

Egenværdier og egenvektorer

Afsnit 5.1 og 5.8

20. februar 2021

SLIAL

Forår 2021



AALBORG UNIVERSITY
DENMARK

Diagonalmatricer og kanonisk basis

Vektorerne $\mathbf{e}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$, $\mathbf{e}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$, \dots , $\mathbf{e}_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$ kaldes de
kanoniske basisvektorer

Giver særligt pæne produkter med diagonalmatricer:

$$A = \begin{bmatrix} \underline{2} & 0 \\ 0 & \underline{-1} \end{bmatrix} \mathbf{e}_1 = 2\mathbf{e}_1$$

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = A\mathbf{e}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix} = -1\mathbf{e}_2$$



En anden matrix

Lad $A = \begin{bmatrix} -4 & 3 \\ -6 & 5 \end{bmatrix}$ og definer $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ og $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

Da har vi

$$A\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} -4 & 3 \\ -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \cdot 1 + 3 \cdot 2 \\ -6 \cdot 1 + 5 \cdot 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix} = 2 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$A\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} -4 & 3 \\ -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 + 3 \\ -6 + 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix} = -1 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = -1 \cdot \mathbf{v}_2$$

A opfører sig altså som en diagonalmatrix, men med 'forkert' basis

Egenvektorer

Definition

For en $n \times n$ -matrix A kaldes $\mathbf{v} \neq \mathbf{0}$ en *egenvektor* for A , hvis

$$A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v} \quad , \quad \lambda \in \mathbb{R}$$

for et reelt tal λ . Tallet λ kaldes *egenværdien* hørende til \mathbf{v} .

Bemærk: Egenværdien kan være nul, men egenvektoren må ikke være nulvektoren

Egenvektorer

Eksempel

$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$ er en egenvektor for $A = \begin{bmatrix} 7 & 4 \\ -3 & -1 \end{bmatrix}$. Hvad er den tilhørende egenværdi?

$$A \cdot \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 7 & 4 \\ -3 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \cdot 2 + 4(-1) \\ -3 \cdot 2 + (-1)(-1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 - 4 \\ -6 + 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10 \\ -5 \end{bmatrix}$$

$$= 5 \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Eksempel

Er $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$ en egenvektor for $B = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$?

$$B \cdot \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 - 3 \\ 0 + 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \neq \lambda \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$$

nei!



Metode til at finde egenvektorer

Antag, at λ er en kendt egenværdi. Hvordan finder vi de tilhørende egenvektorer?

Fra definitionen skal en egenvektor \mathbf{v} opfylde...
$$\begin{aligned} A \cdot \mathbf{v} &= \lambda \mathbf{v} \\ &= \lambda I \mathbf{v} \end{aligned}$$

Vi skal altså finde løsninger til systemet...

$$\begin{aligned} &A\mathbf{v} - \lambda I\mathbf{v} \\ &= \boxed{(A - \lambda I)\mathbf{v} = \mathbf{0},} \\ &\quad \mathbf{v} \neq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Metode til at finde egenvektorer

Eksempel

$\lambda = 10$ er en egenværdi for $A = \begin{bmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 9 \end{bmatrix}$.

Hvad er de tilhørende egenvektorer?

$$A - \lambda I = \begin{bmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 9 \end{bmatrix} - 10 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 & -2 \\ -3 & -1 \end{bmatrix}$$

$$(A - \lambda I)v = \begin{bmatrix} -6 & -2 \\ -3 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} -6v_1 - 2v_2 = 0 \\ -3v_1 - 1v_2 = 0 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow -3v_1 - v_2 = 0$$

$$v_2 = -3v_1 \Rightarrow v = \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \end{bmatrix}$$

F.eks, $v_1 = 1, v_2 = -3$



Betingelser for egenverdier:

Vi husker, at egenvektorerne og -verdierne opfylder $(A - \lambda I)\mathbf{v} = \mathbf{0}$

Hvad sker der, hvis $A - \lambda I$ er inverterbar? Da er $\mathbf{v} = \overset{\nearrow}{(A - \lambda I)^{-1}} \cdot \mathbf{0} = \mathbf{0}$

Vi må derfor kræve, at $A - \lambda I \dots$ er ikke inverterbar!

