

Metoda QR cu deplasare explicită pentru matrice simetrice.

Colaboratori: Andrei STAN, Adelina Vidovici

February 17, 2025

Cuprins

1	Obiective laborator	1
2	Noțiuni teoretice	1
2.1	Matrice de rotație	2
2.2	Construcția matricelor Q și R	2
2.3	Accelerarea convergenței	3
3	Probleme rezolvate	3
3.1	Problema 1	3
3.2	Problema 2	4
3.3	Problema 3	5
4	Probleme propuse	6
4.1	Problema 1	6
4.2	Problema 2	6
4.3	Problema 3	6
4.4	Problema 4	6

1 Obiective laborator

În urma parcurgerii acestui laborator, studentul va fi capabil să:

- Construiască o matrice de rotație;
- Utilizeze metoda QR cu deplasare explicită pentru a determina valorile proprii ale unei matrice simetrice tridiagonale;

2 Noțiuni teoretice

Din cauza creșterii rapide a erorii obținute, metodele puterii nu se folosesc la calcularea tuturor valorilor proprii ale unei matrice.

O alternativă este algoritmul QR care determină simultan toate valorile proprii ale unei matrice simetrice tridiagonale. Pentru a putea determina valorile proprii ale oricărei matrice simetrice, vom folosi în prealabil metoda Householder, metodă care transformă o matrice simetrică într-una simetrică tridiagonală.

Matricea A , de dimensiune $n \times n$, în forma simetrică tridiagonală este:

$$A = \begin{bmatrix} a_1 & b_2 & 0 & \cdots & 0 \\ b_2 & a_2 & b_3 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & b_{n-1} & a_{n-1} & b_n \\ 0 & \cdots & 0 & b_n & a_n \end{bmatrix}$$

Dacă $b_2 = 0$, respectiv $b_n = 0$, atunci matricea A va avea o valoare proprie egală cu a_1 , respectiv cu a_n . Ceea ce face metoda QR în cazul în care b_2 și b_n sunt diferite de 0 este să scadă progresiv valoarea lui b_2 , respectiv a lui b_n , până devin aproximativ egale cu 0.

Când $b_j = 0$ pentru o valoare a lui j care respectă condiția $2 < j < n$, problema poate fi redusă la rezolvarea a două probleme de dimensiune mai mică: o problemă de dimensiune $j - 1$ (a) și o problemă de dimensiune $n - j + 1$ (b).

$$(a) \begin{bmatrix} a_1 & b_2 & 0 & \cdots & 0 \\ b_2 & a_2 & b_3 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & b_{j-1} \\ 0 & \cdots & 0 & b_{j-1} & a_{j-1} \end{bmatrix}$$

$$(b) \begin{bmatrix} a_j & b_{j+1} & 0 & \cdots & 0 \\ b_{j+1} & a_{j+1} & b_{j+2} & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & b_n \\ 0 & \cdots & 0 & b_n & a_n \end{bmatrix}$$

Dacă niciuna din valorile b_j nu este egală cu 0, atunci metoda QR presupune formarea unei secvențe $A = A^{(1)}, A^{(2)}, A^{(3)} \dots$ după cum urmează:

- $A^{(1)} = A$ este factorizată ca fiind $A^{(1)} = Q^{(1)}R^{(1)}$, unde $Q^{(1)}$ este o matrice ortogonală, iar $R^{(1)}$ este o matrice superior triunghiulară.
- $A^{(2)} = R^{(1)}Q^{(1)} \dots$

În general, $A^{(i)}$ este factorizat ca fiind $A^{(i)} = Q^{(i)}R^{(i)}$, unde $Q^{(i)}$ este o matrice ortogonală, iar $R^{(i)}$ este o matrice superior triunghiulară. Apoi, $A^{(i+1)} = R^{(i)}Q^{(i)}$. Deoarece $Q^{(i)}$ este ortogonală, $R^{(i)} = Q^{(i)t}A^{(i)}$ și $A^{(i+1)} = R^{(i)}Q^{(i)} = (Q^{(i)t}A^{(i)})Q^{(i)} = Q^{(i)t}A^{(i)}Q^{(i)}$.

