

# Numerieke Modelling en Benadering: Practicum 1

Ellen Anthonissen      Marte Biesmans

vrijdag 21 april 2016

## Opgave 1

De Householder transformatiematrix

$$F = I - 2 \frac{vv^*}{v^*v}$$

heeft als eigenwaarden  $-1$  en  $1$  en als eigenvectoren respectievelijk  $v$  en  $w$  met  $w \perp v$ . Deze resultaten zijn als volgt gekomen: De Householder transformatiematrix  $F$  is symmetrisch

$$F^* = (I - 2 \frac{vv^*}{v^*v})^* = I - 2 \frac{vv^*}{v^*v} = F$$

en unitair

$$F^*F = FF^* = (I - 2 \frac{vv^*}{v^*v})(I - 2 \frac{vv^*}{v^*v}) = I - 4 \frac{vv^*}{v^*v} + 4 \frac{v(v^*v)v^*}{(v^*v)^2} = I.$$

Omdat  $F$  unitair is, moeten de eigenwaarden van  $F$  op de complexe eenheids-cirkel gelegen zijn. Omdat  $F$  reëel en symmetrisch is, zijn de eigenwaarden reële getallen. Hieruit volgt dat de eigenwaarden enkel  $\pm 1$  kunnen zijn.

Als we nu  $Fv$  uitrekenen, bekommen we

$$Fv = v - 2 \frac{vv^*}{v^*v}v = -v.$$

Hieruit volgt dat  $v$  een eigenvector is bijhorende bij de eigenwaarde  $-1$ . Neem nu  $w$  met  $w \perp v$  en we rekenen  $Fw$  uit, dan bekommen we

$$Fw = w - 2 \frac{vv^*}{v^*v}w = w,$$

want  $v^*w = 0$ . Hieruit volgt dat  $w$  een eigenvector is bijhorende bij de eigenwaarde  $1$ .

Geometrisch gezien komt dit overeen met een spiegeling over de  $w$ -as. Neem een vector  $a$  en ontbind die in een component volgens de  $v$ -as en een component volgens de  $w$ -as. De component volgens de  $v$ -as zal vermenigvuldigt worden met  $-1$  en die volgens de  $w$ -as met  $1$ . Zo bekommen we een spiegeling rond de  $w$ -as.

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	0,0044	0,0022	0,0025
100	0,1883	0,1403	0,1306
1000	28,2691	27,725	27,9583

Tabel 1: De snelheid van de expliciete methode

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	0,0050	0,0015	0,0013
100	0,0115	0,0131	0,0163
1000	7,9605	7,7967	7,8586

Tabel 2: De snelheid van de impliciete methode

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	$10^{-16}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
100	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
1000	$10^{-14}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$

Tabel 3: De ordegraote van de relatieve fout van de expliciete methode

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	$10^{-16}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
100	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
1000	$10^{-14}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$

Tabel 4: De ordegraote van de relatieve fout van de impliciete methode

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	$10^{-16}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
100	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-10}$
1000	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-10}$

Tabel 5: De ordegraote van de verhouding van de norm van het residu op de b-vector van de expliciete methode

$n \setminus \kappa$	1	$10^4$	$10^8$
10	$10^{-16}$	$10^{-13}$	$10^{-9}$
100	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-10}$
1000	$10^{-15}$	$10^{-13}$	$10^{-10}$

Tabel 6: De ordegraote van de verhouding van de norm van het residu op de b-vector van de impliciete methode

## Opgave 2

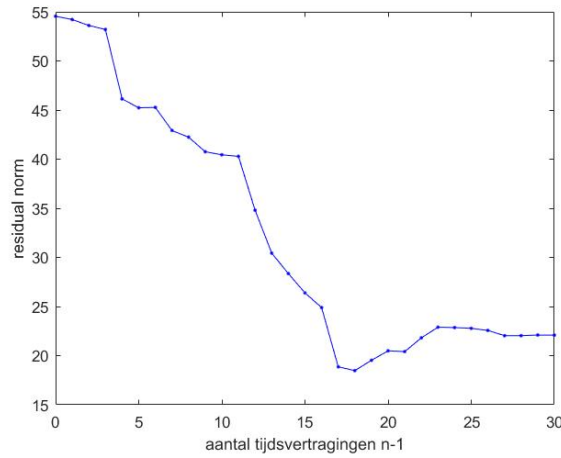
EVENTUEEL MATLAB CODE

## Opgave 3

Het kleinste kwadraten probleem  $\|b - Ax\|_2$  ziet er uit als volgt:

$$A = \begin{bmatrix} u_n & u_{n-1} & \cdots & u_1 \\ u_{n+1} & u_n & \cdots & u_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_m & u_{m-1} & \cdots & u_{m-n+1} \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} y_n \\ y_{n+1} \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix},$$

met  $u_n$  de  $n$ -de waarde uit de vector van de ingangen uit `model.mat`. Dit stelsel  $Ax = b$  lossen we op naar  $x$  met behulp van een van de algoritmes uit de vorige opgave. Om dit model te valideren stellen we op analoge wijze een matrix  $B$  op met de ingangen uit `validate.mat`. We vergelijken de verschillende modellen met behulp van de waarde  $\|y - Bx\|_2$  met  $y$  de uitgangen uit `validate.mat`. Voor verschillende tijdsvertragingen levert dit de waardes uit figuur 1. Hieruit blijkt dat 18 tijdsvertragingen het meest interessant is, of  $n = 19$ .