Triangulære (og diagonale) matricer

Eksempel

Egenverdierne for $A = \begin{bmatrix} 4 & \sqrt{2} & \pi \\ 0 & 1 & 99 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ findes let da...

$$A - \lambda I = \begin{bmatrix} 4-\lambda & \sqrt{2} & \pi \\ 0 & 1-\lambda & 99 \\ 0 & 0 & -2-\lambda \end{bmatrix}$$

$\lambda = 4$ eller
 $\lambda = 1$ eller $\lambda = -2$
 ← frie variable!

$(A - \lambda I)v = 0$ har ikke-trivielle løsninger?

Har vi altid (reelle) egenverdier?

$$\det \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = ad - cb$$

Eksempel

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}. \text{ Husk at } A - \lambda I \text{ er inverterbar} \iff \det(A - \lambda I) \neq 0.$$

$$\begin{aligned} 0 &= \det(A - \lambda I) = \det \begin{bmatrix} 1-\lambda & -1 \\ 1 & 1-\lambda \end{bmatrix} \\ &= (1-\lambda)(1-\lambda) - (-1) \cdot 1 = \underbrace{(1-\lambda)^2}_{\geq 0} + 1 \neq 0 > 0 \quad \forall \lambda \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

Egenverdier og rækkeoperationer

Bemærk, at vi *ikke* kan bruge rækkeoperationer til at bestemme egenverdier

Altså, hvis A rækkereducerer til R , giver egenverdierne for R generelt ikke nogen information om egenverdierne for A

Men vi kan selvfølgelig bruge rækkeoperationer til at bestemme egenvektorer som løser $(A - \lambda I)v = 0$

Beregning af egenverdier:

- ▶ For matriser større end 5×5 skal der bruges iterative numeriske algoritmer
- ▶ Hvis vi kender en *egenvektor*, kan tilsvarende *egenverdi* bestemmes fra

$$Av = \lambda v$$

$$v \neq 0$$
$$\lambda \in \mathbb{R}$$

Eks: beregning af egenværdier/vektorer

Har sett at $\lambda = 10$ er (den største) egenværdi for $A = \begin{bmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 9 \end{bmatrix}$
 med tilsvarende egenvektor $v \approx \begin{bmatrix} -0.32 \\ 0.95 \end{bmatrix}$

Begynder med en tilfældig vektor $x_0 \in \mathbb{R}^2$ og beregner $x_{k+1} = Ax_k$:

$$\begin{array}{ccccc}
 \rightarrow & x_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} & x_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix} & x_2 = \begin{bmatrix} -4 \\ 48 \end{bmatrix} & x_3 = \begin{bmatrix} -112 \\ 444 \end{bmatrix} & x_4 = \begin{bmatrix} -1336 \\ 4332 \end{bmatrix} \\
 \rightarrow & \frac{x_0}{\|x_0\|} \approx \begin{bmatrix} 0.71 \\ 0.71 \end{bmatrix} & \frac{x_1}{\|x_1\|} \approx \begin{bmatrix} 0.32 \\ 0.95 \end{bmatrix} & \frac{x_2}{\|x_2\|} = \begin{bmatrix} -0.08 \\ 1.0 \end{bmatrix} & \frac{x_3}{\|x_3\|} = \begin{bmatrix} -0.24 \\ 0.97 \end{bmatrix} & \frac{x_4}{\|x_4\|} = \begin{bmatrix} -0.29 \\ 0.96 \end{bmatrix}
 \end{array}$$

Eks: beregning af egenværdier/vektorer

Har sett at $\lambda = 10$ er (den største) egenværdi for $A = \begin{bmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 9 \end{bmatrix}$

med tilsvarende egenvektor $v \approx \begin{bmatrix} -0.32 \\ 0.95 \end{bmatrix}$

Begynder med en tilfeldig vektor $x_0 \in \mathbb{R}^2$ og beregner $x_{k+1} = Ax_k$:

$$\begin{array}{lllll}
 \bullet & x_0 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} & x_1 = \begin{bmatrix} -6 \\ 12 \end{bmatrix} & x_2 = \begin{bmatrix} -48 \\ 126 \end{bmatrix} & x_3 = \begin{bmatrix} -444 \\ 1278 \end{bmatrix} & x_4 = \begin{bmatrix} -4332 \\ 12834 \end{bmatrix} \\
 \bullet & \frac{x_0}{\|x_0\|} \approx \begin{bmatrix} -0.71 \\ 0.71 \end{bmatrix} & \frac{x_1}{\|x_1\|} \approx \begin{bmatrix} -0.45 \\ 0.89 \end{bmatrix} & \frac{x_2}{\|x_2\|} = \begin{bmatrix} -0.36 \\ 0.93 \end{bmatrix} & \frac{x_3}{\|x_3\|} = \begin{bmatrix} -0.33 \\ 0.94 \end{bmatrix} & \frac{x_4}{\|x_4\|} = \begin{bmatrix} -0.32 \\ 0.94 \end{bmatrix}
 \end{array}$$

