + 6\beta, \beta)$, unde $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$. Altfel spus, $V(\lambda) = \{(\alpha, 2\alpha + 6\beta, \beta) \mid \alpha, \beta \in \mathbb{R}\}$.

Exemplul 4.14 Fie $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (2x + 2y + z, x + 3y + z, x + 2y + 2z)$ un operator liniar. Să îi determinăm valorile proprii.

Soluție.

Pentru aceasta observăm că

$$T(x, y, z) = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}.$$

Valorile proprii sunt rădăcinile ecuației:

$$\begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & -1 \\ -1 & \lambda - 3 & -1 \\ -1 & -2 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = 0,$$

respectiv ale ecuației $\lambda^3 - 7\lambda^2 + 11\lambda - 5 = 0$. Obținem $\lambda_1 = \lambda_2 = 1$ și $\lambda_3 = 5$.

Exemplul 4.15 Este posibil ca un operator să nu aibă valori proprii. De exemplu, dacă $T(x, y) = (x + 2y, -3x - y)$ este un operator liniar pe \mathbb{R}^2 , atunci $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -3 & -1 \end{pmatrix}$ și ecuația caracteristică este $\begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 \\ 3 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \lambda^2 + 5 = 0$ care nu are rădăcini reale.

Teorema care urmează completează echivalența stabilită de Teorema 4.11 prin faptul că evidențiază o metodă practică de a determina numărul maxim de vectori proprii liniar independenți ai matricei pătratice A . Dacă acest număr coincide cu ordinul matricei A , atunci A este diagonalizabilă.

Teorema 4.16 Pentru matricea pătratică $A \in M_n(K)$ următoarele afirmații sunt echivalente:

- (a) A este o matrice diagonalizabilă;
- (b) Operatorul liniar $T : K^n \rightarrow K^n$, $T(x) = Ax$ este diagonalizabil;
- (c) Ecuația caracteristică $\det(\lambda I - A) = 0$ are n rădăcini în K (numărând multiplicitățile) și dacă polinomul caracteristic se descompune în

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} (\lambda - \lambda_2)^{n_2} \cdots (\lambda - \lambda_r)^{n_r}, \quad n_1 + n_2 + \cdots + n_r = n,$$

atunci, $\dim V_{\lambda_i} = n_i$ pentru toți $i = 1, 2, \dots, r$. \square

În general, un operator liniar nu este diagonalizabil. Dar chiar și atunci există reprezentări matriceale diagonale de forma

$$\begin{pmatrix} B_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & B_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & B_k \end{pmatrix},$$

unde B_1, B_2, \dots, B_k sunt matrice-bloc. O aprofundare a temei diagonalizării poate fi consultată în monografiile consacrate algebrei liniare sau în capitolele de algebră liniară din unele cărți de algebră.

4.4 Metoda Krylov

Este o metodă de determinare a coeficienților polinomului caracteristic care se bazează pe teorema Caylei-Hamilton.

Teorema 4.17 *Dacă $A \in M_n(K)$ iar polinomul caracteristic este*

$$P(\lambda) = \lambda^n - p_1\lambda^{n-1} - p_2\lambda^{n-2} - \cdots - p_{n-1}\lambda - p_n, \quad (4.11)$$

atunci

$$P(A) = 0. \quad (4.12)$$

Demonstrație. Fie $B(\lambda)$ adjuncta matricei $\lambda I - A$, adică

$$(\lambda I - A)B(\lambda) = \det(\lambda I - A) \cdot I. \quad (4.13)$$

Fiecare element al lui $B(\lambda)$ este un polinom de grad cel mult $n - 1$ în λ , deoarece este un minor de ordin $n - 1$ al matricei $\lambda I - A$. Putem scrie

$$B(\lambda) = B_{n-1}\lambda^{n-1} + B_{n-2}\lambda^{n-2} + \cdots + B\lambda + B_0, \quad (4.14)$$

unde $B_i \in M_n(K)$, $i = \overline{0, n-1}$.

Introducem relația (4.14) în relația (4.13) și găsim

$$(\lambda I - A)(B_{n-1}\lambda^{n-1} + B_{n-2}\lambda^{n-2} + \cdots + B\lambda + B_0) = \det(\lambda I - A) \cdot I =$$

$$= (\lambda^n - p_1\lambda^{n-1} - p_2\lambda^{n-2} - \cdots - p_{n-1}\lambda - p_n) \cdot I.$$

Identificând coeficienții avem relațiile

$$\begin{aligned} B_{n-1} &= I \\ B_{n-2} - AB_{n-1} &= -p_1I \\ B_{n-1} - AB_{n-2} &= -p_2I \\ &\dots\dots\dots \\ B_0 - AB_1 &= -p_{n-1}I \\ -AB_0 &= -p_nI \end{aligned} \quad (4.15)$$

Înmulțind aceste relații cu A^n , A^{n-1} , \dots , I și apoi adunând obținem

$$0 = A^n - p_1A^{n-1} - p_2A^{n-2} - \cdots - p_{n-1}A - p_nI,$$

adică

$$P(A) = 0.$$

□

Determinăm acum coeficienții polinomului $D(\lambda) = \lambda^n + p_1\lambda^{n-1} + p_2\lambda^{n-2} + \dots + p_{n-1}\lambda + p_n$ care diferă de polinomul caracteristic printr-un semn. Știm, din teorema de mai sus, că matricea A anulează polinomul caracteristic și astfel avem

$$A^n + p_1A^{n-1} + p_2A^{n-2} + \dots + p_{n-1}A + p_nI = 0. \quad (4.16)$$

Considerăm un vector arbitrar, nenul

$$y^{(0)} = \begin{pmatrix} y_1^{(0)} \\ \dots \\ y_n^{(0)} \end{pmatrix} \quad (4.17)$$

și înmulțim relația (4.16) cu el, de unde rezultă

$$A^n y^{(0)} + p_1 A^{n-1} y^{(0)} + p_2 A^{n-2} y^{(0)} + \dots + p_{n-1} A y^{(0)} + p_n y^{(0)} = 0. \quad (4.18)$$

Vom face următoarea notăție

$$y^{(k)} = A^k y^{(0)} = A y^{(k-1)}, k = 1, 2, \dots \quad (4.19)$$

Cu (4.19), relația (4.18) se scrie

$$y^{(n)} + p_1 y^{(n-1)} + \dots + p_{n-1} y^{(1)} + p_n y^{(0)} = 0 \quad (4.20)$$

echivalent cu

$$p_1 y^{(n-1)} + \dots + p_{n-1} y^{(1)} + p_n y^{(0)} = -y^{(n)}. \quad (4.21)$$

Ecuția (4.21) scrisă matriceal devine

$$\begin{pmatrix} y_1^{(n-1)} & y_1^{(n-2)} & \dots & y_1^{(0)} \\ y_2^{(n-1)} & y_2^{(n-2)} & \dots & y_2^{(0)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ y_n^{(n-1)} & y_n^{(n-2)} & \dots & y_n^{(0)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ \dots \\ p_n \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} y_1^{(n)} \\ y_2^{(n)} \\ \dots \\ y_n^{(n)} \end{pmatrix}. \quad (4.22)$$

Relația (4.22) este un sistem liniar cu n ecuații și n necunoscute

$$p_1 y_j^{(n-1)} + \dots + p_{n-1} y_j^{(1)} + p_n y_j^{(0)} = -y_j^{(n)}, j = 1, \dots, n, \quad (4.23)$$

care dacă este compatibil determinat, prin rezolvarea lui găsim coeficienții polinomului $D(\lambda)$, dar dacă sistemul (4.23) nu are soluție unică, problema este mai complicată și în acest caz este indicat să se schimbe vectorul inițial dat de relația (4.17).

Exemplul 4.18 Să găsim coeficienții polinomului caracteristic cu semn schimbat pentru matricea

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Soluție.

Dimensiunea matricei A este 3, deci polinomul $D(\lambda)$ are forma $D(\lambda) = \lambda^3 + p_1\lambda^2 + p_2\lambda + p_3$. Vom avea de calculat trei coeficienți p_1, p_2, p_3 . Astfel, considerăm un vector nenul, oarecare de dimensiune trei

$$y^{(0)} = \begin{pmatrix} y_1^{(0)} \\ y_2^{(0)} \\ y_3^{(0)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

și cu formula (4.19) calculăm vectorii $y^{(1)}, y^{(2)}, y^{(3)}$, deci

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= Ay^{(0)} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \\ y^{(2)} &= Ay^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \\ y^{(3)} &= Ay^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Scriem relația (4.22)

$$\begin{aligned} &\begin{pmatrix} y_1^{(2)} & y_1^{(1)} & y_1^{(0)} \\ y_2^{(2)} & y_2^{(1)} & y_2^{(0)} \\ y_3^{(2)} & y_3^{(1)} & y_3^{(0)} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} y_1^{(3)} \\ y_2^{(3)} \\ y_3^{(3)} \end{pmatrix} \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \end{aligned}$$

de unde rezultă sistemul

$$\begin{cases} p_2 + p_3 = -1 \\ -p_1 - p_2 = -1 \\ p_1 = -1 \end{cases},$$

cu soluțiile

$$\begin{cases} p_1 = -1, \\ p_2 = 2, \\ p_3 = -3. \end{cases}$$

Polinomul $D(\lambda)$ se scrie $D(\lambda) = \lambda^3 - \lambda^2 + 2\lambda - 3$, adică polinomul caracteristic este

$$P(\lambda) = -\lambda^3 + \lambda^2 - 2\lambda + 3.$$

4.5 Metoda Leverrier

Metoda Leverrier este o altă metodă de determinare a coeficienților polinomului caracteristic și pentru acest lucru vom utiliza următoarea leamnă.

Lema 4.19 Dacă

$$D(\lambda) = \lambda^n + p_1\lambda^{n-1} + p_2\lambda^{n-2} + \cdots + p_{n-1}\lambda + p_n \quad (4.24)$$

este un polinom de gradul n , cu rădăcinile λ_i , $i = 1, \dots, n$ și dacă

$$s_k = \lambda_1^k + \lambda_2^k + \cdots + \lambda_n^k \quad (4.25)$$

pentru k întreg, atunci luând $p_0 = 1$ avem

$$-kp_k = \sum_{0 \leq j \leq k-1} p_j s_{k-j}. \quad (4.26)$$

Demonstrație. Din

$$D(\lambda) = \prod_{i=1}^n (\lambda - \lambda_i) \quad (4.27)$$

găsim

$$\begin{aligned} \frac{D'(\lambda)}{D(\lambda)} &= \sum_{i=1}^n \frac{1}{\lambda - \lambda_i} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{\lambda} \cdot \frac{1}{1 - \lambda_i/\lambda} = \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda_i^k}{\lambda^{k+1}} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{s_k}{\lambda^{k+1}}, \end{aligned} \quad (4.28)$$

pentru $|\lambda| > \max(|\lambda_1|, \dots, |\lambda_n|)$ și $s_0 = n$.

Deci

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^n (n-i) p_i \lambda^{n-i-1} &= \sum_{j=0}^n p_j \lambda^{n-j} \cdot \sum_{k=0}^{\infty} \frac{s_k}{\lambda^{k+1}} \Leftrightarrow \\
&\Leftrightarrow \sum_{i=1}^n (n-i) p_i \lambda^{n-i-1} = \sum_{j,k \geq 0} p_j s_k \lambda^{n-j-k-1}.
\end{aligned} \tag{4.29}$$

Identificăm coeficienții în relația (4.29) și găsim

$$(n-i) p_i = \sum_{j+k=i} p_j s_k = \sum_{j=0}^i p_j s_{i-j} = p_i s_0 + \sum_{j=0}^{i-1} p_j s_{i-j}.$$

□

Fie

$$D(\lambda) = \lambda^n + p_1 \lambda^{n-1} + p_2 \lambda^{n-2} + \cdots + p_{n-1} \lambda + p_n$$

polinomul caracteristic cu semn schimbat al matricei A , rădăcinile sale λ_i , $i = 1, \dots, n$, sumele $s_k = \lambda_1^k + \lambda_2^k + \cdots + \lambda_n^k$ și formulele lui Newton $s_k + p_1 s_{k-1} + \cdots + p_{k-1} s_1 = -k p_k$, $k = 1, \dots, n$.

Dând valori lui k în formulele lui Newton, avem

$$\begin{aligned}
k=1 &\Rightarrow s_1 = -p_1 \Rightarrow p_1 = -s_1, \\
k=2 &\Rightarrow s_2 + p_1 s_1 = -2p_2 \Rightarrow p_2 = -\frac{1}{2}(s_2 + p_1 s_1), \\
&\dots\dots\dots \\
k=n &\Rightarrow s_n + \sum_{i=1}^{n-1} p_i s_{n-i} = -n p_n \Rightarrow p_n = -\frac{1}{n} \left(s_n + \sum_{i=1}^{n-1} p_i s_{n-i} \right).
\end{aligned} \tag{4.30}$$

Sumele s_k , $k = 1, \dots, n$ se calculează cu formula

$$s_k = \lambda_1^k + \lambda_2^k + \cdots + \lambda_n^k = \text{Tr}(A^k) = \sum_{i=1}^n a_{ii}^k \tag{4.31}$$

unde $A^k = (a_{ii}^k)$, $k = 1, \dots, n$.

În aceste condiții, algoritmul metodei Leverrier, se poate scrie în trei pași

1. se determină puterile matricii A , adică A^k , $k = 1, \dots, n$.
2. se calculează sumele s_k , $k = 1, \dots, n$ cu formula (4.31).

3. se determină coeficienții p_i , $i = 1, \dots, n$ cu relațiile (4.30).

Exemplul 4.20 Să găsim coeficienții polinomului caracteristic cu semn schimbat, cu metoda Leverrier, pentru matricea

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Soluție.

Dimensiunea matricei A este 3, deci polinomul $D(\lambda)$ are forma $D(\lambda) = \lambda^3 + p_1\lambda^2 + p_2\lambda + p_3$, astfel vom avea de calculat trei coeficienți p_1, p_2, p_3 . Aplicăm algoritmul metodei și pentru început calculăm puterile matricei A până la puterea a treia.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix},$$

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

$$A^3 = A \cdot A^2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & -1 & 3 \\ -1 & -2 & -2 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -3 & -1 \\ 1 & 1 & -4 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}.$$

Calculăm acum sumele s_1, s_2, s_3 .

$$s_1 = Tr(A) = \sum_{i=1}^3 a_{ii} = 1,$$

$$s_2 = Tr(A^2) = \sum_{i=1}^3 a_{ii}^2 = -3,$$

$$s_3 = Tr(A^3) = \sum_{i=1}^3 a_{ii}^3 = 4.$$

Determinăm coeficienții:

$$p_1 = -s_1 \Rightarrow p_1 = -1,$$

$$p_2 = -\frac{1}{2}(s_2 + p_1 s_1) \Rightarrow p_2 = -\frac{1}{2}(-3 - 1) = 2,$$

$$p_3 = -\frac{1}{3}(s_3 + p_1 s_2 + p_2 s_1) \Rightarrow p_3 = -\frac{1}{3}(4 + 3 + 2) = -3.$$

Astfel, polinomul $D(\lambda)$ se scrie $D(\lambda) = \lambda^3 - \lambda^2 + 2\lambda - 3$, adică polinomul caracteristic este

$$P(\lambda) = -\lambda^3 + \lambda^2 - 2\lambda + 3.$$

Capitolul 5

Interpolarea și aproximarea funcțiilor

5.1 Polinomul de interpolare al lui Lagrange

Fie $[a, b]$ un interval al axei reale și $n + 1$ puncte x_0, x_1, \dots, x_n ale acestui segment astfel încât

$$a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n \leq b. \quad (5.1)$$

Definiția 5.1 Punctele x_0, x_1, \dots, x_n se numesc **puncte sau noduri de interpolare**.

Considerăm o funcție $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ și valorile ei în aceste puncte de interpolare

$$f(x_0) = y_0, \dots, f(x_n) = y_n. \quad (5.2)$$

Problema care se pune este de a forma o nouă funcție $F(x)$ astfel încât valorile ei în nodurile de interpolare să coincidă cu valorile funcției f în aceste puncte:

$$F(x_0) = y_0, \dots, F(x_n) = y_n. \quad (5.3)$$

sau

$$F(x_i) = y_i, i = 0, \dots, n. \quad (5.4)$$

Teorema 5.2 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $n + 1$ puncte de interpolare x_0, x_1, \dots, x_n și valorile ei în aceste puncte de interpolare $f(x_0) = y_0, \dots, f(x_n) = y_n$. În

aceste condiții, există și este unic un polinom $L_n(x)$ de grad mai mic sau egal cu n și care în punctele x_0, x_1, \dots, x_n coincide cu valorile lui f în x_i , $i = 0, \dots, n$, adică $L_n(x_i) = y_i$, $i = \overline{0, n}$.

Demonstrație.