Acest operații asigură faptul că $A^{(i+1)}$ este o matrice simetrică ce are aceleași valori proprii ca $A^{(i)}$ și, având în vedere că inițial $A^{(1)} = A$, înseamnă că $A^{(i+1)}$ are aceleași valori proprii ca matricea A . Tridiagonalitatea matricei $A^{(i+1)}$ este asigurată de modul în care definim $R^{(i)}$ și $Q^{(i)}$.

2.1 Matrice de rotație

Pentru a putea descrie construirea matricelor $Q^{(i)}$ și $R^{(i)}$, este necesară definirea noțiunii de *matrice de rotație*. O *matrice de rotație* P este diferită de matricea identitate în cel mult patru elemente. Aceste patru elemente sunt: $p_{ii} = p_{jj} = \cos\Theta$ și $p_{ij} = -p_{ji} = \sin\Theta$, pentru o valoare Θ și $i \neq j$.

Orice matrice de rotație P este ortogonală pentru că definiția implică $PP^t = I$. Pentru orice matrice de rotație P , matricea produs AP este diferită de A doar prin valorile din coloanele i și j , în timp ce matricea produs PA este diferită de A doar prin valorile din liniile i și j . Mai mult, pentru orice $i \neq j$, valoarea unghiului Θ poate fi aleasă astfel încât elementul $(PA)_{ij}$ să se anuleze.

2.2 Construcția matricelor Q și R

Pentru a obține matricea superior triunghiulară $R^{(1)}$, sunt necesare mai multe matrice de rotație aplicate asupra matricei A .

$$R^{(1)} = P_n P_{n-1} \dots P_2 A^{(1)}$$

Pentru început, construim matricea de rotație P_2 cu:

$$p_{11} = p_{22} = \cos\Theta_2, \quad p_{12} = -p_{21} = \sin\Theta_2$$

unde

$$\sin\Theta_2 = \frac{b_2}{\sqrt{b_2^2 + a_1^2}}, \quad \cos\Theta_2 = \frac{a_1}{\sqrt{b_2^2 + a_1^2}}$$

Pentru verificare, vom calcula produsul:

$$(-\sin\Theta_2)a_1 + (\cos\Theta_2)b_2 = \frac{-b_2 a_1}{\sqrt{b_2^2 + a_1^2}} + \frac{a_1 b_2}{\sqrt{b_2^2 + a_1^2}} = 0$$

ceea ce înseamnă că elementul din poziția $(2, 1)$ din matricea $A_2^{(1)} = P_2 A^{(1)}$ este egal cu 0. Înmulțirea lui P_2 cu $A^{(1)}$ modifică liniile 1 și 2, însă având în vedere că matricea $A^{(1)}$ este tridiagonală, doar valoarea elementului de indice $(1, 3)$ poate deveni diferit de 0 în matricea $A_2^{(1)}$.

În general, matricea P_k este aleasă astfel încât elementul cu indicele $(k, k-1)$ din $A_k^{(1)} = P_k A_{k-1}^{(1)}$ să fie 0. Ceea ce face ca elementul de indice $(k-1, k+1)$ să devină diferit de 0.

După construirea tuturor matricelor de rotație P_2, P_3, \dots, P_n , putem determina matricele Q și R :

$$R^{(1)} = A_n^{(1)} = P_n P_{n-1} \dots P_2 A$$

$$Q^{(1)} = P_2^t P_3^t \dots P_n^t$$

Ortogonalitatea matricelor de rotație implică:

$$Q^{(1)} R^{(1)} = (P_2^t P_3^t \dots P_n^t)(P_n \dots P_3 P_2) A^{(1)} = A^{(1)}$$

Matricea $Q^{(1)}$ este ortogonală deoarece:

$$Q^{(1)t} Q^{(1)} = (P_2^t P_3^t \dots P_n^t)^t (P_2^t P_3^t \dots P_n^t) = (P_n \dots P_3 P_2) (P_2^t P_3^t \dots P_n^t) = I$$

2.3 Accelerarea convergenței

Dacă valorile proprii $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, ale matricei A , au module diferite, rata de convergență a elementului $b_{j+1}^{(i+1)}$ către 0 în matricea $A^{(i+1)}$ depinde de raportul $\left| \frac{\lambda_{i+1}}{\lambda_i} \right|$. Convergența lui $b_{j+1}^{(i+1)}$ către 0 determină rata cu care elementul $a_j^{(i+1)}$ converge către valoarea proprie corespunzătoare λ_j .