Power iteration:

Tilfældig $x_0 \in \mathbb{R}^n$

for $k = 0, 1, \dots$ **do**

$$y_k = Ax_k$$

$$\mu_k = \|y_k\|$$

$$x_{k+1} = \mu_k^{-1} y_k$$

end for

←
← *brud på egenværdi!*

Stop når $\mu_k \approx \mu_{k+1} \approx \mu_{k+2} \approx \dots$

Forventer $\mu_k \rightarrow$ største egenværdi

$x_n \approx$ egenvektor

Beregning af egenværdier:

For matriser større end 5×5 *skal* der bruges iterative numeriske algoritmer.

Antagelser:

- ▶ A af størrelse $n \times n$
- ▶ $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}^n$ er egenvektorer til A med tilsvarende egenværdier $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$:

$$Av_i = \lambda_i v_i \quad , \quad i = 1 \dots n$$

- ▶ λ_1 er *den største* egenværdi:

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_n|$$

- ▶ Egenvektorer v_1, \dots, v_n er lineært uafhængige

Hvorfor fungerer power iteration?

Da v_1, \dots, v_n er lineært uafhængige, har ligningen

$$x_0 = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n$$

entydig løsning for alle $x_0 \in \mathbb{R}^n$

$c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n = 0$
kun trivial løsning
 $c_1 = c_2 = \dots = c_n = 0$

Dessuden: for næsten alle tilfældige x_0 er $c_1 \neq 0$

Hvorfor fungerer power iteration?

$$Ax_0 = A(c_1 v_1 + \dots + c_n v_n) = c_1 \underbrace{Av_1}_{=\lambda_1 v_1} + \dots + c_n \underbrace{Av_n}_{=\lambda_n v_n}$$

$$\rightarrow x_0 = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n$$

$$\rightarrow Ax_0 = c_1 \lambda_1 v_1 + c_2 \lambda_2 v_2 + \dots + c_n \lambda_n v_n$$

$$\rightarrow A^2 x_0 = c_1 \lambda_1^2 v_1 + c_2 \lambda_2^2 v_2 + \dots + c_n \lambda_n^2 v_n$$

$$\vdots$$

$$\rightarrow A^k x_0 = c_1 \lambda_1^k v_1 + c_2 \lambda_2^k v_2 + \dots + c_n \lambda_n^k v_n$$

Konklusionen:

$$\lambda_1^{-k} A^k x_0 = c_1 v_1 + c_2 \frac{\lambda_2^k}{\lambda_1^k} v_2 + \dots + c_n \frac{\lambda_n^k}{\lambda_1^k} v_n$$

$\rightarrow c_1 v_1$

$|\frac{\lambda_2}{\lambda_1}| < 1$
 , fordi $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_n|$

da $\lambda_i^k / \lambda_1^k \rightarrow 0$

Hvorfor fungerer power iteration?

Hvis $x_k \rightarrow$ egenvektor så $\mu_k = \|Ax_k\|/\|x_k\| \rightarrow$ egenværdi

$$Ax_u \approx \mu_u x_u$$

Hvad med andre egenværdier?

Se f.eks. "The inverse power method" i lærebogen

Tilfældig $x_0 \in \mathbb{R}^n$, $\alpha \in \mathbb{R}$
for $k = 0, 1, \dots$ do

→ Løs systemet $(A - \alpha I)y_k = x_k$

→ $\mu_k = \|y_k\|$

→ $\nu_k = \alpha + \mu_k^{-1}$

→ $x_{k+1} = \mu_k^{-1} y_k$

end for

- finder egenværdi
somme tættest
på α

- bud på egenværdier

→ $[A - \alpha I]^{-1}$

- største egenværdi

$\nu_k \rightarrow$ egenværdi tættest på α