Pasul 1. Se construiește un polinom $P_i(x)$ astfel ca

$$P_i(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases} \quad (5.5)$$

Scriem acest polinom sub forma

$$P_i(x) = C_i (x - x_0) (x - x_1) \cdots (x - x_{i-1}) (x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n), \quad (5.6)$$

unde C_i este o constantă pe care o obținem punând $x = x_i$ în relația (5.6).
Avem pe de o parte

$$P_i(x_i) = \delta_{ii} = 1$$

și pe de altă parte avem

$$P_i(x_i) = C_i (x_i - x_0) (x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1}) (x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n),$$

de unde rezultă

$$C_i = \frac{1}{(x_i - x_0) (x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1}) (x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}. \quad (5.7)$$

Înlocuind (5.7) în formula lui $P_i(x)$ avem

$$P_i(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1}) (x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1}) (x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}. \quad (5.8)$$

Pasul 2. Construim acum polinomul $L_n(x)$ cu condiția $L_n(x) = y_i$ și arătăm că acest polinom este de forma:

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n P_i(x) y_i. \quad (5.9)$$

Deoarece polinoamele $P_i(x)$, $i = \overline{0, n}$ au gradul n , atunci gradul lui $L_n(x)$ este cel mult n .

Formula (5.9) se mai scrie

$$L_n(x_j) = \sum_{i=0}^n P_i(x_j)y_i = P_j(x_j)y_j = y_j, j = 0, 1, 2, \dots \quad (5.10)$$

Cu relația (5.10) polinomul $L_n(x)$ devine

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \frac{(x-x_0)\dots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\dots(x-x_n)}{(x_i-x_0)\dots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\dots(x_i-x_n)} \cdot y_i \quad (5.11)$$

Expresia (5.11) poartă numele de **polinomul (formula) lui Lagrange**.

Pasul 3. Arătăm unicitatea polinomului dat de formula (5.11), folosind metoda reducerii la absurd.

Presupunem că $\exists M_n(x)$ un polinom distinct de $L_n(x)$, cu gradul mai mic sau egal cu n astfel ca, $M_n(x_i) = y_i$, pentru $i = \overline{0, n}$.

Considerăm polinomul

$$Q_n(x) = M_n(x) - L_n(x). \quad (5.12)$$

Putem spune că gradul lui $Q_n(x)$ este cel mult n fiind diferența a două polinoame de grad maxim n . Mai observăm că polinomul $Q_n(x)$ se anulează în $n+1$ puncte x_0, x_1, \dots, x_n ceea ce înseamnă că

$$Q_n(x) = 0$$

adică

$$M_n(x) = L_n(x),$$

astfel că unicitatea polinomului este demonstrată. \square

Observația 5.3 Vom nota cu $\Pi_{n+1}(x)$ polinomul

$$\Pi_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n). \quad (5.13)$$

Derivând expresia (5.13) avem

$$\Pi'_{n+1}(x) = \sum_{i=0}^n (x-x_0)\dots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\dots(x-x_n). \quad (5.14)$$

Dacă luăm $x = x_i$, $i = \overline{0, n}$ (5.14), avem

$$\Pi'_{n+1}(x) = (x_i-x_0)\dots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\dots(x_i-x_n). \quad (5.15)$$

Deci expresia polinomului Lagrange devine

$$\begin{aligned}
 L_n(x) &= \sum_{i=0}^n y_i \cdot \frac{(x-x_0) \cdots (x-x_{i-1})(x-x_{i+1}) \cdots (x-x_n)}{(x_i-x_0) \cdots (x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1}) \cdots (x_i-x_n)} = \\
 &= \sum_{i=0}^n y_i \cdot \frac{(x-x_0) \cdots (x-x_{i-1})(x-x_{i+1}) \cdots (x-x_n)}{(x_i-x_0) \cdots (x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1}) \cdots (x_i-x_n)} \cdot \frac{1}{x-x_i} \Rightarrow \\
 L_n(x) &= \Pi_{n+1}(x) \sum_{i=0}^n y_i \cdot \frac{1}{\Pi'_{n+1}(x)(x-x_i)}. \quad (5.16)
 \end{aligned}$$

Exemplul 5.4 Un caz particular de polinom Lagrange găsim pentru $n = 1$
 $\Rightarrow y = L_1(x)$, adică

$$y = \frac{x-b}{a-b}y_0 + \frac{x-a}{b-a}y_1,$$

unde $a = x_0$ și $b = x_1$, puncte de interpolare.

Exemplul 5.5 Un alt caz particular de polinom Lagrange găsim pentru $n = 2$
 $\Rightarrow y = L_2(x)$, adică

$$y = \frac{(x-b)(x-c)}{(a-b)(a-c)}y_0 + \frac{(x-a)(x-c)}{(b-a)(b-c)}y_1 + \frac{(x-a)(x-b)}{(c-a)(c-b)}y_2,$$

unde $a = x_0$, $b = x_1$, $c = x_2$ puncte de interpolare.

Exemplul 5.6 Să construim polinomul Lagrange pentru $y = \sin \pi x$ în punctele de interpolare

$$x_0 = 0, x_1 = \frac{1}{6}, x_2 = \frac{1}{2}.$$

Soluție.

$$y_0 = f(x_0) = 0, y_1 = f(x_1) = \sin \frac{\pi}{6} = \frac{1}{2}, y_2 = f(x_2) = \sin \frac{\pi}{2} = 1.$$

$$L_2(x) = \frac{(x-\frac{1}{6})(x-\frac{1}{2})}{(0-\frac{1}{6})(0-\frac{1}{2})} \cdot 0 + \frac{(x-0)(x-\frac{1}{2})}{(\frac{1}{6}-0)(\frac{1}{6}-\frac{1}{2})} \cdot \frac{1}{2} + \frac{(x-0)(x-\frac{1}{6})}{(\frac{1}{2}-0)(\frac{1}{2}-\frac{1}{6})} \cdot 1 =$$

$$= \frac{7}{2}x - 3x^2$$

Deci $L_2(x) = -3x^2 + \frac{7}{2}x$.

Exemplul 5.7 Să determinăm polinomul Lagrange știind că $f : [0, 3] \rightarrow \mathbb{R}$, iar $f(0) = 1$, $f(1) = 0$, $f(2) = 3$, $f(3) = 0$.

Soluție.

Din enunțul problemei avem

$$n = 4,$$

$$x_0 = 0 \text{ și } y_0 = f(x_0) = 1,$$

$$x_1 = 1 \text{ și } y_1 = f(x_1) = 0,$$

$$x_2 = 2 \text{ și } y_2 = f(x_2) = 3,$$

$$x_3 = 3 \text{ și } y_3 = f(x_3) = 0.$$

Folosind relația (5.11) găsim

$$L_4(x) = \sum_{i=0}^4 \frac{(x-x_0) \cdots (x-x_{i-1})(x-x_{i+1}) \cdots (x-x_3)}{(x_i-x_0) \cdots (x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1}) \cdots (x_i-x_3)} \cdot y_i$$

$$\begin{aligned} L_4(x) &= \frac{(x-x_1)(x-x_2)(x-x_3)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)(x_0-x_3)} \cdot y_0 + \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_2)(x-x_3)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)(x_1-x_3)} \cdot y_1 + \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_1)(x-x_3)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)(x_2-x_3)} \cdot y_2 + \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)}{(x_3-x_0)(x_3-x_1)(x_3-x_2)} \cdot y_3 \Rightarrow \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} L_4(x) &= \frac{(x-1)(x-2)(x-3)}{(0-1)(0-1)(0-1)} \cdot 1 + \frac{(x-0)(x-2)(x-3)}{(1-0)(1-2)(1-3)} \cdot 0 + \\ &+ \frac{(x-0)(x-1)(x-3)}{(2-0)(2-1)(2-3)} \cdot 3 + \frac{(x-0)(x-1)(x-2)}{(3-0)(3-1)(3-2)} \cdot 0 \Rightarrow \\ L_4(x) &= -(x-1)(x-2)(x-3) - \frac{3}{2}x(x-1)(x-3) \Rightarrow \end{aligned}$$

$$L_4(x) = -(x-1)(x-3) \left[x-2 + \frac{3}{2}x \right] \Rightarrow$$

$$L_4(x) = -(x-1)(x-3) \left(\frac{5}{2}x - 2 \right).$$

Teorema 5.8 (*evaluarea erorii polinomului lui Lagrange*)

Fie funcția $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ cu $f \in C_{[a,b]}^{(n+1)}$, $y = f(x)$, $n+1$ puncte ale graficului lui $f : y_0 = f(x_0)$, $y_1 = f(x_1)$, $\dots, y_n = f(x_n)$ și polinomul lui Lagrange $L_n(x)$. Presupunem că funcția posedă toate derivatele până la $(n+1)$, inclusiv

$$f'(x), \dots, f^{(n+1)}(x). \quad (5.17)$$

Facem următoarele notații

$$\begin{aligned} R_n(x) &= f(x) - L_n(x), \\ M &= \max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|. \end{aligned} \quad (5.18)$$

În aceste condiții eroarea se scrie

$$|R_n(x)| = |f(x) - L_n(x)| = \frac{M}{(n+1)!} |\Pi_{n+1}(x)|. \quad (5.19)$$

Demonstrație. Introducem funcția auxiliară $\theta : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ definită astfel

$$\theta(x) = f(x) - L_n(x) - k\Pi_{n+1}(x), k \in \mathbb{R}. \quad (5.20)$$

Alegem constanta k astfel ca $\theta(x)$ să aibă rădăcina a $(n+2)$ -a într-un punct fixat \bar{x} al intervalului $[a, b]$, diferit de punctele de interpolare. Deci

$$\theta(\bar{x}) = f(\bar{x}) - L_n(\bar{x}) - k\Pi_{n+1}(\bar{x}) = 0, \quad (5.21)$$

de unde rezultă k de forma

$$k = \frac{f(\bar{x}) - L_n(\bar{x})}{\Pi_{n+1}(\bar{x})}. \quad (5.22)$$

Pentru această valoare a lui k , $\theta(x)$ are $(n+2)$ rădăcini pe $[a, b]$ și se anulează la capetele fiecărui interval:

$$[x_0, x_1], [x_1, x_2], \dots, [x_i, \bar{x}], [\bar{x}, x_{i+1}], \dots, [x_{n-1}, x_n]. \quad (5.23)$$

Aplicăm teorema lui Rolle fiecărui segment și observăm că $\theta'(x)$ are cel puțin $(n+1)$ rădăcini în intervalul $[a, b]$, iar $\theta''(x)$ va avea cel puțin n rădăcini în

intervalul $[a, b]$ și continuând raționamentul avem că $\theta^{(n+1)}(x)$ are cel puțin un zero pe care îl notăm cu ξ , adică

$$\theta^{(n+1)}(\xi) = 0. \quad (5.24)$$

Cum $L_n^{(n+1)}(x) = 0$ și $\Pi_{n+1}^{(n+1)}(x) = (n+1)!$ prin derivarea formulei (5.20) de $(n+1)$ ori, găsim

$$\theta^{(n+1)}(x) = f^{(n+1)}(x) - k(n+1)!. \quad (5.25)$$

Pentru $x = \xi$ avem

$$0 = f^{(n+1)}(\xi) - k(n+1)!,$$

$$k = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}. \quad (5.26)$$

Am obținut două valori pentru k . Egalăm cele două expresii (5.22) și (5.26)

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

sau

$$f(\bar{x}) - L_n(\bar{x}) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \Pi_{n+1}(\bar{x}). \quad (5.27)$$

Deoarece \bar{x} este arbitrar, formula (5.27) se poate rescrie

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \Pi_{n+1}(x), \quad (5.28)$$

unde ξ depinde de x și $\xi \in (a, b)$.

Notăm acum cu M următoarea expresie

$$M = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|. \quad (5.29)$$

Astfel că relația (5.28) devine

$$|R_n(x)| = |f(x) - L_n(x)| \leq \frac{M}{(n+1)!} |\Pi_{n+1}(x)|. \quad (5.30)$$

□

Exemplul 5.9 Cu ce precizie putem calcula $\sqrt{115}$ cu ajutorul formulei Lagrange pentru funcția $y = \sqrt{x}$ când avem punctele de interpolare $x_0 = 100$, $x_1 = 121$, $x_2 = 144$.

Soluție.

În cazul nostru $n = 2$.

Calculăm derivatele până la ordinul $n + 1 = 3$:

$$y' = (\sqrt{x})' = \frac{1}{2}x^{-\frac{1}{2}}, \quad y'' = \left(\frac{1}{2}x^{-\frac{1}{2}}\right)' = -\frac{1}{4}x^{-\frac{3}{2}},$$

$$y''' = \left(-\frac{1}{4}x^{-\frac{3}{2}}\right)' = \frac{3}{8}x^{-\frac{5}{2}}.$$

Cu formula (5.29) găsim

$$M = \max |y'''| = \frac{3}{8} \frac{1}{\sqrt{100^5}} = \frac{3}{8} 10^{-5}, \quad 100 \leq x \leq 144.$$

Aplicăm relația (5.30) și obținem eroarea

$$\begin{aligned} |R_2| &\leq \frac{3}{8} 10^{-5} \frac{1}{3!} |(115 - 100)(115 - 121)(115 - 144)| = \\ &= \frac{1}{16} 10^{-5} \cdot 15 \cdot 6 \cdot 29 \simeq 1.6 \cdot 10^{-3}. \end{aligned}$$

5.2 Diferențe finite

Se consideră

$$f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \quad (5.31)$$

o funcție reală cu $y = f(x)$.

Definiția 5.10 Numim **pasul** diferenței, valoarea $\Delta x = h$ a creșterii argumentului funcției f .

Observația 5.11 Pasul diferenței este o valoare dată și constantă.

Definiția 5.12 Expresia

$$\Delta y = \Delta f(x) = f(x + \Delta x) - f(x) \quad (5.32)$$

se numește **diferența de ordinul întâi** în x pentru funcția f .

Celelalte diferențe se calculează pe baza diferenței de ordinul întâi, astfel

$$\begin{aligned}\Delta^2 y &= \Delta(\Delta y) = \Delta(f(x + \Delta x) - f(x)) = \\ &= f(x + 2\Delta x) - f(x + \Delta x) - [f(x + \Delta x) - f(x)] = \\ &= f(x + 2\Delta x) - 2f(x + \Delta x) + f(x)\end{aligned}$$

Definiția 5.13 Expresia

$$\Delta^n f(x) = \Delta(\Delta^{n-1} f(x)) \quad (5.33)$$

se numește **diferența de ordinul n** a funcției f .

Exemplul 5.14 Să determinăm diferențele până la ordinul n , pentru funcția: $f(x) = 3x + 1$, cu pasul $\Delta x = h = 1$.

Soluție.

$$\begin{aligned}\Delta y &= \Delta f(x) = f(x + \Delta x) - f(x) = \\ &= 3(x + 1)^2 + 1 - 3x^2 - 1 = 3x^2 + 6x + 3 + 1 - 3x^2 - 1 = 6x + 3.\end{aligned}$$

$$\Delta^2 f(x) = \Delta(6x + 3) = 6(x + 1) + 3 - 6x - 3 = 6x + 6 + 3 - 6x - 3 = 6.$$

$$\Delta^3 f(x) = 6 - 6 = 0.$$

Pentru $k > 2$, $k \in N$, $\Delta^{(k)} f(x) = 0$.

Teorema 5.15 Fie

$$P_n(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \cdots + a_{n-1} x + a_n \quad (5.34)$$

un polinom de gradul n cu coeficienți reali și $h = \Delta x$ atunci diferența de ordinul n are forma

$$\Delta^n P_n(x) = a_0 n! h^n, \quad (5.35)$$

adică este un polinom de gradul zero, deci o constantă.

Demonstrație.

Calculăm diferența de ordinul întâi:

$$\begin{aligned}\Delta P_n(x) &= P_n(x + \Delta x) - P_n(x) = \\ &= a_0(x + h)^n + a_1(x + h)^{n-1} + \cdots + a_{n-1}(x + h) + a_n - \\ &\quad - a_0x^n - a_1x^{n-1} - \cdots - a_{n-1}x - a_n = \\ &= a_0^{(1)}x^{n-1} + a_1^{(1)}x^{n-2} + \cdots + a_{n-1}^{(1)} = P_{n-1}^{(1)}(x),\end{aligned}$$

unde $a_0^1 = na_0h$.

Calculăm diferența de ordinul al doilea:

$$\begin{aligned}\Delta^2 P_n(x) &= \Delta P_{n-1}^{(1)}(x) = \\ &= a_0^{(1)}(x + h)^{n-1} + a_1^{(1)}(x + h)^{n-2} + \cdots + a_{n-1}^{(1)} - \\ &\quad - a_0^{(1)}x^{n-1} - a_1^{(1)}x^{n-2} - \cdots - a_{n-1}^{(1)} = \\ &= a_0^{(2)}x^{n-2} + a_1^{(2)}x^{n-3} + \cdots + a_{n-2}^{(2)} = P_{n-2}^{(2)}(x),\end{aligned}$$

unde $a_0^2 = n(n-1)a_0h^2$.