Pentru a accelera convergența, vom implementa o tehnică de deplasare explicită: este aleasă o constantă σ , constantă apropiată de una din valorile proprii ale matricei A . În acest caz, factorizarea devine:

$$A^{(i)} - \sigma I = Q^{(i)} R^{(i)}$$

iar matricea $A^{(i+1)}$ este definită ca fiind:

$$A^{(i+1)} = R^{(i)} Q^{(i)} + \sigma I.$$

Cu această modificare, rata convergenței lui $b_{j+1}^{(i+1)}$ către 0 depinde de raportul $\left| \frac{\lambda_{i+1} - \sigma}{\lambda_i - \sigma} \right|$. Acest lucru poate aduce o îmbunătățire semnificativă asupra convergenței elementului $a_j^{(i+1)}$ către valoarea proprie corespunzătoare λ_j , în cazul în care σ este mai apropiat de λ_{j+1} decât de λ_j .

Vom schimba constanta σ la fiecare pas, astfel încât, atunci când A are valorii proprii distincte în modul, $b_n^{(i+1)}$ să convergă la 0 mai rapid decât oricare alt $b_j^{(i+1)}$, pentru orice j mai mic strict ca n . Când $b_n^{(i+1)}$ este aproape 0, tragem concluzia că λ_n este aproximativ egal cu $a_n^{(i+1)}$, după care eliminăm rândul n și coloana n și continuăm cu determinarea valorii proprii λ_{n-1} . Procesul se încheie în momentul în care am obținut câte o aproximare pentru fiecare valoare proprie a matricei A .

Tehnica de deplasare explicită alege la pasul i constanta σ_i ca fiind egală cu valoarea proprie cea mai apropiată de $a_n^{(i)}$ a matricei $E^{(i)}$:

$$E^{(i)} = \begin{bmatrix} a_{n-1}^{(i)} & b_n^{(i)} \\ b_n^{(i)} & a_n^{(i)} \end{bmatrix}$$

3 Probleme rezolvate

3.1 Problema 1

Să se determine matricea P cu proprietatea că PA are un element egal cu 0 în poziția (2,1) (linia 2, coloana 1).

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Soluție:

$$\text{Forma lui } P \text{ este: } P = \begin{bmatrix} \cos\Theta & \sin\Theta & 0 \\ -\sin\Theta & \cos\Theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{Prin urmare, } PA = \begin{bmatrix} 3\cos\Theta + \sin\Theta & \cos\Theta + 3\sin\Theta & \sin\Theta \\ -3\cos\Theta + \cos\Theta & -\sin\Theta + 3\cos\Theta & \cos\Theta \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Unghiul Θ este ales astfel încât $-3\sin\Theta + \cos\Theta = 0$, ceea ce înseamnă că $\tan\Theta = \frac{1}{3}$.

Rezultă că: $\cos\Theta = \frac{3\sqrt{10}}{10}$, $\sin\Theta = \frac{\sqrt{10}}{10}$.

$$PA = \begin{bmatrix} \frac{3\sqrt{10}}{10} & \frac{\sqrt{10}}{10} & 0 \\ -\frac{\sqrt{10}}{10} & \frac{3\sqrt{10}}{10} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & \frac{3\sqrt{10}}{5} & \frac{\sqrt{10}}{10} \\ 0 & \frac{4\sqrt{10}}{5} & \frac{3\sqrt{10}}{10} \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Observație: După cum putem observa, matricea PA nu este nici simetrică, nici tridiagonală.

