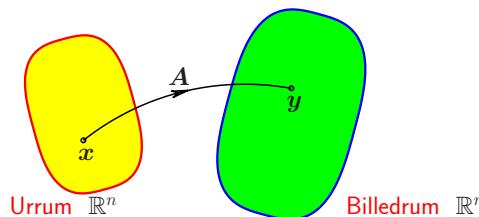


1.4. Lineær afbildning Repetition



Givet: $n \times n$ matrix A . n -vektoren $y = Ax$ er billede af n -vektoren x .

Hvis søjlerne i A er lineært uafhængige, er matricen **regulær** og $x \neq 0 \Rightarrow y \neq 0$

Inverse afblanding: Givet A og y , find en x , som afbordes i y .

Lineært ligningssystem $Ax = y$.

Næste gang: éntydig løsning hvis A er regulær. Skriver $x = A^{-1}y$.

Invers matrix. $A^{-1}A = AA^{-1} = I$

$$Av = \lambda v = \lambda Iv \Leftrightarrow (A - \lambda I)v = 0 \quad \text{Homogen ligningssystem.}$$

Kun hvis matricen $A - \lambda I$ er **singulær**, findes der løsninger $v \neq 0$.

Eksempel 3.2. $n = 2$. Singulær matrix har determinanten nul:

$$\begin{aligned} 0 &= \det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda \end{vmatrix} = (a_{11} - \lambda)(a_{22} - \lambda) - a_{21}a_{12} \\ &= \lambda^2 - (a_{11} + a_{22})\lambda + a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12} = P_A(\lambda) \quad \text{Karakteristisk polynomium} \end{aligned}$$

Eigenværdierne er rødder i $P_A(\lambda)$. Fx $A = \begin{pmatrix} 5 & -3 \\ 6 & -4 \end{pmatrix}$,

$$P_A(\lambda) = \lambda^2 - \lambda - 2. \quad \text{Diskriminant } D = (-1)^2 - 4 \cdot 1 \cdot (-2) = 9$$

$$\text{Rødder: } \frac{1 \pm \sqrt{D}}{2}, \quad \lambda_1 = \frac{1 - 3}{2} = -1, \quad \lambda_2 = \frac{1 + 3}{2} = 2$$

$$A - \lambda_1 I = \begin{pmatrix} 6 & -3 \\ 6 & -3 \end{pmatrix} \quad \text{Singulær.} \quad 6x - 3y = 0, \quad v_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2}\alpha \\ \alpha \end{pmatrix}$$

$D > 0$: to forskellige eigenværdier. $D = 0$: én dobbelt eigenværdi. $D < 0$: ingen eigenværdier.

3. Eigenværdier og egenvektorer. pp 41 – 59

Givet $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Findes der en vektor $v \neq 0$ således at $Av = \lambda v$?

Dvs billedvektor proportional med urvektor.

Eigenværdi λ . Egenvektor v

Eksempel

$$\begin{pmatrix} 5 & -3 \\ 6 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 5 & -3 \\ 6 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\text{Egenløsninger} \quad \lambda_1 = -1, \quad v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \lambda_2 = 2, \quad v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Hvis $Av = \lambda v$ og α er et vilkårligt reelt tal, så:

$$A(\alpha v) = \alpha(Av) = \alpha(\lambda v) = \lambda(\alpha v)$$

Dvs αv er også en egenvektor. Burde måske tale om "egen-retning"

Eksempel 3.3. Eigenværdierne for en trekantmatrix er diagonalelementerne. Fx

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & \\ & 6 & \end{pmatrix} \quad \lambda_1 = 1, \quad \lambda_2 = 4, \quad \lambda_3 = 6$$

Bevis:

$$A - \lambda_1 I = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 \\ 3 & 5 & \\ & 5 & \end{pmatrix}, \quad A - \lambda_2 I = \begin{pmatrix} -3 & 2 & 3 \\ 0 & 5 & \\ & 2 & \end{pmatrix}, \quad A - \lambda_3 I = \begin{pmatrix} -5 & 2 & 3 \\ -2 & 5 & \\ & 0 & \end{pmatrix} \quad \text{singulære}$$

Facts (uden bevis)

- 1° A har højest n forskellige egenværdier $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$, $p \leq n$.
- 2° Hvis $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ er indbyrdes forskellige, så er de tilhørende egenvektorer v_1, v_2, \dots, v_p lineært uafhængige.
- 3° Hvis A er symmetrisk og $\lambda_i \neq \lambda_j$, så er v_i og v_j orthogonale.
- 4° Hvis A er symmetrisk, så kan man vælge et ortonormalt sæt af n egenvektorer for A .
- 5° Hvis alle elementerne i A er positive og summen af elementerne i hver søjle er lig med 1, så er $\lambda = 1$ en egenværdi for A .

Hvis $\lambda_i = \lambda_j$ og v_i og v_j er lineært uafhængige, så er

$$A(\alpha v_i + \beta v_j) = \alpha(\lambda_i v_i) + \beta(\lambda_j v_j) = \lambda_i(\alpha v_i + \beta v_j)$$

Dvs enhver linearkombination af egenvektorerne er også en egenvektor hørende til den multiple egenværdi.