Din aproape în aproape obținem diferența de ordinul $n-1$

$$\begin{aligned}\Delta^{n-1} P_n(x) &= \Delta P_2^{(n-2)}(x) = \\ &= a_0^{(n-1)}x + a_1^{(n-1)} = P_1^{(n-1)}(x),\end{aligned}$$

unde $a_0^{(n-1)} = n \cdot (n-1) \cdots 3 \cdot 2 \cdot a_0 \cdot h^{n-1}$

Astfel, diferența de ordinul n este

$$\Delta^n P_n(x) = \Delta P_1^{(n-1)}(x) = a_0^{(n)} = P_0^{(n)}(x),$$

unde $a_0^{(n)} = a_0^{(n-1)} \cdot 1 \cdot h = a_0 n! \cdot h^n$.
 \square

Observația 5.16 $\Delta^{n+1}P_n(x) = 0$ și în general pentru $k \in \mathbb{N}^*$, $k > 0$, $\Delta^k P_n(x) = 0$.

Observația 5.17 Δ poate fi considerat un operator ce asociază funcției f funcția $\Delta y = f(x + \Delta x) - f(x)$, unde Δx este o constantă.

Propoziția 5.18 Fie $f, g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, atunci diferențele finite au următoarele proprietăți:

$$1) \Delta(f + g) = \Delta f + \Delta g, \quad (5.36)$$

$$2) \Delta(cf) = c \cdot \Delta f, \quad (5.37)$$

unde c este o constantă reală,

$$3) \Delta^m \Delta^n f = \Delta^{m+n} f, \forall m, n \in \mathbb{N}^*. \quad (5.38)$$

Demonstrație.

1. Considerăm un $x \in \mathbb{R}$ și aplicăm relația (5.32) funcției sumă $f + g$

$$\begin{aligned} \Delta(f + g)(x) &= (f + g)(x + \Delta x) - (f + g)(x) = \\ &= f(x + \Delta x) + g(x + \Delta x) - f(x) - g(x) = \\ &= f(x + \Delta x) - f(x) + g(x + \Delta x) - g(x) = \\ &= \Delta f(x) + \Delta g(x), \forall x \in \mathbb{R}, \end{aligned}$$

adică

$$\Delta(f + g) = \Delta f + \Delta g.$$

2. Considerăm un $x \in \mathbb{R}$, aplicăm relația (5.32) funcției produs cf , pentru $c \in \mathbb{R}$ și găsim

$$\Delta(cf)(x) = (cf)(x + \Delta x) - (cf)(x) =$$

$$= cf(x + \Delta x) - cf(x) =$$

$$= c[f(x + \Delta x) - f(x)] =$$

$$= c[\Delta f(x)], \forall x \in \mathbb{R},$$

adică

$$\Delta(cf) = c \cdot \Delta f, \forall c \in \mathbb{R}.$$

3. Demonstrăm prin inducție după m . Fie $n \in \mathbb{N}^*$ arbitrar fixat. Dacă $m = 1$, atunci cu relația (5.32), avem

$$\Delta^m \Delta^n f = \Delta(\Delta^n f) = \Delta^{1+n} f = \Delta^{m+n} f. \quad (5.39)$$

Presupunem că relația

$$\Delta^m \Delta^n f = \Delta^{m+n} f, \forall m, n \in \mathbb{N}^*$$

este adevărată pentru $n \in \mathbb{N}^*$ arbitrar și pentru $m \in \mathbb{N}^*$. Arătăm acum că ea este adevărată și pentru $m + 1$, astfel

$$\Delta^{m+1} \Delta^n f = \Delta[\Delta^m(\Delta^n f)] = \Delta(\Delta^{m+n} f) = \Delta^{m+1+n} f, \forall m, n \in \mathbb{N}^*.$$

□

Propoziția 5.19 Fie funcția $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, atunci avem următoarea relație:

$$f(x + n\Delta x) = (1 + \Delta)^n f(x) \quad (5.40)$$

sau

$$f(x + n\Delta x) = \sum_{m=0}^n C_n^m \Delta^m f(x). \quad (5.41)$$

Demonstrație.

Din definiția diferențelor finite rezultă

$$\Delta f(x) = f(x + \Delta x) - f(x) \Rightarrow f(x + \Delta x) = f(x) + \Delta f(x) \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow f(x + \Delta x) = (1 + \Delta) f(x). \quad (5.42)$$

Aplicăm încă o dată definiția relației (5.42) și avem

$$\Delta f(x + \Delta x) = f(x + \Delta x + \Delta x) - f(x + \Delta x) = f(x + 2\Delta x) - f(x + \Delta x) \Leftrightarrow$$

$$\Rightarrow f(x + 2\Delta x) = \Delta f(x + \Delta x) + f(x + \Delta x) \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow f(x + 2\Delta x) = (1 + \Delta) f(x + \Delta x).$$

Dar ținând cont de (5.42) găsim

$$f(x + 2\Delta x) = (1 + \Delta)^2 f(x).$$

Aplicând definiția de n ori avem

$$f(x + n\Delta x) = (1 + \Delta)^n f(x)$$

sau

$$f(x + n\Delta x) = \sum_{m=0}^n C_n^m \Delta^m f(x).$$

□

Propoziția 5.20 *Fie funcția $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, atunci pentru $\forall n \in \mathbb{N}^*$, diferența de ordinul n are forma următoare:*

$$\begin{aligned} \Delta^n f(x) &= f(x + n\Delta x) - C_n^1 f(x + (n-1)\Delta x) + \\ &+ C_n^2 f(x + (n-2)\Delta x) - \dots + (-1)^n f(x). \end{aligned} \quad (5.43)$$

Demonstrație.

Diferența Δ mai poate fi scrisă

$$\Delta = (1 + \Delta) - 1.$$

Astfel, diferența de ordinul n a funcției f se scrie

$$\Delta^n f(x) = [(1 + \Delta) - 1]^n f(x) = \sum_{k=0}^n (-1)^k C_n^k (1 + \Delta)^{n-k} f(x) =$$

$$= (1 + \Delta)^n f(x) - C_n^1 \cdot (1 + \Delta)^{n-1} f(x) + C_n^2 \cdot (1 + \Delta)^{n-2} f(x) - \dots + (-1)^n f(x).$$

Deci, cu relațiile (5.40) și (5.41) rezultă chiar forma (5.43) a diferenței de ordinul n a funcției f :

$$\begin{aligned} \Delta^n f(x) &= f(x + n\Delta x) - C_n^1 \cdot f[x + (n-1)\Delta x] + \\ &+ C_n^2 \cdot f[x + (n-2)\Delta x] - \dots + (-1)^n f(x). \end{aligned}$$

□

Exemplul 5.21 Să determinăm diferența de ordinul n pentru funcția: $y = \sin x$.

Soluție.

Rezolvăm acest exemplu prin inducție.

Calculăm diferența de ordinul întâi

$$\begin{aligned}\Delta y &= \sin(x+h) - \sin x = 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \cos\left(x + \frac{h}{2}\right) = \\ &= 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \sin\left[\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right].\end{aligned}$$

Calculăm diferența de ordinul al doilea

$$\begin{aligned}\Delta^2 y &= \Delta(\Delta y) = \\ &= 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \sin\left[\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x + h\right] - 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \sin\left[\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right] = \\ &= 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \cdot 2 \sin\left(\frac{h}{2}\right) \cos\left(x + h + \frac{\pi}{2}\right) = \\ &= \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^2 \sin\left(\frac{\pi}{2} + x + h + \frac{\pi}{2}\right) = \\ &= \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^2 \sin\left[2\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right]\end{aligned}$$

Presupunem relația adevărată pentru $n-1$

$$\Delta^{n-1} y = \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^{n-1} \sin\left[(n-1)\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right],$$

și să calculăm diferența de ordinul n :

$$\begin{aligned}\Delta^n y &= \Delta(\Delta^{n-1} y) = \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^{n-1} \cdot \\ &\cdot \left\{ \sin\left[(n-1)\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x + h\right] - \sin\left[(n-1)\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right] \right\} = \\ &= \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^n \cos\left[(n-1)\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x + \frac{h}{2}\right] = \\ &= \left(2 \sin \frac{h}{2}\right)^n \sin\left[n\left(\frac{\pi}{2} + \frac{h}{2}\right) + x\right].\end{aligned}$$

Calculul acestui exemplu ne sugerează legătura ce ar putea exista între calculul diferenței de ordin n și derivata a n a funcției.

Teorema 5.22 *Fie $f : I \rightarrow \mathbb{R}$, I un interval deschis din \mathbb{R} , $y = f(x)$, f indefinit derivabilă și Δx pasul. În aceste condiții avem*

$$\Delta^n f(x) = (\Delta x)^n f^{(n)}(x + n\gamma\Delta x), \text{ unde } 0 < \gamma < 1. \quad (5.44)$$

Demonstrație.

Vom demonstra prin inducție

Pentru $n = 1$, avem

$$\Delta f(x) = \Delta x f'(x + \gamma\Delta x) \quad (5.45)$$

care este teorema creșterilor finite a lui Lagrange.

Presupunem relația adevărată pentru n

$$\Delta^n f(x) = (\Delta x)^n f^{(n)}(x + n\gamma\Delta x), \text{ unde } 0 < \gamma < 1,$$

și arătăm că este adevărată și pentru $n + 1$

$$\begin{aligned} \Delta^{n+1} f(x) &= \Delta(\Delta^n f(x)) = \Delta^n [f(x + \Delta x) - f(x)] = \Delta^n f(x + \Delta x) - \Delta^n f(x) = \\ &= (\Delta x)^n [f^{(n)}(x + \Delta x + n\gamma_1\Delta x) - f^{(n)}(x + n\gamma_1\Delta x)], \end{aligned}$$

cu teorema lui Lagrange obținem

$$(\Delta x)^n \Delta x f^{(n+1)}(x + n\gamma_1\Delta x + \gamma_2\Delta x) \text{ unde } 0 < \gamma_2 < 1. \quad (5.46)$$

Notăm

$$\gamma = \frac{n\gamma_1 + \gamma_2}{1 + n} \in (0, 1)$$

și avem:

$$n\gamma_1\Delta x + \gamma_2\Delta x = \Delta x(n\gamma_1 + \gamma_2) = (1 + n)\gamma\Delta x. \quad (5.47)$$

Deci

$$\Delta^{n+1} f(x) = (\Delta x)^{n+1} f^{(n+1)}(x + \gamma(n + 1)\Delta x) \text{ cu } 0 < \gamma < 1.$$

Adică

$$f^{(n)}(x + \gamma n\Delta x) = \frac{\Delta^n f(x)}{(\Delta x)^n}. \quad (5.48)$$

Presupunem $f^{(n)}(x)$ continuă, deci $\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta^n f(x)}{(\Delta x)^n} = f^{(n)}(x)$.

□

Tabloul diferențelor

Se utilizează când funcțiile sunt date prin valori $y_i = f(x_i)$ pentru un sistem de puncte echidistante x_i ($i = 0, 1, 2, \dots$) adică:

$$\Delta x_i = x_{i+1} - x_i = h = \text{constant.} \quad (5.49)$$

Avem

$$\Delta y_i = y_{i+1} - y_i$$

$$\Delta^2 y_i = \Delta(\Delta y_i) = \Delta y_{i+1} - \Delta y_i = y_{i+2} - y_{i+1} - y_{i+1} + y_i = y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_i$$

.....

$$\Delta^n y_i = \Delta(\Delta^{n-1} y_i) = \Delta^{n-1} y_{i+1} - \Delta^{n-1} y_i$$

Prima egalitate se mai scrie:

$$y_{i+1} = y_i + \Delta y_i = (1 + \Delta)y_i$$

$$y_{i+2} = y_{i+1} + \Delta y_{i+1} = (1 + \Delta)y_{i+1} = (1 + \Delta)^2 y_i$$

$$y_{i+3} = y_{i+2} + \Delta y_{i+2} = (1 + \Delta)y_{i+2} = (1 + \Delta)^3 y_i$$

.....

$$y_{i+n} = (1 + \Delta)^n y_i \quad (5.50)$$

sau

$$y_{i+n} = y_i + C_n^1 \Delta y_i + C_n^2 \Delta^2 y_i + \dots + \Delta^n y_i \quad (5.51)$$

Invers avem

$$\begin{aligned} \Delta^n y_i &= [(1 + \Delta) - 1]^n y_i = \\ &= (1 + \Delta)^n y_i - C_n^1 (1 + \Delta)^{n-1} y_i + C_n^2 (1 + \Delta)^{n-2} y_i - \dots + (-1)^n y_i \end{aligned} \quad (5.52)$$

sau

$$\Delta^n y_i = y_{i+n} - C_n^1 y_{i+n-1} + C_n^2 y_{i+n-2} - \dots + (-1)^n y_i \quad (5.53)$$

Exemplul 5.23 Să calculăm diferența a 4-a a primului număr din șirul:

$$y_0 = 2, \quad y_1 = 4, \quad y_2 = 8, \quad y_3 = 12, \quad y_4 = 18$$

Soluție.

Vom folosi relația

$$\Delta^n y_i = y_{i+n} - C_n^1 y_{i+n-1} + C_n^2 y_{i+n-2} - \cdots + (-1)^n y_i.$$

În cazul nostru $n = 4$ și $i = 0$, astfel

$$\begin{aligned} \Delta^4 y_0 &= y_4 - C_4^1 y_3 + C_4^2 y_2 - C_4^3 y_1 + C_4^4 y_0 = \\ &= 18 - 4 \cdot 12 + 6 \cdot 8 - 4 \cdot 4 + 1 \cdot 2 = 4. \end{aligned}$$

Exemplul 5.24 Se consideră șirul diferențelor: $y_0 = 0$; $\Delta y_0 = 2$; $\Delta^2 y_0 = 4$; $\Delta^3 y_0 = 6$; $\Delta^4 y_0 = 8$. Să calculăm y_1, y_2, y_3, y_4 ;

Soluție.

$$y_1 = y_0 + \Delta y_0 = 0 + 2 = 3$$

$$y_2 = (1 + \Delta)^2 y_0 = y_0 + 2\Delta y_0 + \Delta^2 y_0 = 0 + 2 \cdot 2 + 4 = 8$$

$$y_3 = y_0 + 3\Delta y_0 + 3\Delta^2 y_0 + \Delta^3 y_0 = 0 + 3 \cdot 2 + 3 \cdot 4 + 6 = 24$$

$$y_4 = y_0 + 4\Delta y_0 + 6\Delta^2 y_0 + 4\Delta^3 y_0 + \Delta^4 y_0 = 0 + 4 \cdot 2 + 6 \cdot 4 + 4 \cdot 6 + 8 = 64$$

Formule de sumare

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^{n-1} \Delta y_k &= \Delta y_0 + \Delta y_1 + \Delta y_2 + \cdots + \Delta y_{n-1} = \\ &= y_1 - y_0 + y_2 - y_1 + y_3 - y_2 + \cdots + y_n - y_{n-1} = \\ &= y_n - y_0 \end{aligned} \tag{5.54}$$

Exemplul 5.25 Să arătăm că $\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2}$.

Soluție.

Trebuie să căutăm un polinom $P(x)$, pentru care $\Delta P(x) = x$, pasul fiind $h = 1$. Adică, se caută un polinom sub forma

$$P(x) = A_0x^2 + A_1x + A_2.$$

Deci

$$\begin{aligned} x = \Delta P(x) &= A_0(x+1)^2 + A_1(x+1) + A_2 - A_0x^2 - A_1x - A_2 = \\ &= 2A_0x + A_0 + A_1 \end{aligned}$$

Identificând coeficienții celor două polinoame rezultă

$$A_0 = \frac{1}{2}; A_1 = -\frac{1}{2},$$

adică $P(x)$ are forma

$$P(x) = \frac{x^2 - x}{2}.$$

Calculăm valorile lui $P(x)$ pentru $x = 0, 1, \dots, n, n+1$;

$$y_0 = P(0) = \frac{0^2 - 0}{2} = 0,$$

$$y_1 = P(1) = \frac{1^2 - 1}{2} = 0,$$

$$y_2 = P(2) = \frac{2^2 - 2}{2} = 1,$$

$$y_3 = P(3) = \frac{3^2 - 3}{2} = 3,$$

$$y_4 = P(4) = \frac{4^2 - 4}{2} = 6,$$

.....

$$y_n = P(n) = \frac{n^2 - n}{2},$$

$$y_{n+1} = P(n+1) = \frac{(n+1)^2 - (n+1)}{2} = \frac{n^2 + n}{2}.$$

Determinăm $\Delta y_0, \Delta y_1, \Delta y_2, \dots, \Delta y_n$

$$\Delta y_0 = y_1 - y_0 = 0,$$

$$\begin{aligned}
\Delta y_1 &= y_2 - y_1 = 1, \\
\Delta y_2 &= y_3 - y_2 = 2, \\
\Delta y_3 &= y_4 - y_3 = 3, \\
&\dots\dots\dots \\
\Delta y_n &= y_{n+1} - y_n = n.
\end{aligned}$$

Deci

$$\sum_{i=1}^n i = \sum_{i=1}^n \Delta y_i = y_{n+1} - y_1 = \frac{n^2 + n}{2} - 0 = \frac{n(n+1)}{2}.$$

Putere generalizată

Definiția 5.26 Se numește **putere generalizată** de ordinul n , produsul de n factori din care primul este x , iar fiecare termen care urmează diferă de precedentul prin h adică

$$x^{[n]} = x(x-h)(x-2h) \cdots [x - (n-1)h] \quad (5.55)$$

cu h fixat.