3.2 Problema 2

Determinați prima iterație a metodei QR pentru matricea A :

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Soluție:

$A^{(1)} = A$ și P_2 reprezintă matricea de rotație determinată în cadrul problemei 1.

$$A_2^{(1)} = P_2 A^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{3\sqrt{10}}{10} & \frac{\sqrt{10}}{10} & 0 \\ -\frac{\sqrt{10}}{10} & \frac{3\sqrt{10}}{10} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & \frac{3\sqrt{10}}{5} & \frac{\sqrt{10}}{10} \\ 0 & \frac{4\sqrt{10}}{5} & \frac{3\sqrt{10}}{10} \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

În continuare, calculăm: $\sin\Theta_3 = \frac{1}{\sqrt{12 + (\frac{4\sqrt{10}}{5})^2}} = 0.36761$, $\cos\Theta_3 = \frac{\frac{4\sqrt{10}}{5}}{\sqrt{12 + (\frac{4\sqrt{10}}{5})^2}} = 0.92998$

Vom determina $R^{(1)} = A_3^{(1)} = P_3 A_2^{(1)}$ și $Q^{(1)} = P_2^t P_3^t$ astfel:

$$R^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.92998 & 0.36761 \\ 0 & -0.36761 & 0.92998 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \sqrt{10} & \frac{3\sqrt{10}}{5} & \frac{\sqrt{10}}{10} \\ 0 & \frac{4\sqrt{10}}{5} & \frac{3\sqrt{10}}{10} \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & \frac{3\sqrt{10}}{5} & \frac{\sqrt{10}}{10} \\ 0 & 2.7203 & 1.9851 \\ 0 & 0 & 2.4412 \end{bmatrix}$$

$$Q^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{3\sqrt{10}}{10} & -\frac{\sqrt{10}}{10} & 0 \\ \frac{\sqrt{10}}{10} & \frac{3\sqrt{10}}{10} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.92998 & -0.36761 \\ 0 & 0.36761 & 0.92998 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.94868 & -0.29409 & 0.11625 \\ 0.31623 & 0.88226 & -0.34874 \\ 0 & 0.36761 & 0.92998 \end{bmatrix}$$

În consecință, $A^{(2)} = R^{(1)} Q^{(1)}$

$$A^{(2)} = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & \frac{3\sqrt{10}}{5} & \frac{\sqrt{10}}{10} \\ 0 & 2.7203 & 1.9851 \\ 0 & 0 & 2.4412 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.94868 & -0.29409 & 0.11625 \\ 0.31623 & 0.88226 & -0.34874 \\ 0 & 0.36761 & 0.92998 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.6 & 0.8602 & 0 \\ 0.8602 & 3.1297 & 0.8974 \\ 0 & 0.8974 & 2.2702 \end{bmatrix}$$

Elementele de sub diagonală principală din matricea $A^{(2)}$ sunt mai mici decât cele din matricea $A^{(1)}$ cu aproximativ 14%. Pentru a obține valori sub 0.001, vor fi necesare 13 iterații folosind algoritmul QR. După 13 iterații, vom obține:

$$A^{(13)} = \begin{bmatrix} 4.4139 & 0.01941 & 0 \\ 0.01941 & 3.0003 & 0.00095 \\ 0 & 0.00095 & 1.5858 \end{bmatrix}$$

Ceea ce înseamnă că am determinat aproximația unei valori proprii a matricei A , 1.5858 și că putem determina și celelalte două valori proprii calculând valorile proprii ale matricei reduce:

$$\begin{bmatrix} 4.4139 & 0.01941 \\ 0.01941 & 3.0003 \end{bmatrix}$$

3.3 Problema 3

Aplicați metoda QR cu deplasare explicită pentru matricea A:

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Soluție:

Pentru a determina factorul de accelerare σ_1 , trebuie să determinăm valorile proprii ale matricei $\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$ care sunt $\mu_1 = 4$ și $\mu_2 = 2$. Cum ambele valori sunt la fel de depărtate de valoarea lui $a_3^{(1)}$, alegem pe oricare dintre cele două, de exemplu, pe $\mu_2 = 2$. Prin urmare, $\sigma_1 = 2$.