Figuur 1: Validatie van het model bij verschillende tijdsvertragingen

## Opgave 4

Neem een vector  $x \in \mathbb{R}^n$ . Schrijf  $x$  als lineaire combinatie van de eigenvectoren van  $A$   $q_1, q_2 \dots q_n$  met bijhorende eigenwaarden  $\lambda_1, \lambda_2 \dots \lambda_n$ :

$$x = \sum_{j=1}^n a_j q_j,$$

dan is het Rayleigh quotiënt van  $x$ :

$$r(x) = \frac{\sum_{j=1}^n a_j^2 q_j \lambda_j}{\sum_{j=1}^n a_j^2}.$$

Het Rayleigh quotiënt is onafhankelijk van de schaal van  $x$ , dus stel  $\|a\| = \|[a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n]^T\| = 1$ , dan is  $\sum_{j=1}^n a_j^2 = 1$ . Dan wordt

$$r(x) = \sum_{j=1}^n a_j^2 q_j \lambda_j.$$

Stel nu dat  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$ , dan is het Rayleigh quotiënt maximaal voor  $a = e_1$  met de waarde  $\lambda_{max}$  en minimaal voor  $a = e_n$  met de waarde  $\lambda_{min}$ . Dus het Rayleigh quotiënt bevindt zich in het interval  $[\lambda_{min}, \lambda_{max}]$ .

Ook is het Rayleigh quotiënt een continu voor  $a \neq 0$ , dus elke waarde tussen  $\lambda_{min}$  en  $\lambda_{max}$  wordt bereikt voor een  $x$ .

## Opgave 5

'relatie tussen 4 methodes' Het QR-algoritme met of zonder shifts berekent alle eigenwaardes. 'uitspraak toelichten' 'convergentiegedrag tonen van 4 methodes'

## Opgave 6

We maken gebruik van de ongelijkheid

$$\frac{\|e_n\|_A}{\|e_0\|_A} \leq 2 \left( \frac{\sqrt{\kappa} - 1}{\sqrt{\kappa} + 1} \right)^n.$$

Voor  $n = 10$  wordt dit

$$\frac{\|e_{10}\|_A}{\|e_0\|_A} \leq 2 \left( \frac{\sqrt{\kappa} - 1}{\sqrt{\kappa} + 1} \right)^{10}.$$

Gebruik makende van de gegevens  $\|e_0\|_A = 1$  en  $\|e_{10}\|_A = 2 \times 2^{-10}$ , bekomen we

$$9 \leq \kappa.$$

We vinden dus een ondergrens voor  $\kappa$ .

Voor  $n = 20$  wordt de ongelijkheid

$$\frac{\|e_{20}\|_A}{\|e_0\|_A} \leq 2 \left( \frac{\sqrt{\kappa} - 1}{\sqrt{\kappa} + 1} \right)^{20}.$$

Gebruik makende van het gegeven  $\|e_0\|_A = 1$  en het berekende  $9 \leq \kappa$ , bekomen we

$$\|e_{20}\|_A \leq 2 \times 2^{-20}.$$

We vinden dus een bovengrens voor  $\|e_{20}\|_A$ .

## Opgave 7

## Opgave 8

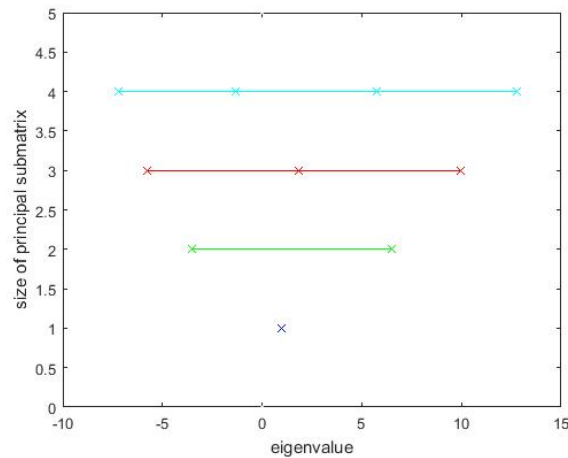
## Opgave 9

De interlace eigenschap van een tridiagonale, symmetrische en reële matrix  $A$  luidt als volgt. Voor  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , en  $A^{(1)}, A^{(2)} \dots A^{(n)}$  de principale vierkante submatrices van dimensie  $1, 2 \dots n$ , geldt dat de eigenwaarden van deze submatrices interlacen. Dit wil zeggen dat  $\lambda_j^{(k+1)} \leq \lambda_j^{(k)} \leq \lambda_{j+1}^{(k+1)}$ . Als  $A$  irreduceerbaar is (en dus geen nul heeft op een nevendiagonaal), dan worden de ongelijkheden strikte ongelijkheden. Dit laatste is belangrijk voor de bisectie-methode.