Caz particular: $h = 0 \Rightarrow x^{[n]} = x^n$.

Calculul diferențelor unei puteri generalizate

$$\begin{aligned}
\Delta x^{[n]} &= (x+h)^{[n]} - x^{[n]} = \\
&= (x+h)x(x-h) \cdots [x - (n-2)h] - \\
&\quad - x(x-h)(x-2h) \cdots [x - (n-2)h] [x - (n-1)h] = \\
&= x(x-h) \cdots [x - (n-2)h] [x+h-x+(n-1)h] = \\
&= x(x-h) \cdots [x - (n-2)h] nh = nhx^{[n-1]}.
\end{aligned}$$

Deci

$$\Delta x^{[n]} = nhx^{[n-1]}. \quad (5.56)$$

$$\Delta^2 x^{[n]} = \Delta(\Delta x)^{[n]} = \Delta(nhx^{[n-1]}) =$$

$$= nh(n-1)hx^{[n-2]} = n(n-1)h^2x^{[n-2]}.$$

Adică, diferența de ordinul k este

$$\Delta^k x^{[n]} = n(n-1) \cdots [n-(k-1)] h^k x^{[n-k]}. \quad (5.57)$$

Pentru $s > n$ avem

$$\Delta^s x^{[n]} = 0.$$

5.3 Formulele de interpolare ale lui Newton

5.3.1 Prima formulă de interpolare a lui Newton

Teorema 5.27 *Fie funcția*

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \quad (5.58)$$

cu $y = f(x)$. Considerăm valorile echidistante ale variabilei

$$x_i = x_0 + ih, i = \overline{0, n}, \quad (5.59)$$

unde h este pasul de interpolare, h constant. Dacă $y_i = f(x_i)$, $i = \overline{0, n}$, atunci există un polinom $P_n(x)$ de grad mai mic sau egal cu n , care în punctul x_i ia valorile y_i , adică

$$P_n(x_i) = y_i, i = \overline{0, n}. \quad (5.60)$$

Condițiile (5.60) sunt echivalente cu

$$\Delta^m P_n(x_0) = \Delta^m y_0 \text{ pentru } m = 0, 1, 2, \dots, n. \quad (5.61)$$

Demonstrație.

Pasul 1. Căutăm un polinom de forma

$$P_n(x) = a_0 + a_1(x-x_0) + a_2(x-x_0)(x-x_1) + \\ + a_3(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2) + \cdots + a_n(x-x_{n-1})(x-x_{n-2}) \cdots (x-x_0) \quad (4).$$

Utilizând puterile generalizate avem:

$$P_n(x) = a_0 + a_1(x-x_0)^{[1]} + a_2(x-x_0)^{[2]} + \cdots + a_n(x-x_0)^{[n]}. \quad (5.62)$$

Pasul 2. Să determinăm coeficienții a_i , $i = \overline{0, n}$ ai polinomului $P_n(x)$
 Facem în (5.62) $x = x_0$ și avem coeficientul a_0

$$P_n(x_0) = y_0 = a_0. \quad (5.63)$$

Calculăm diferența de ordinul întâi a lui $P_n(x)$

$$\Delta P_n(x) = a_1 h + 2a_2(x - x_0)^{[1]} h + 3a_3(x - x_0)^{[2]} h + \dots + na_n(x - x_0)^{[n-1]} h. \quad (5.64)$$

Facem $x = x_0$ și găsim

$$\Delta P_n(x_0) = \Delta y_0 = a_1 h, \quad (5.65)$$

de unde

$$a_1 = \frac{\Delta y_0}{1!h}. \quad (5.66)$$

Calculăm diferența a doua:

$$\Delta^2 P_n(x_0) = 2!a_2 h^2 + 2 \cdot 3h^2 a_3(x - x_0)^{[1]} + \dots + (n-1)nh^2 a_n(x - x_0)^{[n]}. \quad (5.67)$$

Facem $x = x_0$ și avem

$$a_2 = \frac{\Delta^2 y_0}{2!h^2}. \quad (5.68)$$

Continuând raționamentul obținem coeficienții polinomului $P_n(x)$

$$a_i = \frac{\Delta^i y_0}{i!h^i}, \quad i = \overline{0, n}, \quad (5.69)$$

unde $0! = 1$ și $\Delta^0 y = y$.

Introducând coeficienții (5.69) în formula (5.62) a polinomului $P_n(x)$ avem

$$P_n(x) = y_0 + \frac{\Delta y_0}{1!h}(x - x_0)^{[1]} + \frac{\Delta^2 y_0}{2!h^2}(x - x_0)^{[2]} + \dots + \frac{\Delta^n y_0}{n!h^n}(x - x_0)^{[n]}. \quad (5.70)$$

Pasul 3. Verificăm că polinomul dat de (5.70) satisface condițiile de interpolare:

1. Grad $P_n(x) \leq n$.

2. $P_n(x_0) = y_0$.

3.

$$\begin{aligned}
 P_n(x_k) &= y_0 + \frac{\Delta y_0}{h} (x_k - x_0) + \frac{\Delta^2 y_0}{2!h^2} (x_k - x_0)(x_k - x_1) + \\
 &\quad + \cdots + \frac{\Delta^k y_0}{k!h^k} (x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1}) = \\
 &= y_0 + \frac{\Delta y_0}{h} \cdot kh + \frac{\Delta^2 y_0}{2!h^2} (k-1)kh + \cdots + \frac{k(k-1) \cdots 1}{k!} \Delta^k y_0 = \\
 &= (1 + \Delta)^k y_0 = y_k.
 \end{aligned} \tag{5.71}$$

4. Să arătăm că pentru $h \rightarrow 0$ formula (5.70) ne dă polinomul lui Taylor

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{\Delta^k y_0}{h^k} = \left(\frac{d^k y}{dx^k} \right)_{x=x_0} = y_{(x_0)}^{(k)}, \tag{5.72}$$

$$\lim_{h \rightarrow 0} (x - x_0)^{[n]} = (x - x_0)^n. \tag{5.73}$$

Deci avem

$$P_n(x) = y(x_0) + y'(x_0)(x - x_0) + \cdots + \frac{y^{(n)}(x_0)}{n!} (x - x_0)^n \tag{5.74}$$

care este tocmai polinomul Taylor.

5. Notăm $q = \frac{x-x_0}{h}$ și obținem

$$\begin{aligned}
 \frac{(x - x_0)^{[i]}}{h!} &= \frac{x - x_0}{h} \cdot \frac{x - x_0 - h}{h} \cdot \frac{x - x_0 - 2h}{h} \cdots \frac{[x - x_0 - (i-1)h]}{h} = \\
 &= q(q-1)(q-2) \cdots (q-i+1), i = 1, 2, \dots, n.
 \end{aligned} \tag{5.75}$$

Înlocuind în formula (5.70) avem:

$$P_n(x) = y_0 + q\Delta y_0 + \frac{q(q-1)}{2!} \Delta^2 y_0 + \cdots + \frac{q(q-1) \cdots (q-n+1)}{n!} \Delta^n y_0. \tag{5.76}$$

□

Observația 5.28 Formula (5.76) se mai numește și **polinomul Newton ascendent**.

Observația 5.29 Formula este avantajoasă când interpolarea se face în vecinătatea lui x_0 , iar q este foarte mic.

Exemplul 5.30 Cazuri particulare de polinome Newton.

Pentru $n = 1$

$$P_1(x) = y_0 + q\Delta y_0.$$

Pentru $n = 2$

$$P_2(x) = y_0 + q\Delta y_0 + \frac{q(q-1)}{2!}\Delta^2 y_0.$$

Exemplul 5.31 Pasul h este 0.05. Să construim pe intervalul $[3.5, 3.7]$ polinomul de interpolare Newton pentru funcția $y = e^x$ dată de tabelul:

x	3,50	3,55	3,60	3,65	3,70
y	33,115	34,813	36,598	38,475	40,447

Soluție.

Calculăm diferențele lui y .

x	y	Δy	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$
3,50	33,115	1,698	0,087	0,005
3,55	34,813	1,795	0,092	0,003
3,60	36,598	1,877	0,095	
3,65	38,475	1,972		
3,70	40,447			

Deci

$$n = 3$$

$$x_0 = 3,50$$

$$y_0 = 33,115$$

$$P_3(x) = 33,115 + 1,698q + 0,087\frac{q(q-1)}{2} + 0,05\frac{q(q-1)(q-2)}{6},$$

unde $q = \frac{x-3,50}{0,050} = 20(x-3,5)$.

Exemplul 5.32 Fie $\Phi(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^x e^{-x^2} dx$. Aplicând prima formulă de interpolare a lui Newton să determinăm $\phi(1.43)$. (Intervalul considerat va fi $[1, 2]$, iar $h=0.1$).

x	y	Δy	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$
0,1	0,8427	0,0375	-0,0074	0,0010
1,1	0,8802	0,0301	-0,0064	0,0010
1,2	0,9103	0,0237	-0,0054	0,0009
1,3	0,9340	0,0183	-0,0045	0,0009
1,4	0,9523	0,0138	-0,0036	0,0009
1,5	0,9661	0,0102	-0,0027	0,0005
1,6	0,9763	0,0075	-0,0022	0,0006
1,7	0,9838	0,0053	-0,0016	0,0004
1,8	0,9891	0,0037	-0,0012	
1,9	0,9928	0,0025		
2,0	0,9953			

Punem x_0 valoarea cea mai apropiată de 1,43, adică $x_0 = 1.4$, $h=0.1$. Deci $q = \frac{1.43-1.4}{0.1} = 0.3$.

Mergând în formula de interpolare Newton :

$$y \approx 0,9523 + 0,3 \cdot 0,0138 + \frac{0,3(0,3-1)}{2!}(-0,0036) + \frac{0,3(0,3-1)(0,3-2)}{3!} \cdot 0,0009 = 0,95686.$$

5.3.2 A doua formulă de interpolare a lui Newton

Teorema 5.33 Fie funcția

$$f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \quad (5.77)$$

cu $y = f(x)$. Considerăm valorile echidistante ale variabilei

$$x_i = x_0 + ih, \quad i = \overline{0, n}, \quad (5.78)$$

unde h este pasul de interpolare, h constant. Dacă $y_i = f(x_i)$, $i = \overline{0, n}$, atunci există un polinom $P_n(x)$ de grad mai mic sau egal cu n , cu proprietatea că $P_n(x_i) = y_i$, $i = \overline{0, n}$, de forma

$$P_n(x) = y_n + \frac{q}{1!h} \Delta y_{n-1} + \frac{q(q+1)}{2!h^2} \Delta^2 y_{n-2} + \cdots + \frac{q(q+1) \cdots (q+n-1)}{n!h^n} \Delta^n y_0, \quad (5.79)$$

care este un polinom de interpolare cu

$$q = \frac{x - x_n}{h}. \quad (5.80)$$

Demonstrație.

Pasul 1. Cautăm un polinom de forma

$$\begin{aligned} P_n(x) = & a_0 + a_1(x - x_n) + a_2(x - x_n)(x - x_{n-1}) + \\ & + a_3(x - x_n)(x - x_{n-1})(x - x_{n-2}) + \cdots + a_n(x - x_n) \cdots (x - x_1) \end{aligned} \quad (5.81)$$

sau

$$\begin{aligned} P_n(x) = & a_0 + a_1(x - x_n)^{[1]} + \\ & + a_2(x - x_{n-1})^{[2]} + a_3(x - x_{n-2})^{[3]} + \cdots + (x - x_1)^{[n]} \end{aligned} \quad (5.82)$$

Pasul 2. Calculăm coeficienții $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$ astfel ca $P_n(x_i) = y_i$, $i = \overline{0, n}$.
Deci

$$\Delta^i P_n(x_{n-i}) = \Delta^i y_{n-i}, i = \overline{0, n}. \quad (5.83)$$

Punem $x = x_n$ în (5.81) și obținem coeficientul a_0

$$P_n(x_n) = y_n = a_0,$$

de unde rezultă

$$a_0 = y_n. \quad (5.84)$$

Calculăm diferența de ordinul întâi a lui $P_n(x)$ și avem

$$\Delta P_n(x) = a_1 \cdot 1 \cdot h + a_2 \cdot 2 \cdot h(x - x_{n-1})^{[1]} + a_3 \cdot 3 \cdot h(x - x_{n-2})^{[2]} + \cdots + a_n \cdot n \cdot h(x - x_1)^{[n-1]}. \quad (5.85)$$

Punem $x = x_{n-1}$ în (5.85) și avem

$$\Delta P_n(x_{n-1}) = \Delta y_{n-1} = a_1 h, \quad (5.86)$$

de unde rezultă coeficientul a_1 :

$$a_1 = \frac{\Delta y_{n-1}}{h}. \quad (5.87)$$

Calculăm diferența de ordinul al doilea:

$$\Delta^2 P_n(x) = a_2 \cdot 2 \cdot 1 \cdot h^2 +$$

$$+a_3 \cdot 3 \cdot 2 \cdot h^2(x - x_{n-2})^{[1]} + \cdots + a_n \cdot n(n-1)h^2(x - x_1)^{[n-2]}. \quad (5.88)$$

Punem $x = x_{n-2}$ în (5.88) și avem

$$\Delta^2 P_n(x_{n-2}) = \Delta^2 y_{n-2} = a_2 2! h^2, \quad (5.89)$$

de unde rezultă coeficientul a_2 :

$$a_2 = \frac{\Delta^2 y_{n-2}}{2! h^2}. \quad (5.90)$$

Continuând raționamentul obținem coeficienții polinomului $P_n(x)$

$$a_i = \frac{\Delta^i y_{n-i}}{i! h^i}, \quad i = \overline{0, n}. \quad (5.91)$$

Introducând coeficienții (5.91) în formula polinomului $P_n(x)$ avem

$$\begin{aligned} P_n(x) = & y_n + \frac{\Delta y_{n-1}}{1! h}(x - x_n) + \frac{\Delta^2 y_{n-2}}{2! h^2}(x - x_n)(x - x_{n-1}) + \\ & + \frac{\Delta^3 y_{n-3}}{3! h^3}(x - x_n)(x - x_{n-1})(x - x_{n-2}) + \cdots + \frac{\Delta^n y_0}{n! h^n}(x - x_n) \cdots (x - x_1). \end{aligned} \quad (5.92)$$

Notăm cu q raportul

$$q = \frac{x - x_n}{h}, \quad (5.93)$$

și obținem relațiile

$$\frac{x - x_{n-1}}{h} = \frac{x - x_n + h}{h} = q + 1,$$

$$\frac{x - x_{n-2}}{h} = \frac{x - x_n + 2h}{h} = q + 2.$$

Deci avem

$$\begin{aligned} P_n(x) = & y_n + q \Delta y_{n-1} + \\ & + \frac{q(q+1)}{2!} \Delta y_{n-2} + \cdots + \frac{q(q+1) \cdots (q+n-1)}{n!} \Delta^n y_0. \end{aligned} \quad (5.94)$$

□

Observația 5.34 Formula (5.94) se mai numește și **polinomul Newton descendent**.

Exemplul 5.35 Să calculăm valoarea logaritmului $\lg 1044$.

Soluție.

Avem $x = 144$ și următorul tabel pentru $h = 10$ și $n = 5$

x	y	Δy	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$
1000	3,00000	0,0043214	-0,0000426	0,0000008
1010	3,0043214	0,0042788	-0,0000418	0,0000009
1020	3,0086002	0,0042370	-0,0000409	0,0000008
1020	3,0128372	0,0041961	-0,0000401	
1040	3,0170333	0,0041560		
1050	3,0212893			

$$x_n = 1050 \Rightarrow q = \frac{x - x_n}{h} = \frac{1044 - 1050}{10} = -0,6$$

$$\begin{aligned} \lg 1044 &= 3,0211893 + (-0,6) \cdot 0,0041560 + \frac{(-0,6)(-0,6+1)}{2} \cdot 0,0000401 + \\ &+ \frac{(-0,6)(-0,6+1)(-0,6+2)}{6} \cdot 0,0000008 = 3,0187005. \end{aligned}$$

5.3.3 Evaluarea erorilor pentru formulele lui Newton

Știm că $x_{i+1} - x_i = h$, $i = \overline{0, n-1}$.

Pentru prima formulă a lui Newton avem q de forma

$$q = \frac{x - x_0}{h}, \quad (5.95)$$

astfel

$$R_n(x) = h^{n+1} \cdot \frac{q(q-1) \cdots (q-n)}{(n+1)!} \cdot f^{(n+1)}(\xi), \quad (5.96)$$

deci $\xi \in [x_0, x_n]$.