Antag, at vi kan vælge n lineært uafhængige egenvektorer for A , v_1, \dots, v_n , og lad

$$V = \begin{pmatrix} v_1 & v_2 & \cdots & v_n \end{pmatrix} \quad \text{dvs } V_{:,j} = v_j$$

Så er

$$AV = \begin{pmatrix} \lambda_1 v_1 & \lambda_2 v_2 & \cdots & \lambda_n v_n \end{pmatrix} = V \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = V\Lambda$$

Forudsætningen om lineært uafhængige søjler i V medfører, at V er **regulær**, og V^{-1} eksisterer. Der gælder derfor

$$A = V\Lambda V^{-1} \quad (\text{faktorisering}) \quad \Lambda = V^{-1}AV \quad (\text{diagonalisering})$$

Hvis A er **symmetrisk**, kan vi vælge ortonormale egenvektorer.

Da er V en ortogonal matrix, og $A = V\Lambda V^T$

Eksempel 3.6. Brug af det karakteristiske polynomium, kan generaliseres til $n > 2$.

Bredre (mere effektiv og mindre følsom overfor afrundingsfejl): brug

similartransformationer: $\tilde{A} = SAS^{-1}$, hvor S er en regulær matrix.

$$\tilde{A} = SV\Lambda V^{-1}S^{-1} = \tilde{V}\Lambda\tilde{V}^{-1} \quad \text{hvor } \tilde{V} = SV$$

Dvs samme egenværdier, transformerede egenvektorer.

Fordel at benytte ortogonal S : $\tilde{A} = S\Lambda S^T$. Bl.a. bevares evt. symmetri.

Kan bestemme en følge af transformationer således, at de successive \tilde{A} -matricer konvergerer mod en øvre trekantmatrix, med egenværdierne på diagonalen. Bruges i MATLAB funktionen `eig`

Antag, at vi kan vælge n lineært uafhængige egenvektorer for A , v_1, \dots, v_n , og lad

3.2. Anvendelser af egenløsninger

Bl.a. til fornuftigt valg af basis for \mathbb{R}^n .

$$x = V\tilde{x} \Leftrightarrow \tilde{x} = V^{-1}x$$

Somme tider er det meget lettere at sige noget fornuftigt om \tilde{x} end om x .

3.2.1. Differentialligninger

$$y' = \lambda y, \quad y(0) = \beta. \quad \text{Løsning: } y(t) = \beta e^{\lambda t}$$

System:

$$\begin{aligned} y'_1 &= a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \cdots + a_{1n}y_n & y_1(0) &= \beta_1 \\ y'_2 &= a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \cdots + a_{2n}y_n & y_2(0) &= \beta_2 \\ &\vdots & & \vdots \\ y'_n &= a_{n1}y_1 + a_{n2}y_2 + \cdots + a_{nn}y_n & y_n(0) &= \beta_n \end{aligned}$$

Kan vi sige noget om løsningen ?

$$\mathbf{y}'(t) = \mathbf{A}\mathbf{y}(t) \quad \text{for } t > 0, \quad \mathbf{y}(0) = \boldsymbol{\beta}$$

Antag, at egenvektorerne for \mathbf{A} er **lineært uafhængige**.

De udgør da en **basis** i \mathbb{R}^n , og vi kan skrive

$$\mathbf{y}(t) = \tilde{y}_1(t)\mathbf{v}_1 + \tilde{y}_2(t)\mathbf{v}_2 + \cdots + \tilde{y}_n(t)\mathbf{v}_n = \mathbf{V}\tilde{\mathbf{y}}(t)$$

Det følger, at

$$\mathbf{y}'(t) = \tilde{y}'_1(t)\mathbf{v}_1 + \tilde{y}'_2(t)\mathbf{v}_2 + \cdots + \tilde{y}'_n(t)\mathbf{v}_n = \mathbf{V}\tilde{\mathbf{y}}'(t)$$

og

$$\tilde{\mathbf{y}}'(t) = \mathbf{V}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{V}\tilde{\mathbf{y}}(t) = \mathbf{V}^{-1}(\mathbf{V}\Lambda\mathbf{V}^{-1})\mathbf{V}\tilde{\mathbf{y}}(t) = \Lambda\tilde{\mathbf{y}}(t),$$

som skal løses med begyndelsesbetingelsen $\tilde{\mathbf{y}}(0) = \tilde{\boldsymbol{\beta}} = \mathbf{V}^{-1}\boldsymbol{\beta}$

Simpelt problem: **for** $j = 1, 2, \dots, n$

$$\tilde{y}'_j(t) = \lambda_j\tilde{y}_j(t) \quad \text{for } t > 0, \quad \tilde{y}_j(0) = \tilde{\beta}_j$$

Løsning $\tilde{y}_j(t) = \tilde{\beta}_j e^{\lambda_j t}, \quad j = 1, 2, \dots, n$

Eksmpel 3.7. (compartment model)

$$\mathbf{y}'(t) = \begin{pmatrix} -0.18 & 0.15 \\ 0.024 & -0.27 \end{pmatrix} \mathbf{y}(t) \quad \text{for } t > 0, \quad \mathbf{y}(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Egenløsninger for \mathbf{A} :

$$\lambda_1 = -0.15, \quad \mathbf{v}_1 = \begin{pmatrix} 0.981 \\ 0.196 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_2 = -0.30, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{pmatrix} -0.781 \\ 0.625 \end{pmatrix}$$

Løsning:

$$y_1(t) = e^{-0.15t} - e^{-0.30t}$$

$$y_2(t) = 0.2e^{-0.15t} + 0.8e^{-0.30t}$$