$$A^{(1)} - \sigma_1 I = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Continuăm cu determinarea lui $A_2^{(1)}$ ca în cazul algoritmului fără deplasare:

$$A_2^{(1)} = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{Determinăm } R^{(1)} = A_3^{(1)} = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \text{ și}$$

$$A^{(2)} = R^{(1)}Q^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & 1 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

Am terminat o iterație a algoritmului QR. Nici $b_2^{(2)} = \frac{\sqrt{2}}{2}$, nici $b_3^{(2)} = -\frac{\sqrt{2}}{2}$ nu sunt suficient de apropiate de 0, așa că vom calcula și pasul următor al algoritmului QR. De data aceasta, determinăm valorile proprii ale matricei:

$$\begin{bmatrix} 1 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

Acestea sunt $\frac{1}{2} \pm \frac{1}{2}\sqrt{3}$. Determinăm cea mai apropiată valoare proprie de $a_3^{(2)} = 0$. Rezultă $\sigma_2 = \frac{1}{2} - \frac{1}{2}\sqrt{3}$.

$$A^{(3)} = \begin{bmatrix} 2.6720277 & 0.37597448 & 0 \\ 0.37597448 & 1.4736080 & 0.030396964 \\ 0 & 0.030396964 & -0.047559530 \end{bmatrix}$$

Dacă $b_3^{(3)} = 0.030396964$ este suficient de apropiat de 0, atunci aproximația valorii proprii λ_3 este 1.5864151, suma dintre $a_3^{(3)}$ și $\sigma_1 + \sigma_2 = 2 + \frac{1-\sqrt{3}}{2}$. Eliminând a treia linie și a treia coloană din $A^{(3)}$ obținem:

$$A^{(3)} = \begin{bmatrix} 2.6720277 & 0.37597448 \\ 0.37597448 & 1.4736080 \end{bmatrix}$$

cu valorile proprii $\mu_1=2.7802140$ și $\mu_2=1.3654218$. Prin urmare, $\lambda_1 \approx \mu_1 + \sigma_1 + \sigma_2 = 4.4141886$ și $\lambda_2 \approx \mu_2 + \sigma_1 + \sigma_2 = 2.9993964$.

Valorile proprii exacte ale matricei A sunt $\lambda_1 = 4.41420$, $\lambda_2 = 3.00000$, and $\lambda_3 = 1.58579$, ceea ce demonstrează că algoritmul QR cu deplasare explicită oferă precizie bună și în cazul unui număr mic de iterații.

4 Probleme propuse

4.1 Problema 1

Implementați în OCTAVE algoritmul QR fără deplasare pentru determinarea valorilor proprii ale unei matrice simetrice tridiagonale. Date de intrare: A - matricea simetrică tridiagonală; n - dimensiunea matricei; tol - toleranța acceptată; $maxiter$ - numărul maxim de iterații. Date de ieșire: valorile proprii ale matricei A sau un mesaj de eroare în cazul în care a fost depășit $maxiter$.

4.2 Problema 2

Pornind de la programul anterior, realizați implementarea algoritmului QR cu deplasare explicită pentru a determina valorile proprii ale unei matrice simetrice tridiagonale.

4.3 Problema 3

Determinați primele două iterații ale algoritmului QR fără deplasare pentru următoarele matrice simetrice tridiagonale:

$$(a) \begin{bmatrix} 6 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

$$(b) \begin{bmatrix} 2 & 4 & 0 \\ 4 & 2 & -3 \\ 0 & -3 & -1 \end{bmatrix}$$

$$(c) \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 0 \\ -3 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & -2 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(d) \begin{bmatrix} 2 & -2 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 4 & 0 \\ 0 & 4 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & -2 & 3 \end{bmatrix}$$

4.4 Problema 4

Folosind algoritmul QR cu deplasare explicită, determinați valorile proprii ale matricelor de la *Problema 3* cu o toleranță de 10^{-5} .