Pentru cea de a doua formulă a lui Newton avem

$$q = \frac{x - x_n}{h}, \quad (5.97)$$

astfel

$$R_n(x) = h^{n+1} \cdot \frac{q(q+1) \cdots (q+n)}{(n+1)!} \cdot f^{(n+1)}(\xi). \quad (5.98)$$

Observația 5.36 Calculul se oprește atunci când diferențele între temeni pot fi considerate în limitele preciziei impuse.

Deoarece

$$f^{(n+1)}(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\Delta^{n+1}y}{h^{n+1}} \quad (5.99)$$

avem aproximarea

$$f^{(n+1)}(\xi) \approx \frac{\Delta^{n+1}y_0}{h^{n+1}}. \quad (5.100)$$

Cu această aproximare, resturile (erorile) formulelelor lui Newton devin:

$$R_n(x) \approx \frac{q(q-1)\dots(q-n)}{(n+1)!} \cdot \Delta^{n+1}y_0, \quad (5.101)$$

$$R_n(x) \approx \frac{q(q+1)\dots(q+n)}{(n+1)!} \cdot \Delta^{n+1}y_0. \quad (5.102)$$

Capitolul 6

Integrare numerică

6.1 Formule de cuadratură

Se consideră o funcție $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, f continuă pe intervalul $[a, b]$ și primitivă sa $F(x)$ se consideră cunoscută. În aceste condiții integrala definită a acestei funcții de la a la b se poate calcula cu formula Newton-Leibniz:

$$\int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a). \quad (6.1)$$

În unele situații primitivă $F(x)$ nu poate fi calculată prin metode elementare sau există situații când funcția $f(x)$ este dată tabelar ceea ce face ca determinarea primitivei $F(x)$ să fie lipsită de sens, astfel calculul integralei dată de relația (6.1) nu poate fi realizat. Acestea sunt motivele principale care arată importanța practică a metodelor numerice (aproximative) de calcul al integralelor.

Definiția 6.1 O procedură numerică prin care valoarea unei integrale definite este aproximată folosind informații despre integrant numai în anumite puncte (unde integrantul este definit) se numește **formulă de cuadratură**.

Definiția 6.2 Calculul numeric al unei integrale simple poartă numele de **cuadratură mecanică** și calculul unei integrale duble se numește **cubatură mecanică**.

În cele ce urmează vom considera calculul numeric al unei integrale simple

$$\int_a^b f(x)dx.$$

Procedeul constă în a înlocui funcția dată $y = f(x)$ printr-o funcție de interpolare sau de aproximare (de exemplu un polinom) $\phi(x)$, astfel încât

$$\int_a^b f(x)dx \approx \int_a^b \phi(x)dx. \quad (6.2)$$

Funcția $\phi(x)$ trebuie să aibe o formă care să permită calculul imediat al integralei

$$\int_a^b \phi(x)dx. \quad (6.3)$$

Dacă funcția $f(x)$ este dată analitic se va pune problema evaluării erorii.

Vom analiza în acest scop polinomul lui Lagrange.

Fie funcția $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, cu $y = f(x)$ astfel ca în $n + 1$ puncte echidistante și cunoscute ale intervalului $[a, b]$, să avem

$$y_i = f(x_i), i = 0, 1, 2, \dots, n. \quad (6.4)$$

Cu aceste informații, dorim să determinăm integrala

$$\int_a^b ydx = \int_a^b f(x)dx. \quad (6.5)$$

Fie polinomul Lagrange dat de relația următoare

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \frac{\Pi_{n+1}(x)}{(x - x_i)\Pi'_{n+1}(x_i)} \cdot y_i \quad (6.6)$$

cu

$$\begin{cases} L_n(x_i) = y_i, & i = \overline{0, n} \\ \Pi_{n+1}(x) = (x - x_0)\dots(x - x_n). \end{cases}$$

Atunci avem expresia

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b L_n(x)dx + R_n(f), \quad (6.7)$$

unde $R_n(f)$ este restul.

Introducem (6.6) în (6.7) și integrala va fi

$$I_n = \int_a^b f(x)dx = \int_a^b \sum_{i=0}^n \frac{\Pi_{n+1}(x)}{(x - x_i)\Pi'_{n+1}(x_i)} y_i dx + R_n(f) =$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i=0}^n \left(\int_a^b \frac{\Pi_{n+1}(x)}{(x-x_i)\Pi'_{n+1}(x_i)} dx \right) y_i + R_n(f) = \\
&= \sum_{i=0}^n A_i y_i + R_n(f),
\end{aligned}$$

deci

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{i=0}^n A_i y_i + R_n(f), \quad i = 0, 1, 2, \dots, n, \quad (6.8)$$

unde am notat

$$A_i = \int_a^b \frac{\Pi_{n+1}(x)}{(x-x_i)\Pi'_{n+1}(x_i)} dx. \quad (6.9)$$

Definiția 6.3 Formula (6.8) se numește **formulă de cuadratură**.

Definiția 6.4 Dacă limitele de integrare a , b sunt puncte de interpolare, atunci formula de cuadratură (6.8) se spune că este **de tip închis**, în caz contrar, ea este **de tip deschis**.

Avem două observații cu privire la coeficienții A_i .

Observația 6.5 Coeficienții A_i nu depind de alegerea funcției f pentru o mulțime de puncte date.

Observația 6.6 Pentru un polinom de grad cel mult n formula $\int_a^b y dx = \sum_{i=0}^n A_i y_i$ este exactă deoarece $L_n(x) \equiv f(x)$. În particular, formula de cuadratură (6.8) este exactă pentru $y = x^k$, $k = 0, 1, 2, \dots, n$, deci în particular $R_n(x^k) = 0$, pentru $k = \overline{0, n}$.

Justificăm a doua observație.

Punem în formula (6.8) $y = x^k$, $k = 0, 1, 2, \dots, n$ și obținem relațiile pentru $k = 0$

$$I_0 = \sum_{i=0}^n A_i,$$

pentru $k = 1$

$$I_1 = \sum_{i=0}^n A_i x_i,$$

.....

pentru $k = n$

$$I_n = \sum_{i=0}^n A_i x_i^n,$$

adică un sistem de $n + 1$ ecuații

$$\begin{cases} I_0 = \sum_{i=0}^n A_i, \\ I_1 = \sum_{i=0}^n A_i x_i, \\ \dots\dots\dots \\ I_n = \sum_{i=0}^n A_i x_i^n, \end{cases} \quad (6.10)$$

unde

$$I_k = \int_a^b x^k dx = \frac{b^{k+1} - a^{k+1}}{k+1}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n, \quad (6.11)$$

din care determinăm coeficienții A_i , $i = \overline{0, n}$. Determinantul sistemului (6.10) este un determinant de tip Vandermonde, adică

$$D = \prod_{i>j} (x_i - x_j) \neq 0, \quad (6.12)$$

deci A_i pot fi determinați în mod unic.

Exemplul 6.7 Să găsim o formulă de cuadratură de forma

$$\int_0^1 y dx = A_0 y\left(\frac{1}{4}\right) + A_1 y\left(\frac{1}{2}\right) + A_2 y\left(\frac{3}{4}\right).$$

Soluție.

Fie $y = x^k$, $k = 0, 1, 2$.

Folosind formula (6.11), avem

$$\begin{aligned} \text{pentru } k = 0, \quad I_0 &= \int_0^1 dx = 1, \\ \text{pentru } k = 1, \quad I_1 &= \int_0^1 x dx = \frac{1}{2}, \\ \text{pentru } k = 2, \quad I_2 &= \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

Scriem acum sistemul (6.10), deci

$$\begin{cases} I_0 = \sum_{i=0}^2 A_i = A_0 + A_1 + A_2, \\ I_1 = \sum_{i=0}^2 A_i x_i = A_0 x_0 + A_1 x_1 + A_2 x_2, \\ I_2 = \sum_{i=0}^2 A_i x_i^2 = A_0 x_0^2 + A_1 x_1^2 + A_2 x_2^2, \end{cases} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{cases} A_0 + A_1 + A_2 = 1, \\ \frac{A_0}{4} + \frac{A_1}{2} + \frac{3A_2}{4} = \frac{1}{2}, \\ \frac{A_0}{16} + \frac{A_1}{4} + \frac{9A_2}{16} = \frac{1}{3}. \end{cases}$$

Rezolvând sistemul găsim coeficienții

$$A_0 = \frac{2}{3}, \quad A_1 = -\frac{1}{3}, \quad A_2 = \frac{2}{3}.$$

Adică formula de cuadratură căutată este

$$\int_0^1 y \, dx = \frac{2}{3}y\left(\frac{1}{4}\right) - \frac{1}{3}y\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{2}{3}y\left(\frac{3}{4}\right).$$

Observația 6.8 Formula de mai sus este de tip deschis și este exactă pentru toate polinoamele de grad mai mic sau egal cu 2.

6.2 Formulele de cuadratură Newton - Côtes

Să presupunem că pentru o funcție dată $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ cu $y = f(x)$ trebuie să calculăm integrala

$$\int_a^b f(x) \, dx = \int_a^b y \, dx. \quad (6.13)$$

Notăm

$$h = \frac{b-a}{n} \quad (6.14)$$

și împărțim segmentul $[a, b]$ cu ajutorul punctelor echidistante

$$x_0 = a, x_i = a + ih, i = 0, 1, 2, \dots, n-1, \quad x_n = b. \quad (6.15)$$

Fie $y_i = f(x_i)$ pentru $i = 0, 1, 2, \dots, n$.

Înlocuim funcția y prin polinomul lui Lagrange corespunzător $L_n(x)$, pentru a obține formula de cuadratură aproximativă dată de (6.8)

$$\int_a^b f(x) \, dx = \int_a^b y \, dx = \int_{x_0}^{x_n} y \, dx \approx \sum_{i=0}^n A_i y_i, \quad (6.16)$$

unde coeficienții A_i sunt niște constante.

Dar

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n p_i(x) y_i, \quad (6.17)$$

$$p_i(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}. \quad (6.18)$$

Notăm

$$q = \frac{x - x_0}{h}, \quad (6.19)$$

prelucrăm numărătorul expresiei (6.18)

$$\left\{ \begin{array}{l} x - x_0 = qh \\ \frac{x - x_1}{h} = \frac{x - x_0}{h} - \frac{h}{h} = q - 1 \\ \dots\dots\dots \\ \frac{x - x_{i-1}}{h} = \frac{x - x_0}{h} - (i - 1) \frac{h}{h} = q - (i - 1) \\ \frac{x - x_{i+1}}{h} = \frac{x - x_0}{h} - (i + 1) \frac{h}{h} = q - (i + 1) \\ \dots\dots\dots \\ \frac{x - x_n}{h} = \frac{x - x_0}{h} - n \frac{h}{h} = q - n \end{array} \right. \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x - x_0 = qh \\ x - x_1 = (q - 1)h \\ \dots\dots\dots \\ x - x_{i-1} = (q - (i - 1))h \\ x - x_{i+1} = (q - (i + 1))h \\ \dots\dots\dots \\ x - x_n = (q - n)h \end{array} \right. \Rightarrow$$

$$\Rightarrow (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n) =$$

$$= h^n q (q - 1) \cdots (q - (i - 1)) (q - (i + 1)) \cdots (q - n).$$

Dar

$$q^{[n+1]} = q(q - 1) \cdots (q - n),$$

deci, numărătorul se poate scrie în forma

$$(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n) = h^n \frac{q^{[n+1]}}{(q - i)}. \quad (6.20)$$

Procedăm similar pentru numitorul expresiei (6.18) și găsim

$$q = 0, \quad (6.24)$$

iar pentru $x = x_n = x_0 + nh$ rezultă

$$q = n, \quad (6.25)$$

deci $q \in [0, n]$.

Integrala (6.16) devine

$$I_n = \int_{x_0}^{x_n} y \, dx = \int_{x_0}^{x_n} f(x) \, dx = \int_0^n f(a + qh) h \, dq = \int_0^n F(q) \, dq \quad (6.26)$$

unde

$$F(q) = f(a + qh) h. \quad (6.27)$$

Dar $F(q) \approx L_n(q)$ rezultă

$$\begin{aligned} I_n &= \int_0^n F(q) \, dq \approx \int_0^n L_n(q) \, dq = \\ &= \int_0^n \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!} \cdot \frac{q^{[n+1]}}{q-i} y_i \, dq = \\ &= \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!} \cdot y_i \int_0^n \frac{q^{[n+1]}}{q-i} \, dq. \end{aligned} \quad (6.28)$$

Coeficienții A_i , pentru $i = 0, 1, \dots, n$, vor fi

$$A_i = \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!} \int_0^n \frac{q^{[n+1]}}{q-i} \, dq. \quad (6.29)$$

În aceste condiții integrala noastră se scrie

$$\int_{x_0}^{x_n} f(x) \, dx = \int_a^b y \, dx \approx \sum_{i=0}^n A_i y_i. \quad (6.30)$$

Definiția 6.9 Formula (6.30) poartă numele de **formula de cuadratură Newton- Cotes**.

Restul în formula Newton- Cotes reprezintă diferența dintre valoarea integralei inițiale și valoarea aproximativă a ei. Acesta se scrie în felul următor:

$$R = \int_{x_0}^{x_n} f(x) dx - \sum_{i=0}^n A_i y_i.$$

Cu formula (6.28), avem

$$\int_0^n F(q) dq - \int_0^n L_n(q) dq = \int_0^n [F(q) - L_n(q)] dq = \frac{F_{(\xi)}^{(n+1)}}{(n+1)!} \int_0^n q^{[n+1]} dq, \xi \in [0, n].$$

Deci restul este

$$R = \frac{F_{(\xi)}^{(n+1)}}{(n+1)!} \int_0^n q^{[n+1]} dq, \xi \in [0, n]. \quad (6.31)$$

Definiția 6.10 Expresia (6.31) se numește **restul** formulei de cuadratură Newton- Cotes.

6.3 Formula trapezelor

Formula trapezelor este un caz particular al formulei de cuadratură Newton- Cotes care se obține pentru $n = 1$. În acest caz considerăm funcția continuă $f : [x_i, x_{i+1}] \rightarrow \mathbb{R}$ și presupunem că x_i și x_{i+1} sunt distincte. Notăm cu I_i integrala

$$I_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = \int_{x_i}^{x_{i+1}} y dx. \quad (6.32)$$

Facem schimbarea de variabilă

$$x = x_i + (x_{i+1} - x_i) q \Rightarrow dx = (x_{i+1} - x_i) dq,$$

sau dacă ținem cont că $h = x_{i+1} - x_i$ găsim

$$x = x_i + hq \Rightarrow dx = h dq. \quad (6.33)$$

Calculăm limitele de integrare, astfel pentru

$$x = x_i \Rightarrow x_i = x_i + hq \Rightarrow q = 0$$

și

$$x = x_{i+1} \Rightarrow x_{i+1} = x_i + hq \Rightarrow x_{i+1} - x_i = hq \Rightarrow h = hq \Rightarrow q = 1.$$

Integrala (6.32) devine

$$I_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx = \int_0^1 F(q) dq \quad (6.34)$$

unde

$$F(q) = f(x_i + (x_{i+1} - x_i)q) (x_{i+1} - x_i),$$

dar $h = x_{i+1} - x_i$, deci

$$F(q) = f(x_i + qh) \cdot h. \quad (6.35)$$

Formula (6.30) pentru $n = 1$, se scrie

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} y dx \approx \sum_{i=0}^1 A_i y_i = A_0 y_0 + A_1 y_1. \quad (6.36)$$

Determinăm coeficienții A_i cu formula (6.29) și găsim pentru $i = 0$

$$A_0 = - \int_0^1 \frac{q(q-1)}{q} dq = \frac{1}{2},$$

și pentru $i = 1$

$$A_1 = \int_0^1 q \cdot dq = \frac{1}{2}.$$

Cu acești coeficienți formula (6.36) se scrie

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} y \cdot dx \approx \frac{1}{2}(y_0 + y_1). \quad (6.37)$$

Știm că

$$y_0 = F(0) = f(x_i + 0 \cdot h) h = hf(x_i) \quad (6.38)$$

și

$$y_1 = F(1) = f(x_i + 1 \cdot h) h = hf(x_{i+1}). \quad (6.39)$$

Dacă ținem cont de relațiile (6.38) și (6.39), rescriem relația (6.37)

$$\int_{x_i}^{x_{i+1}} y \cdot dx \approx \frac{x_{i+1} - x_i}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})] \quad (6.40)$$

sau

$$I_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx \approx \frac{h}{2} [f(x_i) + f(x_{i+1})]. \quad (6.41)$$

Definiția 6.11 Formula (6.41) poartă numele de **formula trapezelor**.