Als voorbeeld nemen we de tridiagonale, symmetrische en reële matrix

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 0 & 0 \\ 5 & 2 & 6 & 0 \\ 0 & 6 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 7 & 4 \end{bmatrix}.$$

We zien duidelijk op figuur 2 dat de eigenwaarden van een principale submatrix tussen de eigenwaarden van de principale submatrix van een dimensie groter liggen.



Figuur 2: De eigenwaarden van de opeenvolgende principale submatrices van  $A$

## Opgave 10

Een algoritme in pseudo-code dat alle eigenwaarden van een symmetrische, tridiagonale en reële matrix in het interval  $[a, b)$  berekent tot op een bepaalde tolerantie met behulp van de bisectie-methode, is te vinden in algoritme 1.

Deze methode werd uitgeschreven in MATLAB (zie bijgevoegde MATLAB-code) en werd toegepast op enkele symmetrische, tridiagonale en reële matrices.

---

**Algorithm 1** Bisectie-methode

---

```
queue = [[a,b]]
while queue niet leeg do
    Haal eerste interval uit de queue
     $Sturm_{links}$  = aantal tekenwisselingen in de Sturm-rij van A-linkergrens*I
     $Sturm_{rechts}$  = aantal tekenwisselingen in de Sturm-rij van A-
    rechtergrens*I
    #eigenwaarden =  $Sturm_{rechts} - Sturm_{links}$ 
    midden = 0.5*(rechtergrens - linkergrens)
    if #eigenwaarden == 1 then
        if midden < tolerantie then
            Voeg linkergrens+midden toe als eigenwaarde
        else
            Voeg [linkergrens,linkergrens+midden] en [linker-
            grens+midden,rechtergrens] vooraan bij in de queue
        end if
    else if #eigenwaarden > 1 then
        Voeg [linkergrens,linkergrens+midden] en [linker-
        grens+midden,rechtergrens] vooraan bij in de queue
    end if
end while
```

---

Als eerste voorbeeld nemen we de tridiagonale, symmetrische en reële matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  met  $n = 4$ .

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 0 & 0 \\ 5 & 2 & 6 & 0 \\ 0 & 6 & 3 & 7 \\ 0 & 0 & 7 & 4 \end{bmatrix}$$

Als we de eigenwaarden van deze matrix willen berekenen in het interval  $[-2, 6]$  tot op een tolerantie  $10^{-2}$ , dan vinden we de eigenwaarden  $[-1,3359375; 5,7734375]$ . Deze komen overeen met de 'exacte' eigenwaarden  $[-1,32970777874292; 5,77851991186833]$  berekend met de functie  $\text{eig}(A)$  van MATLAB. Als we beide resultaten afronden tot op twee cijfers na de komma, zien we inderdaad dat de eigenwaarden gevonden zijn tot op de gegeven absolute fout.

Als tweede voorbeeld genereren we de random symmetrische, tridiagonale en reële matrix  $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  MATLAB met  $n = 10$ . De diagonalen zijn berekend met de functie  $\text{rand}(n)$  en  $\text{rand}(n-1)$ . De elementen van de matrix  $B$  zijn hier afgerond tot op 4 cijfers na de komma.

$$B = \begin{bmatrix} 0,4170 & 0,2068 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0,2068 & 0,9718 & 0,6539 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0,6539 & 0,9880 & 0,0721 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0,0721 & 0,8641 & 0,4067 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0,4067 & 0,3889 & 0,6669 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0,6669 & 0,4547 & 0,9337 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0,9337 & 0,2467 & 0,8110 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0,8110 & 0,7844 & 0,4845 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0,4845 & 0,8828 & 0,7567 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0,7567 & 0,9137 \end{bmatrix}$$

Deze matrix heeft in totaal 10 eigenwaarden. Als we nu enkel geïnteresseerd zijn in de eigenwaarden tussen 0 en 1 tot op minstens  $10^{-10}$  nauwkeurig, vinden we met behulp van de bisectie-methode de eigenwaarden  $[0,155349893786479; 0,212609510694165; 0,511023909028154; 0,768950582772959]$ . Deze komen overeen met de 'exacte' eigenwaarden  $[0,155349893779548; 0,212609510637192; 0,511023909027886; 0,768950582751513]$  berekend met de functie  $\text{eig}(B)$  in MATLAB. We zien dat de resultaten bekomen door de bisectie-methode inderdaad juist zijn tot op de gegeven tolerantie.