

# Metoda QR cu deplasare explicită pentru matrice simetrice

## 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).

$$(a) \begin{bmatrix} a_1 & b_2 & 0 & \cdots & 0 \\ b_2 & a_2 & b_3 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & b_{j-1} \\ 0 & \cdots & 0 & b_{j-1} & a_{j-1} \end{bmatrix} \quad (b) \begin{bmatrix} a_j & b_{j+1} & 0 & \cdots & 0 \\ b_{j+1} & a_{j+1} & b_{j+2} & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & b_n \\ 0 & \cdots & 0 & b_n & a_n \end{bmatrix}$$

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  $Q^{(i)}$ .

## 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  $\Theta$  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  $\Theta$  poate fi aleasă astfel încât elementul  $(PA)_{ij}$  să se anuleze.

## 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:

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

## 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  $\lambda_j$ .

Pentru a accelera convergența, vom implementa o tehnică de deplasare explicită: este aleasă o constantă  $\sigma$ , 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  $\lambda_j$ , în cazul în care  $\sigma$  este mai apropiat de  $\lambda_{j+1}$  decât de  $\lambda_j$ .

Vom schimba constanta  $\sigma$  la fiecare pas, astfel încât, atunci când  $A$  are valori 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  $\lambda_n$  este aproximativ egal cu  $a_n^{(i+1)}$ , după care eliminăm rândul  $n$  și coloana  $n$  și continuăm cu determinarea valorii proprii  $\lambda_{n-1}$ . 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  $\sigma_i$  ca fiind egală cu valoarea proprie cea mai apropiată de  $a_n^{(i)}$  a matricei  $E^{(i)}$ :

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

## Probleme rezolvate

### 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  $\Theta$  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.

### 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:

$$\sin\Theta_3 = \frac{1}{\sqrt{1^2 + \left(\frac{4\sqrt{10}}{5}\right)^2}} = 0.36761, \quad \cos\Theta_3 = \frac{\frac{4\sqrt{10}}{5}}{\sqrt{1^2 + \left(\frac{4\sqrt{10}}{5}\right)^2}} = 0.92998$$

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 reduse:

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

### 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  $\sigma_1$ , 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  $\lambda_3$  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  $\lambda_1 = 4.41420$ ,  $\lambda_2 = 3.00000$ , și  $\lambda_3 = 1.58579$ , ceea ce demonstrează că algoritmul QR cu deplasare explicită oferă precizie bună și în cazul unui număr mic de iterații.



## Probleme propuse

### 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  $maxiter$ .

### Problema 2

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

### Problema 3

Determinați primele două iterații ale algoritmului QR fără deplasare pentru matricile simetrice tridiagonale următoare:

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

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

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

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

### Problema 4

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