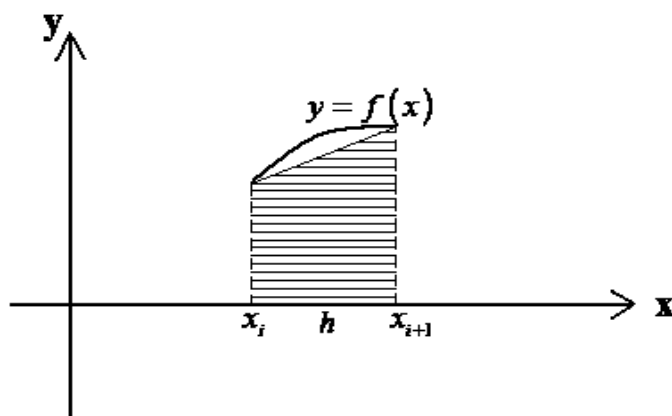


Figura 14

Observația 6.12 Această formulă are o interpretare geometrică simplă, și anume, că aria de sub curba $y = f(x)$, adică integrala I_i , este aproximată prin aria trapezului hașurat din figura alăturată.

Evaluarea erorii la formula trapezelor

Vom nota cu R restul în formula trapezelor.

Teorema 6.13 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, dacă presupunem că $y \in C^2[a, b]$, atunci restul în formula trapezelor este dat de relația următoare

$$R = -\frac{h^3}{12} y''(\xi).$$

Demonstrație. Restul reprezintă diferența dintre integrala funcției și valoarea aproximativă determinată cu formula trapezelor, adică

$$R = \int_{x_0}^{x_1} y dx - \frac{1}{2} (y_0 + y_1) .$$

Renotând restul avem

$$R(h) = \int_{x_0}^{x_0+h} y dx - \frac{h}{2} (y(x_0) + y(x_0 + h)) . \quad (6.42)$$

Derivăm acum și obținem

$$\begin{aligned} R'(h) &= y(x_0 + h) - \frac{1}{2} \left(y(x_0) - \frac{1}{2} y(x_0 + h) \right) - \frac{h}{2} y'(x_0 + h) = \\ &= \frac{1}{2} [y(x_0 + h) - y(x_0)] - \frac{h}{2} y'(x_0 + h) . \end{aligned} \quad (6.43)$$

Derivând din nou relația (6.43), avem

$$R''(h) = \frac{1}{2} y'(x_0 + h) - \frac{1}{2} y'(x_0 + h) - \frac{h}{2} y''(x_0 + h) \approx -\frac{h}{2} y''(x_0 + h) . \quad (6.44)$$

În plus

$$R(0) = R'(0) = 0. \quad (6.45)$$

Integrând în raport cu h , de la 0 la h , găsim

$$\begin{aligned} R'(h) &= R'(0) + \int_0^h R''(t) dt = -\frac{1}{2} \int_0^h t y''(x_0 + t) dt = \\ &= -\frac{1}{2} y''(\xi_1) \int_0^h t dt = -\frac{h^2}{4} y''(\xi_1) , \end{aligned} \quad (6.46)$$

unde $\xi_1 \in (x_0, x_0 + h)$.

$$\begin{aligned} R(h) &= R(0) + \int_0^h R'(t) dt = -\frac{1}{4} \int_0^h t^2 y''(\xi_1) dt = \\ &= -\frac{1}{4} y''(\xi) \int_0^h t^2 dt = -\frac{h^3}{12} y''(\xi) , \end{aligned} \quad (6.47)$$

unde $\xi \in (x_0, x_0 + h)$.

Deci eroarea (restul) are forma

$$R = -\frac{h^3}{12} y''(\xi) , \quad (6.48)$$

unde $\xi \in (x_0, x_1)$. \square

Observația 6.14 Dacă $y'' > 0$ aproximația se realizează prin exces, iar dacă $y'' < 0$ aproximația se realizează prin lipsă.

Exemplul 6.15 Să calculăm integrala

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx,$$

folosind formula trapezelor.

Soluție.

Deoarece funcția considerată este o funcție polinomială de gradul al treilea, rezultă că formula trapezelor nu este exactă ($n = 1$).

Determinăm această integrală cu formula trapezelor

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx = \frac{1-0}{2} [f(0) + f(1)] = \frac{1}{2} (1 + 2) = \frac{3}{2} = 1,5.$$

Pentru a justifica ce am menționat anterior, referitor la exactitate, calculăm cu metoda clasică această integrală și avem

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx = \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 + x \Big|_0^1 = \frac{1}{4} + 1 = \frac{5}{4} = 1,25$$

care este un rezultat exact.

6.4 Formula generalizată a trapezelor

Pentru a calcula integrala $\int_a^b f(x) dx$ vom împărți intervalul de integrare $[a, b]$ în n părți egale $[x_0, x_1], [x_1, x_2], \dots, [x_{n-1}, x_n]$ și să aplicăm pe fiecare subinterval formula trapezelor (6.41). Fie $h = \frac{b-a}{n}$ și notăm $y_i = f(x_i)$, $i = \overline{0, n}$.

Deci

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &= \int_{x_0}^{x_1} y \cdot dx + \int_{x_1}^{x_2} y \cdot dx + \dots + \int_{x_{n-1}}^{x_n} y \cdot dx \approx \\ &\approx \frac{h}{2} (f(a) + f(x_1)) + \frac{h}{2} (f(x_1) + f(x_2)) + \dots + \frac{h}{2} (f(x_{n-1}) + f(b)) \\ &= \frac{h}{2} [f(a) + 2f(x_1) + \dots + 2f(x_{n-1}) + f(b)] \end{aligned} \quad (6.49)$$

sau folosind relația (6.37) se mai poate scrie sub forma

$$\int_a^b y \cdot dx = \frac{1}{2} (y_0 + 2y_1 + 2y_2 + \dots + 2y_{n-1} + y_n). \quad (6.50)$$

Definiția 6.16 Relația (6.49), respectiv relația (6.50), poartă numele de **formula generalizată a trapezelor**.

Evaluarea erorii pentru formula generalizată a trapezelor

Teorema 6.17 Fie $f : [a, b] \rightarrow R$, $y = f(x)$ de clasă C^2 pe intervalul $[a, b]$. Dacă $\exists M_2 > 0$ astfel încât $|f''(x)| \leq M_2$, $\forall x \in [a, b]$, atunci restul are forma

$$R(f) = -\frac{nh^3}{12}f''(\xi) = -\frac{(b-a)h^3}{12}f''(\xi), \quad \xi \in (a, b), \quad (6.51)$$

iar eroarea pentru formula generalizată a trapezelor este

$$\varepsilon = |R(f)| \leq \frac{M_2}{12n^2}(b-a)^3. \quad (6.52)$$

Demonstrație. Considerăm restul $R_i(f)$ pe fiecare interval $[x_i, x_{i+1}]$. Folosind formula (6.31), pentru $n = 1$, avem

$$R_i(F(q)) = \frac{F''(\xi)}{2!} \int_0^1 q(q-1) dq = -\frac{F''(\xi)}{12}, \quad \xi \in [0, 1]. \quad (6.53)$$

Derivând de două ori expresia $F(q) = f(x_i + (x_{i+1} - x_i)q)(x_{i+1} - x_i)$, găsim

$$F''(q) = f''(x_i + (x_{i+1} - x_i)q)(x_{i+1} - x_i)^3 \quad (6.54)$$

și înlocuim în (6.53) de unde rezultă

$$R_i(F(q)) = -\frac{f''(\xi_i)(x_{i+1} - x_i)^3}{12}, \quad i = \overline{0, n-1},$$

dar $h = x_{i+1} - x_i$, deci restul pe intervalul $[x_i, x_{i+1}]$ este

$$R_i(F(q)) = -\frac{h^3}{12}f''(\xi_i), \quad \xi_i \in [x_i, x_{i+1}], \quad i = \overline{0, n-1}. \quad (6.55)$$

Pentru a găsi restul pe intervalul $[a, b]$ vom însuma cele n resturi obținute pe fiecare subinterval

$$R(f) = \sum_{i=0}^{n-1} R_i(f) = -\sum_{i=0}^{n-1} \frac{h^3}{12}f''(\xi_i) = -\frac{h^3}{12} \sum_{i=0}^{n-1} f''(\xi_i), \quad \xi_i \in [x_i, x_{i+1}]. \quad (6.56)$$

Vom considera media aritmetică

$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f''(\xi_i) \Rightarrow \sum_{i=1}^n f''(\xi_i) = n\mu. \quad (6.57)$$

Dar f'' este de clasă C^2 pe intervalul $[a, b]$, rezultă că are proprietatea lui Darboux, deci există un punct $\xi \in [a, b]$ astfel ca

$$\mu = f''(\xi). \quad (6.58)$$

Înlocuim (6.58) în (6.57) și obținem

$$\sum_{i=1}^n f''(\xi_i) = n f''(\xi), \xi \in [a, b]. \quad (6.59)$$

Astfel că restul va avea forma

$$R(f) = -\frac{nh^3}{12} f''(\xi) = -\frac{n(b-a)^3}{12n^3} f''(\xi) = -\frac{f''(\xi)}{12n} (b-a)^3, \xi \in [a, b]. \quad (6.60)$$

Pentru $M_2 > 0$, cu $|f''(x)| \leq M_2, \forall x \in [a, b]$, eroarea devine

$$\varepsilon = |R(f)| \leq -\frac{M_2}{12n^2} (b-a)^3.$$

□

Exemplul 6.18 Să calculăm integrala

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx,$$

folosind formula generalizată a trapezelor pentru $n = 2$, $n = 4$ și $n = 8$.

Soluție.

Pentru $n = 2$, împărțim intervalul $[0, 1]$ în două subintervale, aplicăm formula generalizată a trapezelor (6.50) și avem

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx = \frac{1}{2} \left[\frac{f(0)}{2} + f\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} + \frac{9}{8} + 1 \right) = \frac{21}{16} = 1,3125.$$

Pentru $n = 4$, avem 4 subintervale și deci vom scrie

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx = \frac{1}{4} \left[\frac{f(0)}{2} + \sum_{i=1}^3 f\left(0 + \frac{i}{4}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] =$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{4} \left[\frac{f(0)}{2} + \sum_{i=1}^3 f\left(\frac{i}{4}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \\
&= \frac{1}{4} \left[\frac{f(0)}{2} + f\left(\frac{1}{4}\right) + f\left(\frac{2}{4}\right) + f\left(\frac{3}{4}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \\
&= \frac{1}{4} \left(\frac{1}{2} + \frac{65}{64} + \frac{72}{64} + \frac{91}{64} + 1 \right) = \frac{324}{256} = 1,2656.
\end{aligned}$$

Pentru $n = 8$, avem 8 subintervale și deci vom scrie

$$\begin{aligned}
\int_0^1 x^3 + 1 dx &= \frac{1}{8} \left[\frac{f(0)}{2} + \sum_{i=1}^3 f\left(0 + \frac{i}{8}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \\
&= \frac{1}{8} \left[\frac{f(0)}{2} + \sum_{i=1}^7 f\left(\frac{i}{8}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \\
&= \frac{1}{8} \left[\frac{f(0)}{2} + f\left(\frac{1}{8}\right) + f\left(\frac{2}{8}\right) + f\left(\frac{3}{8}\right) + \right. \\
&\quad \left. + f\left(\frac{4}{8}\right) + f\left(\frac{5}{8}\right) + f\left(\frac{6}{8}\right) + f\left(\frac{7}{8}\right) + \frac{f(1)}{2} \right] = \\
&= \frac{1}{8} \left(\frac{1}{2} + \frac{65}{64} + \frac{72}{64} + \frac{91}{64} + 1 \right) = \frac{321}{256} = 1,2539.
\end{aligned}$$

6.5 Formula Simpson

Formula Simpson este un caz particular al formulei de cuadratură Newton-Côtes care se obține pentru $n = 2$, și avem o interpolare pătratică pe intervalul $[0, 2]$. Considerăm funcția continuă $f : [x_{2i}, x_{2i+2}] \rightarrow \mathbb{R}$, iar intervalul $[a, b]$ va fi divizat în $2n$ subintervale egale $a = x_0 < x_1 < \dots < x_{2i} < x_{2i+1} < \dots < x_{2n-1} < x_{2n} = b$, $h = \frac{b-a}{2n} = x_{k+1} - x_k$, $k = \overline{0, 2n-1}$. Notăm

$$I_{2i} = \int_{x_{2i}}^{x_{2i+2}} f(x) dx. \quad (6.61)$$

Facem schimbarea de variabilă

$$x = x_{2i} + \frac{x_{2i+2} - x_{2i}}{2}q \Rightarrow dx = \frac{x_{2i+2} - x_{2i}}{2}dq. \quad (6.62)$$

Integrala (6.61) devine

$$I_{2i} = \int_0^2 F(q) dq \quad (6.63)$$

unde

$$F(q) = f\left(x_{2i} + \frac{x_{2i+2} - x_{2i}}{2}q\right) \cdot \frac{x_{2i+2} - x_{2i}}{2}. \quad (6.64)$$

Folosim acum formula Newton – Cotes, care pentru $n = 2$, se scrie

$$\int_{x_0}^{x_2} y dx \approx \sum_{i=0}^2 A_i y_i = A_0 y_0 + A_1 y_1 + A_2 y_2, \quad (6.65)$$

unde $y(i) = F(i)$, $i = \overline{0, 2}$.

În cazul nostru, expresia (6.29) a coeficienților devine

$$A_i = \frac{(-1)^{2-i}}{i!(2-i)!} \int_0^2 \frac{q^{[2+1]}}{q-i} dq, i = 0, 1, 2. \quad (6.66)$$

Astfel, pentru $i = 0$

$$\begin{aligned} A_0 &= \frac{1}{2} \int_0^2 \frac{q(q-1)(q-2)}{q} dq = \frac{1}{2} \int_0^2 (q-1)(q-2) dq = \\ &= \frac{1}{2} \int_0^2 (q^2 - 3q + 2) dq = \frac{1}{2} \left(\frac{8}{3} - 6 + 4 \right) = \frac{1}{3}, \end{aligned} \quad (6.67)$$

pentru $i = 1$

$$A_1 = -\frac{1}{1} \int_0^2 \frac{q(q-1)(q-2)}{q-1} dq = - \int_0^2 q(q-2) dq = \frac{4}{3}, \quad (6.68)$$

și pentru $i = 2$

$$A_2 = \frac{1}{2} \int_0^2 \frac{q(q-1)(q-2)}{q-2} dq = \frac{1}{2} \int_0^2 q(q-1) dq = \frac{1}{3}. \quad (6.69)$$

Înlocuind coeficienții A_i , $i = \overline{0, 2}$ în formula (6.65), avem

$$\int_{x_0}^{x_2} y dx = \frac{1}{3}(y_0 + 4y_1 + y_2). \quad (6.70)$$

Dar $x_{2i+2} - x_{2i} = 2h$, $i = \overline{0, n}$. Cu formula (6.64) obținem

$$y_0 = F(0) = hf(x_{2i}), \quad (6.71)$$

$$y_1 = F(1) = hf(x_{2i+1}), \quad (6.72)$$

și

$$y_2 = F(2) = hf(x_{2i+2}), \quad (6.73)$$

Înlocuim acum în relația (6.70) pe y_i , $i = \overline{0, 2}$ și găsim

$$\int_0^2 y \cdot dx = \frac{h}{3} [f(x_{2i}) + 4f(x_{2i+1}) + f(x_{2i+2})]. \quad (6.74)$$

Definiția 6.19 Expresia (6.74) poartă numele de **formula lui Simpson**.

Exemplul 6.20 Să calculăm integrala

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx,$$

folosind formula lui Simpson.

Soluție.

Pentru $n = 2$,

$$\int_0^1 x^3 + 1 dx = \frac{\frac{1-0}{2}}{3} \left(f(0) + 4f\left(\frac{1}{2}\right) + f(1) \right) = \frac{1}{6} \cdot \frac{15}{2} = \frac{15}{12} = 1.25.$$

Evaluarea restului formulei Simpson

Teorema 6.21 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $y = f(x)$ de clasă C^4 pe intervalul $[a, b]$, atunci restul în formula lui Simpson are forma

$$R = -\frac{h^5}{90} y^{(4)}(\xi), \quad \xi \in (x_1 - h, x_1 + h). \quad (6.75)$$

Demonstrație. Fie restul în formula lui Simpson

$$R = \int_{x_0}^{x_2} y dx - \frac{h}{3} (y_0 + 4y_1 + y_2), \quad y \in C^4[a, b]. \quad (6.76)$$

Fixând punctual median x_i și $R = R(h)$, $h \geq 0$, avem

$$R = R(h) = \int_{x_1-h}^{x_1+h} y dx - \frac{h}{3} [y(x_1 - h) + 4y(x_1) + y(x_1 + h)]. \quad (6.77)$$

Derivăm de trei ori pe $R(h)$ în raport cu h .

Calculăm prima derivată

$$\begin{aligned} R'(h) &= [y(x_1 + h) + y(x_1 - h)] - \frac{1}{3}[y(x_1 - h) + 4y(x_1) + y(x_1 + h)] - \\ &\quad - \frac{h}{3}[-y'(x_1 - h) + y'(x_1 + h)] \Rightarrow R'(h) = \\ &= \frac{2}{3}[y(x_1 - h) + y(x_1 + h)] - \frac{4}{3}y(x_1) - \frac{h}{3}[-y'(x_1 - h) + y'(x_1 + h)]. \quad (6.78) \end{aligned}$$

Analog, avem derivata a doua

$$\begin{aligned} R''(h) &= \frac{2}{3}[-y'(x_1 - h) + y'(x_1 + h)] - \frac{1}{3}[-y''(x_1 - h) + y''(x_1 + h)] - \\ &\quad - \frac{h}{3}[y''(x_1 - h) + y''(x_1 + h)] \Rightarrow \\ R''(h) &= \frac{1}{3}[-y'(x_1 - h) + y'(x_1 + h)] - \frac{h}{3}[y''(x_1 - h) + y''(x_1 + h)]. \quad (6.79) \end{aligned}$$

Iar derivata a treia este

$$\begin{aligned} R'''(h) &= \frac{1}{3}[y''(x_1 - h) + y''(x_1 + h)] - \\ &\quad - \frac{1}{3}[y''(x_1 - h) + y''(x_1 + h)] - \frac{h}{3}[-y'''(x_1 - h) + y'''(x_1 + h)] R'''(h) = \\ &= -\frac{h}{3}[y'''(x_1 + h) - y'''(x_1 - h)] \xrightarrow{\text{Lagrange}} \\ R'''(h) &= -\frac{2h^2}{3}y^{(4)}(\xi_3), \quad \xi_3 \in (x_1 - h, x_1 + h). \quad (6.80) \end{aligned}$$

Se observă că $R(0) = R'(0) = R''(0) = 0$.

Integrând pe $R'''(h)$ și aplicând teorema de medie avem

$$\begin{aligned} R''(h) &= R''(0) + \int_0^h R'''(t)dt = -\frac{2}{3} \int_0^h t^2 y^{(4)}(\xi_3)dt = \\ &= -\frac{2}{3}y^{(4)}(\xi_2) \int_0^h t^2 dt = -\frac{2}{9}h^3 y^{(4)}(\xi_2), \\ R''(h) &= -\frac{2}{9}h^3 y^{(4)}(\xi_2), \quad \xi_2 \in (x_1 - h, x_1 + h). \quad (6.81) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
R'(h) &= R'(0) + \int_0^h R''(t)dt = -\frac{2}{9} \int_0^h t^3 y^{(4)}(\xi_2)dt = \\
&= -\frac{2}{9} y^{(4)}(\xi_1) \int_0^h t^3 dt = -\frac{1}{18} h^4 y^{(4)}(\xi_1), \\
R'(h) &= -\frac{1}{18} h^4 y^{(4)}(\xi_1), \xi_1 \in (x_1 - h, x_1 + h). \tag{6.82}
\end{aligned}$$

$$R(h) = R(0) - \frac{1}{18} \int_0^h t^4 y^{(4)}(\xi_1)dt = -\frac{1}{18} y^{(4)}(\xi) \int_0^h t^4 dt = -\frac{h^5}{90} y^{(4)}(\xi),$$

Adică restul este

$$R(h) = -\frac{h^5}{90} y^{(4)}(\xi), \xi \in (x_1 - h, x_1 + h). \tag{6.83}$$

□

6.6 Formula Simpson generalizată

Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ și $y_i = f(x_i)$, $i = \overline{0, n}$, $h = \frac{b-a}{2n}$. Aplicăm formula lui Simpson pe fiecare interval $[x_{2i}, x_{2i+1}]$, astfel că adunând aceste integrale obținem

$$\int_a^b y dx = \int_{x_0}^{x_{2n}} y dx = \int_{x_0}^{x_2} y dx + \int_{x_2}^{x_4} y dx + \cdots + \int_{x_{2n-2}}^{x_{2n}} y dx. \tag{6.84}$$

Cu formula (6.74) avem

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{h}{3} \sum_{i=0}^{n-1} (y_{2i} + 4y_{2i+1} + y_{2i+2}) \tag{6.85}$$

sau

$$\begin{aligned}
&\int_a^b f(x) dx = \\
&= \frac{h}{3} (y_0 + 4y_1 + y_2) + \frac{h}{3} (y_2 + 4y_3 + y_4) + \cdots + \frac{h}{3} (y_{2n-2} + 4y_{2n-1} + y_{2n}) \tag{6.86}
\end{aligned}$$

sau

$$\int_a^b y dx = \frac{h}{3} [(y_0 + y_{2n}) + 4(y_1 + y_3 + \cdots + y_{2n-1}) + 2(y_2 + \cdots + y_{2n-2})]. \tag{6.87}$$

Definiția 6.22 Fiecare din expresiile (6.85), (6.86), (6.87) reprezintă **formula lui Simpson generalizată**.

Evaluarea restului în formula lui Simpson generalizată

Teorema 6.23 Fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $y = f(x)$ de clasă C^4 pe intervalul $[a, b]$. Dacă $\exists M_4 > 0$ astfel încât $|f^{(4)}(x)| \leq M_4$, $\forall x \in [a, b]$, atunci, formula lui Simpson generalizată, restul are forma

$$R(f) = -\frac{(b-a)h^4}{180}f^{(4)}(\xi), \quad \xi \in [a, b], \quad (6.88)$$

iar eroarea este

$$\varepsilon = |R(f)| \leq \frac{M_4}{180}(b-a)h^4. \quad (6.89)$$

Demonstrație.

Restul pe intervalul $[x_{2i}, x_{2i+2}]$ îl notăm

$$R_i = -\frac{h^5}{90}y^{(4)}(\xi_{2i}), \quad \xi_{2i} \in [x_{2i}, x_{2i+2}], \quad (6.90)$$

cu $y^{(4)}$ continuă pe intervalul $[a, b]$.

Pe întreg intervalul $[a, b]$ restul formulei lui Simpson generalizată se obține prin adunarea tuturor resturilor, astfel

$$\begin{aligned} R &= \sum_{i=1}^{n-1} R_i = \sum_{i=1}^{n-1} \left(-\frac{h^5}{90}y^{(4)}(\xi_{2i}) \right) \Rightarrow \\ R &= -\frac{h^5}{90} \sum_{i=1}^{n-1} y^{(4)}(\xi_{2i}), \quad \xi_{2i} \in [x_{2i}, x_{2i+2}]. \end{aligned} \quad (6.91)$$

Din teorema lui Darboux, avem un punct $\xi \in [a, b]$, astfel că media aritmetică este

$$\begin{aligned} y^{(4)}(\xi) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n-1} y^{(4)}(\xi_{2i}) \Rightarrow \\ \sum_{i=1}^{n-1} y^{(4)}(\xi_{2i}) &= ny^{(4)}(\xi). \end{aligned} \quad (6.92)$$

Introducem relația (6.92) în (6.91) și avem formula

$$R = -\frac{nh^5}{90}y^{(4)}(\xi) = -\frac{(b-a)h^4}{180}y^{(4)}(\xi), \quad \xi \in [a, b], \quad (6.93)$$

unde $h = \frac{b-a}{2n}$.

Fie $M_4 > 0$ astfel încât $|f^{(4)}(x)| \leq M_4, \forall x \in [a, b]$, astfel avem eroarea

$$\varepsilon = |R| \leq \frac{M_4}{180}(b-a)h^4. \quad (6.94)$$

□

Exemplul 6.24 Să calculăm valorile aproximative cu ajutorul formulei Simpson și să evaluăm integrala

$$I = \int_0^1 \frac{dx}{1+x},$$

cu $n = 10$.

Soluție.

i	x_i	y_{2j-1}	y_{2j}
0	0		1,00000
1	0,1	0,90909	
2	0,2		0,83333
3	0,3	0,76923	
4	0,4		0,71429
5	0,5	0,66667	
6	0,6		0,62500
7	0,7	0,58824	
8	0,8		0,55556
9	0,9	0,52632	
10	1		0,50000
Σ		3,45955	2,72818

$$I \approx \frac{0,1}{3}(1,00000 + 0,50000 + 4 \cdot 3,45955 + 2 \cdot 2,72818) = 0,69315$$

Distingem 2 feluri de erori:

1. Erori de rotunjire

$$R_{rot} = \sum_{i=0}^n A_i \varepsilon = \varepsilon \sum_{i=0}^n A_i = \varepsilon \cdot 1 = \varepsilon$$

Dar toate cifrele sunt rotunjite la a cincea zecimală și sunt egale $\frac{1}{2}10^{-5}$.

2. Erori de metodă

$$y = \frac{1}{1+x}; y' = -\frac{1}{(1+x)^2}; y'' = \frac{2}{(1+x)^3};$$

$$y''' = -\frac{6}{(1+x)^4}; y^{(4)} = \frac{24}{(1+x)^5}.$$

Dar

$$\max_{0 \leq x \leq 1} |y^{(4)}| = 24.$$

Deci

$$|R_2| < 1 \cdot \frac{(0,1)^4}{180} \cdot 24 = 1,3 \cdot 10^{-5}.$$

Deci eroarea va fi:

$$R = R_{rot} + R_2 = 0,5 \cdot 10^{-5} + 1,3 \cdot 10^{-5} = 1,8 \cdot 10^{-5} < 0,00002.$$

Deci:

$$I = 0,69315 \pm 0,00002.$$

6.7 Formula de cuadratură a lui Cebîșev

Pentru formula Newton - Cotes se folosesc puncte arbitrare, dar echidistante. Dacă însă se aleg anumite puncte de diviziune fără a mai impune altă condiție, atunci se obține formula de cuadratură Cebîșev.

Fie integrala

$$I = \int_{-1}^1 f(t) dt \quad (6.95)$$

și considerăm aproximarea

$$I \approx \sum_{i=1}^n B_i f(t_i) \quad (6.96)$$

unde B_i sunt constante.

Alegerea punctelor t_i se face astfel încât să fie îndeplinite condițiile

- a) constantele B_i , $i = \overline{1, n}$ sunt egale între ele;
b) formula de cuadratură (6.96) este exactă pentru toate polinoamele până la gradul n inclusiv;

Din prima condiție avem

$$B_1 = B_2 = \dots = B_n = B, \quad (6.97)$$

deci

$$\int_{-1}^1 f(t)dt = B \sum_{i=1}^n f(t_i). \quad (6.98)$$

Punem $f(t) = 1$ și avem

$$2 = nB \Rightarrow B = \frac{2}{n}. \quad (6.99)$$

Deci

$$\int_{-1}^1 f(t)dt = \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n f(t_i). \quad (6.100)$$

Pentru a găsi abscisele t_i , vom ține cont de condiția (b) și de relația (6.100), care ne spune că formula (6.98) trebuie să fie exactă pentru funcții de forma $f(t) = t, t^2, \dots, t^n$.

Introducând aceste funcții în formula (6.100), obținem sistemul de ecuații

$$\left\{ \begin{array}{l} t_1 + t_2 + \cdots + t_n = 0, \\ t_1^2 + t_2^2 + \cdots + t_n^2 = \frac{n}{3}, \\ t_1^3 + t_2^3 + \cdots + t_n^3 = 0, \\ t_1^4 + t_2^4 + \cdots + t_n^4 = \frac{n}{5}, \\ \dots\dots\dots \\ t_1^n + t_2^n + \cdots + t_n^n = \frac{n[1 - (-1)^{n+1}]}{2(n+1)}. \end{array} \right. \quad (6.101)$$

Rezolvarea sistemului se reduce la determinarea rădăcinilor reale ale unor ecuații algebrice de gradul n .

S.N. Bernstein a demonstrat că pentru $n = 8$ și $n \geq 10$ sistemul (6.101) nu admite rădăcini reale.

Exemplul 6.25 Să deducem formula Cebîșev cu trei abscise.

Soluție.

Avem $n = 3$, astfel formula Cebîșev se scrie folosind relația (6.100)

$$\int_{-1}^1 f(t)dt = \frac{2}{3} \sum_{i=1}^3 f(t_i).$$

Va trebui să determinăm cele trei abscise. Siciem sistemul (6.101)

$$\begin{cases} t_1 + t_2 + t_3 = 0, \\ t_1^2 + t_2^2 + t_3^2 = 1, \\ t_1^3 + t_2^3 + t_3^3 = 0. \end{cases}$$

Notăm cu S_1, S_2, S_3 sumele următoare

$$\begin{aligned} S_1 &= t_1 + t_2 + t_3, \\ S_2 &= t_1 t_2 + t_1 t_3 + t_2 t_3, \\ S_3 &= t_1 t_2 t_3, \end{aligned}$$

și găsim valorile

$$\begin{aligned} S_1 &= 0, \\ S_2 &= \frac{1}{2} [(t_1 + t_2 + t_3)^2 - (t_1^2 + t_2^2 + t_3^2)] = \frac{1}{2} (0 - 1) = -\frac{1}{2}, \\ S_3 &= \frac{1}{6} [(t_1 t_2 t_3)^3 - 3(t_1 + t_2 + t_3)(t_1^2 + t_2^2 + t_3^2) + 2(t_1^3 + t_2^3 + t_3^3)] = \\ &= \frac{1}{6} (0 - 0 + 0) = 0. \end{aligned}$$

Scriem ecuația de gradul al treilea

$$t^3 - S_1 t^2 + S_2 t - S_3 = 0$$

adică

$$t^3 - \frac{1}{2}t = 0$$

și are soluțiile

$$t_1 = -\frac{\sqrt{2}}{2}, t_2 = 0, t_3 = \frac{\sqrt{2}}{2}.$$

Deci formula de cuadratură se scrie:

$$\int_{-1}^1 f(t)dt = \frac{2}{3} \left[f\left(-\frac{\sqrt{2}}{2}\right) + f(0) + f\left(\frac{\sqrt{2}}{2}\right) \right].$$

Observația 6.26 Pentru a aplica formula de cuadratură Cebîșev integralei de forma

$$\int_a^b f(x)dx \quad (6.102)$$

facem substituția

$$x = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}t, \quad (6.103)$$

care transformă intervalul $a \leq x \leq b$ în intervalul $-1 \leq t \leq 1$.
Aplicând formula (6.100) integralei transformate, se obține

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{n} \sum_{i=1}^n f(x_i) \quad (6.104)$$

unde

$$x_i = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}t_i, \quad i = 1, \dots, n. \quad (6.105)$$

Exemplul 6.27 Să calculăm integrala $I = \int_0^1 \frac{x}{1+x}dx$ cu formula Cebîșev cu 5 ordonate.

Soluție.

Notăm $f(x) = \frac{x}{1+x}$. Cu formula (6.104) avem

$$I = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 f(x_i) = \frac{1}{5} [f(x_1) + \dots + f(x_5)].$$

Cu relația (6.105) calculăm x_i , $i = \overline{1, 5}$.

$$x_1 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_1 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(-0,83250) = 0,08375,$$

$$x_2 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_2 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(-0,37454) = 0,31273,$$

$$x_3 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_3 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cdot 0 = 0,5,$$

$$x_4 = 1 - x_2 = 0,68727,$$

$$x_5 = 1 - x_1 = 0,91625.$$

Determinăm acum $y_i = f(x_i)$, $i = \overline{1, 5}$.

$$y_1 = 0,0773,$$

$$y_2 = 0,2382,$$

$$y_3 = 0,3333,$$

$$y_4 = 0,4073,$$

$$y_5 = 0,4781.$$

Astfel integrala noastră are valoarea

$$I = \frac{1}{5} \cdot 1,5342 = 0,3068.$$

6.8 Formula de cuadratură a lui Gauss

Pentru început vom prezenta forma și proprietățile polinoamelor Legendre.

Definiția 6.28 Polinomul de forma

$$P_n(x) = \frac{1}{2^n n!} \cdot \frac{d^n}{dx^n} \cdot [(x^2 - 1)^n], \quad n = 0, 1, 2, \dots \quad (6.106)$$

poartă numele de **polinomul Legendre**.

Teorema 6.29 *Polinoamele Legendre au următoarele proprietăți*

1. $P_n(1) = 1;$
2. $P_n(-1) = (-1)^n;$
3. $\int_{-1}^1 P_n(x) \cdot Q_k(x) dx = 0, k < n;$

4. Polinomul $P_n(x)$ are toate rădăcinile reale (n rădăcini), care sunt cuprinse în intervalul $(-1, 1)$;

Demonstrație.

1. Vom scrie polinomul Legendre dat de (6.106) cu formula lui Leibniz. Fie

$$y = u(x) v(x), \quad (6.107)$$

$$\begin{aligned} y^{(n)} &= (uv)^{(n)} = \sum_{i=0}^n C_n^i u^{(n-i)} v^{(i)} = \\ &= u^{(n)} v + C_n^1 u^{(n-1)} v^{(1)} + C_n^2 u^{(n-2)} v^{(2)} + \dots + uv^{(n)}. \end{aligned} \quad (6.108)$$

Considerăm

$$u = (x-1)^n, \quad v = (x+1)^n \quad (6.109)$$

astfel că

$$uv = (x+1)^n (x-1)^n. \quad (6.110)$$

Deci

$$\begin{aligned} P_n(x) &= \frac{1}{2^n n!} \cdot \left[(x+1)^n \cdot \frac{d^n (x-1)^n}{dx^n} + \right. \\ &\left. + C_n^1 \cdot \frac{d(x+1)^n}{dx} \cdot \frac{d^{n-1} (x-1)^n}{dx^{n-1}} + \dots + \frac{d^n (x+1)^n}{dx^n} \cdot (x-1)^n \right]. \end{aligned} \quad (6.111)$$

Deoarece toți termenii începând cu al doilea admit factorul $(x-1)$ rezultă că toți acești termeni sunt egali cu 0 pentru $x = 1$.

Deci

$$P_n(1) = \frac{1}{2^n n!} \cdot 2^n n! = 1. \quad (6.112)$$

2. Repetăm procedeul pentru $x = -1$ dar de data aceasta singurul termen nenul este ultimul.

Deci

$$P_n(-1) = \frac{1}{2^n n!} \cdot n! \cdot (-2)^n = (-1)^n. \quad (6.113)$$

3. Fie u, v două funcții continue, cu derivatele lor continue. Atunci formula de integrare prin părți generalizată este

$$\int_a^b uv^{(n+1)} dx =$$

$$= [uv^{(n)} - u^1 v^{(n-1)} + \dots + (-1)^n u^{(n)} v] \Big|_a^b + (-1)^{n+1} \int_a^b u^{(n+1)} v dx. \quad (6.114)$$

Ne propunem să găsim polinomul $X_n(x)$ de gradul n , astfel încât pentru un polinom oarecare $Q(x)$ de grad strict mai mic ca n să fie satisfăcută egalitatea

$$\int_a^b X_n(x) Q(x) dx = 0 \quad (6.115)$$

a și b oarecare, dar fixe.

Observația 6.30 Orice polinom $X_n(x)$ de gradul n poate fi considerat ca derivata de ordinul n a unui polinom $R(x)$ de gradul $2n$, care se obține prin n integrări succesive.

Observația 6.31 Dacă la fiecare integrare se alege constanta arbitrară astfel încât pentru $x = a$ integrala să devină zero, atunci $R(x)$ va trebui să satisfacă condițiile

$$\begin{cases} R(a) = 0, \\ R'(a) = 0, \\ \dots\dots\dots \\ R^{(n-1)}(a) = 0. \end{cases} \quad (6.116)$$

Deci problema se reduce la determinarea unui polinom de gradul $2n$ astfel încât să avem

$$\int_a^b R^{(n)}(x) Q(x) dx = 0 \quad (6.117)$$

pentru un polinom $Q(x)$ de grad strict mai mic ca n care satisface și relația (6.116).

Înlocuind în formula integrării prin părți pe n cu $n - 1$ avem

$$\begin{aligned} & \int_a^b R^{(n)}(x) Q(x) dx = \\ &= [Q(x) R^{(n-1)}(x) - Q'(x) R^{(n-2)}(x) + \dots + Q^{(n-1)}(x) R(x)] \pm \\ & \pm \int_a^b Q^{(n)}(x) R(x) dx. \end{aligned} \quad (6.118)$$

Dar ultima integrală este egală cu zero deoarece grad $Q < n$. Deci avem

$$Q(b) R^{(n-1)}(b) - Q'(b) R^{(n-2)}(b) + \dots + Q^{(n-1)}(b) R(b) = 0. \quad (6.119)$$

Având în vedere caracterul absolut arbitrar al polinomului $Q(x)$ putem lua

$$R(b) = R'(b) = \dots = R^{(n-1)}(b) = 0. \quad (6.120)$$

Din egalitățile (6.116) și (6.120) rezultă că polinomul $R(x)$ are numerele a și b rădăcini multiple de ordinul n , adică

$$X_n(x) = C_n \frac{d^n}{dx^n} [(x-a)^n (x-b)^n] \quad (6.121)$$

și luând pe $a = 1$ și $b = -1$, obținem pentru

$$C_n = \frac{1}{2^n n!}$$

chiar polinomul Legendre.

Deci avem

$$\int_{-1}^1 P_n(x) Q(x) dx = 0 \quad (6.122)$$

și mai mult dacă $m \neq n$ rezultă că

$$\int_{-1}^1 P_n(x) P_m(x) dx = 0. \quad (6.123)$$

4. Observăm că polinomul $(x^2 - 1)^n = (x-1)^n (x+1)^n$ și cele $n-1$ derivate succesive se anulează pentru $x = \pm 1$. Atunci prima derivată, după teorema lui Rolle, va admite o rădăcină reală în intervalul $(-1, 1)$. Folosind aceeași teoremă, a doua derivată va admite două rădăcini reale, și în final a $(n-1)$ derivată va admite $(n-1)$ rădăcini reale. Aplicând în final, încă o dată teorema lui Rolle, rezultă că $P_n(x)$ are pe intervalul $(-1, 1)$ n rădăcini reale. \square

Exemplul 6.32 Să generăm acum polinoame Legendre până la $n = 4$.

Soluție.

$$P_0(x) = 1;$$

$$P_1(x) = \frac{1}{2 \cdot 1} (x^2 - 1)' = \frac{1}{2} \cdot 2x = x;$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2^2 \cdot 2!} [(x^2 - 1)^2]'' = \frac{1}{8} [4x(x^2 - 1)]' = \frac{1}{2} (x^3 - x)' = \frac{1}{2} (3x^2 - 1);$$

$$P_3(x) = \frac{1}{2}(5x^3 - 3x);$$

$$P_4(x) = \frac{1}{8}(35x^4 - 30x^2 + 3).$$

Fie $y = f(t)$ unde

$$f : [-1, 1] \rightarrow \mathbb{R}. \quad (6.124)$$

Printr-o schimbare de variabilă, cazul general se aduce la intervalul $[-1, 1]$.
Se dorește să se determine punctele

$$t_1, t_2, \dots, t_n \quad (6.125)$$

și coeficienții

$$A_1, A_2, \dots, A_n \quad (6.126)$$

astfel ca formula de cuadratură

$$\int_{-1}^1 f(t) dt = \sum_{i=1}^n A_i f(t_i) \quad (6.127)$$

să fie exactă pentru orice polinom $f(t)$ de grad N , cât mai mare posibil. Deoarece avem $2n$ necunoscute t_i , A_i , $i = 1, \dots, n$ atunci polinomul trebuie să fie de gradul $2n - 1$ deoarece acesta este unic determinat de $2n$ coeficienți. Deci

$$N = 2n - 1. \quad (6.128)$$

Pentru a avea egalitatea (6.127) trebuie ca ea să fie verificată pentru funcțiile

$$f(t) = 1, t, t^2, \dots, t^{2n-1}. \quad (6.129)$$

Într-adevăr punând

$$\int_{-1}^1 t^k dt = \sum_{i=1}^n A_i t_i^k, \quad k = 0, 1, \dots, 2n - 1 \quad (6.130)$$

și

$$f(t) = \sum_{k=0}^{2n-1} C_k t^k \quad (6.131)$$

avem

$$\begin{aligned} \int_{-1}^1 f(t) dt &= \sum_{k=0}^{2n-1} C_k \int_{-1}^1 t^k dt = \sum_{k=0}^{2n-1} C_k \left(\sum_{i=1}^n A_i t_i^k \right) = \\ &= \sum_{i=1}^n A_i \left(\sum_{k=0}^{2n-1} C_k t_i^k \right) = \sum_{i=1}^n A_i f(t_i). \end{aligned} \quad (6.132)$$

Ținând cont de relațiile

$$\int_{-1}^1 t^k dt = \frac{1 - (-1)^{k+1}}{k+1} = \begin{cases} \frac{2}{k+1}, & \text{pentru } k \text{ par,} \\ 0, & \text{pentru } k \text{ impar,} \end{cases} \quad (6.133)$$

rezultă sistemul de ecuații

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^n A_i = 2, \\ \sum_{i=1}^n A_i t_i = 0, \\ \dots\dots\dots \\ \sum_{i=1}^n A_i t_i^{2n-2} = \frac{2}{2n-1}, \\ \sum_{i=1}^n A_i t_i^{2n-1} = 0. \end{cases} \quad (6.134)$$

Acest sistem este neliniar și prezintă dificultăți pentru rezolvarea sa cu metode obișnuite. Pentru a rezolva acest sistem vom folosi următoarele artificii.

Fie polinomul

$$f(t) = t^k P_n(t), \quad k = 0, 1, \dots, n-1, \quad (6.135)$$

unde $P_n(t)$ este polinomul Legendre. Gradul acestui polinom nu depășește $2n-1$ și trebuie să verifice sistemul (6.134). Deci

$$\int_{-1}^1 t^k P_n(t) dt = \sum_{i=1}^n A_i t_i^k P_n(t_i), \quad k = \overline{0, n-1}. \quad (6.136)$$

Pe de altă parte din ortogonalitatea polinoamelor Legendre (vezi proprietăți), avem

$$\int_{-1}^1 t^k P_n(t) dt = 0 \quad \text{pentru } k < n \quad (6.137)$$

și

$$\sum_{i=1}^n A_i t_i^k P_n(t_i) = 0 \text{ pentru } k = \overline{0, n-1}. \quad (6.138)$$

Dacă punem $P_n(t_i) = 0$ pentru $i = \overline{1, n}$ egalitățile (6.138) vor fi adevărate oricare ar fi valorile A_i . Din proprietatea (6.109) a polinomului Legendre rezultă că toate rădăcinile sunt reale, distincte, cuprinse în intervalul $(-1, 1)$. Cunosând aceste rădăcini și pornind de la sistemul liniar al primelor n necunoscute ale sistemului (6.134) putem găsi cu ușurință constantele A_i cu $i = \overline{1, n}$.

Determinantul acestui sistem este Vandermonde

$$D = \prod_{i>j} (t_i - t_j) \neq 0 \quad (6.139)$$

și deci determinarea lui A_i este unică.

Observația 6.33 Se poate demonstra că formulele

$$\int_{-1}^1 f(t) dt = \sum_{i=1}^n A_i f(t_i)$$

sunt exacte pentru orice polinom de grad mai mic sau egal cu $2n - 1$.

Exemplul 6.34 Să se deducă formula Gauss în cazul a trei ordonate.

Soluție.

Polinomul Legendre de gradul trei este

$$P_3(t) = \frac{1}{2^3 3!} \cdot \frac{d^3}{dt^3} [(t-1)^3] = \frac{1}{48} \cdot \frac{d^3}{dt^3} (t^6 - 3t^4 + 3t^2 + 1) = \frac{1}{48} (120t^3 - 72t) \Rightarrow$$

$$P_3(t) = \frac{1}{2} (5t^3 - 3t).$$

Din ecuația $P_3(t) = 0$ găsim rădăcinile

$$t_1 = -\sqrt{\frac{3}{5}} = -0,774597;$$

$$t_2 = 0;$$

$$t_3 = \sqrt{\frac{3}{5}} = 0,774597.$$

Pentru a determina coeficienții A_1, A_2 și A_3 avem sistemul de ecuații

$$\begin{cases} A_1 + A_2 + A_3 = 2, \\ -\sqrt{\frac{3}{5}}A_1 + \sqrt{\frac{3}{5}}A_3 = 0, \\ \frac{3}{5}A_1 + \frac{3}{5}A_3 = \frac{2}{3}. \end{cases}$$

De unde avem soluțiile

$$\begin{cases} A_1 = A_3 = \frac{5}{9}, \\ A_2 = \frac{8}{9}. \end{cases}$$

Astfel, formula Gauss cu trei ordonate este

$$\int_{-1}^1 f(t) dt = \frac{1}{9} \left[5f\left(-\sqrt{\frac{3}{5}}\right) + 8f(0) + 5f\left(\sqrt{\frac{3}{5}}\right) \right].$$

Observația 6.35 Inconvenientul acestei formule este faptul că abscisele sunt în general numere iraționale.

Observația 6.36 Precizia ridicată este un avantaj al formulei, dacă avem un număr de ordonate relativ mic.

Consecința 6.37 Calculul integralei $\int_a^b f(x) dx$ prin formula lui Gauss.

Facem schimbarea de variabilă

$$x = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}t \quad (6.140)$$

și avem

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}t\right) dt. \quad (6.141)$$

Aplicând ultimei relații formula lui Gauss avem

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} \sum_{i=1}^n A_i f(x_i) \quad (6.142)$$

unde

$$x_i = \frac{b+a}{2} + \frac{b-a}{2}t_i, \quad i = \overline{1, n}, \quad (6.143)$$

t_i fiind rădăcinile polinoamelor Legendre $P_n(t)$.

Se demonstrează că formula lui Gauss cu n puncte generează restul

$$R_n = \frac{(b-a)^{2n+1} (n!)^4 f^{(2n)}(\xi)}{[(2n)!]^3 (2n+1)}, \quad n = \overline{2, n}. \quad (6.144)$$

De exemplu pentru două, respectiv trei puncte, formula lui Gauss generează resturile

$$R_2 = \frac{1}{135} \left(\frac{b-a}{2} \right)^5 f^{(4)}(\xi), \quad (6.145)$$

$$R_3 = \frac{1}{15750} \left(\frac{b-a}{2} \right)^7 f^{(6)}(\xi). \quad (6.146)$$

Exemplul 6.38 Să calculăm integrala $I = \int_0^1 \sqrt{1+2x} dx$.

Soluție.

Avem $a = 0$ și $b = 1$. Cele trei abscise, cu 5 zecimale, sunt

$$x_1 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_1 = 0,11270,$$

$$x_2 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_2 = 0,50000,$$

$$x_3 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}t_3 = 0,88730.$$

Deci coeficienții formulei de cuadratură vor fi

$$C_1 = \frac{b-a}{2} A_1 = \frac{1}{2} \cdot \frac{5}{9} = \frac{5}{18} = 0,27778$$

$$C_2 = \frac{b-a}{2} A_2 = \frac{1}{2} \cdot \frac{8}{9} = 0,44444$$

$$C_3 = \frac{b-a}{2} A_3 = 0,27778$$

i	x_i	y_i	C_i	$C_i y_i$
1	0,11270	1,10698	0,27776	0,30747
2	0,50000	1,41421	0,44444	0,62853
3	0,88730	1,66571	0,27778	0,46270
Σ				1,39870

$$I = \sum_{i=1}^3 C_i y_i = 1,39870.$$

Valoarea exactă a integralei este $I = \sqrt{3} - \frac{1}{3} = 1,39872$.

Folosim relația (6.146) pentru a calcula restul și avem

$$R_3 = \frac{1}{15750} \left(\frac{b-a}{2} \right)^7 f^{(6)}(\xi).$$

Calculăm $f^{(6)}(x)$.

$$f(x) = \sqrt{1+2x} = (1+2x)^{\frac{1}{2}} \Rightarrow$$

$$\begin{aligned} f^{(6)}(x) &= \frac{1}{2} \left(-\frac{1}{2} \right) \left(-\frac{3}{2} \right) \left(-\frac{5}{2} \right) \left(-\frac{7}{2} \right) \left(-\frac{9}{2} \right) (1+2x)^{\frac{-11}{2}} \cdot 2^6 = \\ &= -945 (1+2x)^{\frac{-11}{2}}. \end{aligned}$$

Rezultă că

$$\max |f^{(6)}(x)| = 945, x \in [0, 1].$$

Eroarea va fi

$$\varepsilon = |R_3| \leq \frac{945}{15750} \left(\frac{1}{2} \right)^7 \approx \frac{1}{2000} = 2 \cdot 10^{-3}.$$

Bibliografie

- [1] Ancău, M., Ancău, D.M., *Metode Numerice*, U.T. Press, Cluj-Napoca, 2011.
- [2] Asadurian, E., Dumitrache, M., *Matematici pentru ingineri: Geometrie analitică și algebră liniară*, Editura Tiparg, Pitești, 2011.
- [3] Asadurian, E., Dumitrache, M., *Matematici pentru ingineri: Geometrie analitică. Algebră liniară. Geometrie diferențială*, Editura Tiparg, Pitești, 2012.
- [4] Babescu, Gh., Stan, I., Anghelescu, R., Kovacs, A., Tudor, Gh., Filipescu, A., *Analiză numerică*, Editura Politehnica, Timișoara, 2000.
- [5] Hadăr, A., Petre, C., Marin, C., Voicu, A., *Metode numerice în inginerie*, Politehnice Press, București, 2004.
- [6] Iorga, V., Jora, B., *Metode numerice*, Editura Albastră, CityplaceCluj-Napoca, 2004.
- [7] Mariș, S., Brăescu, L., *Metode Numerice. Probleme de seminar și lucrări de laborator*, Timișoara, 2007.
- [8] Radovici-Mărculescu, P., Deaconu, L., *Analiză numerică*, Editura Universității din placeCityPitești, 1998.
- [9] Roșca, I., *Elemente de analiză numerică matriceală*, Editura Fundației România de mâine, București, 2001.
- [10] Stănescu N. D., *Metode numerice*, Editura Didactică și Pedagogică R. A., București, 2007.
- [11] Udriște, C., Iftode, V., Postolache, M., *Metode numerice de calcul*, Editura Tehnică, București, 1996.