

Lineær algebra  
2. kursusgang

## Mindste kvadraters linie

Find linie  $y = ax + b$  der bedst muligt tilnærmer punkterne

$$(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n).$$

Mindste kvadraters linien er linien hvor  $a$  og  $b$  er valgt så

$$(ax_1 + b - y_1)^2 + \dots + (ax_n + b - y_n)^2$$

er mindst mulig.

$a$  og  $b$  findes som mindste kvadraters løsning til ligningssystemet

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

Altså en vektor  $\begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix}$  så afstand mellem vektoren på venstre side og vektoren på højre side er minimal.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \quad \text{kaldes designmatrix.}$$

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \quad \text{kaldes observationsvektor.}$$

Parametervektoren  $\begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix}$  bestemmes som løsning til normalligningen

$$A^T A \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = A^T \mathbf{y}.$$

## Afsnit 6.3: ortogonal projektioner

$W$ : et underrum af  $\mathbb{R}^n$

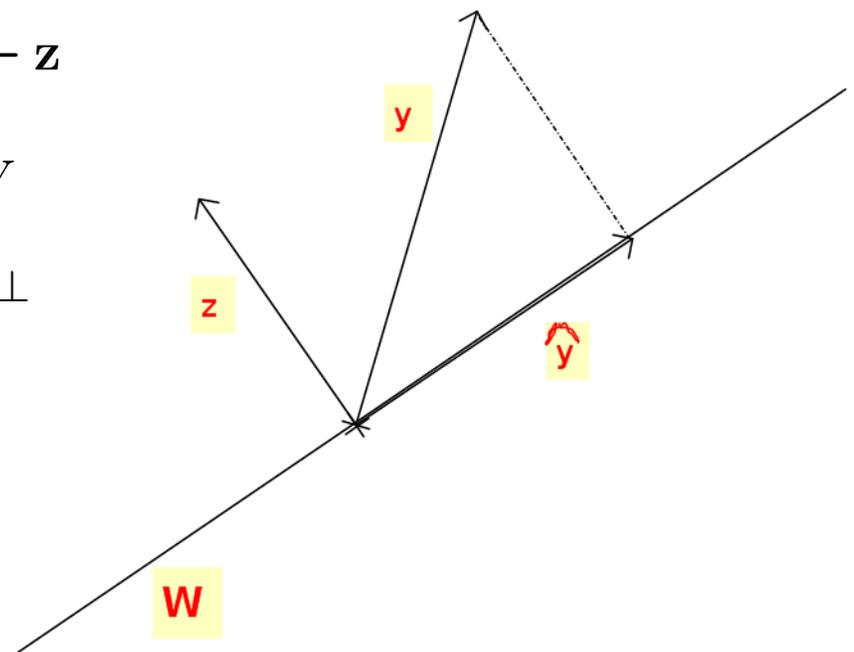
$y$ : en vektor i  $\mathbb{R}^n$

Så findes der entydige vektorer  $\hat{y}$  og  $z$  så

$$y = \hat{y} + z$$

$$\hat{y} \in W$$

$$z \in W^\perp$$



**Thm 6.7.** Hvis  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p\}$  er en ortonormal basis for  $W$   
(altså:  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p\}$  er en basis for  $W$   
og  $\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j = 0$  for alle  $i \neq j$  og  $\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_i = 1$ , for alle  $i$ )  
så er

$$\hat{\mathbf{y}} = (\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_1)\mathbf{u}_1 + (\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_2)\mathbf{u}_2 + \dots + (\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_p)\mathbf{u}_p$$

og

$$\mathbf{z} = \mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}.$$

$\hat{\mathbf{y}}$  er den vektor i  $W$  der er nærmest  $\mathbf{y}$ :

For alle  $\mathbf{v} \in W$ ,  $\mathbf{v} \neq \hat{\mathbf{y}}$  er  $\text{dist}(\mathbf{y}, \mathbf{v}) > \text{dist}(\mathbf{y}, \hat{\mathbf{y}})$ .

$\hat{\mathbf{y}}$  kaldes den ortogonale projektion af  $\mathbf{y}$  på  $W$ , skrives  $U_W(\mathbf{y})$ .

Standard-matricen for den lineære transformation  $U_W$  betegnes  $P_W$ . Dette er en  $n \times n$  matrix.

$$U_W(\mathbf{y}) = P_W \mathbf{y}.$$

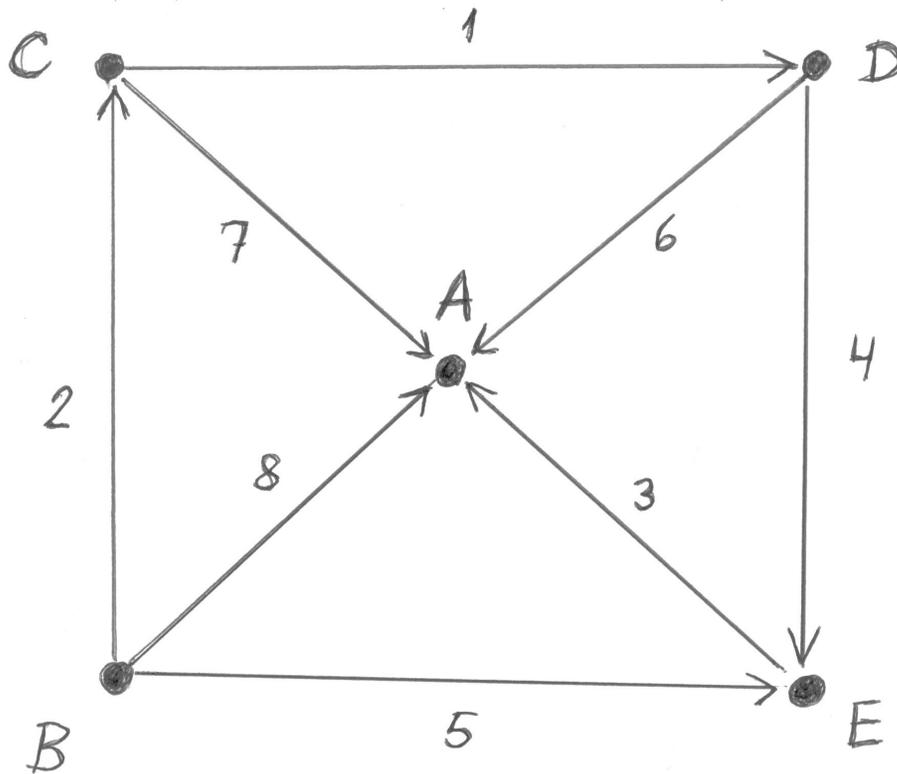
**Thm 6.8** Hvis  $C$  er en matrix hvis søjler udgør en basis for  $W$  så er

$$P_W = C(C^T C)^{-1} C^T.$$

Hvis søjlerne i  $C$  udgør en ortonormal basis for  $W$  så er

$$P_W = C C^T.$$

**Eksempel: højdeforskelle**



## Afsnit 6.4, side 407

Vi skal finde  $\mathbf{x}$  der (næsten) er løsning til ligningssystemet

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

En mindste kvadraters løsning er en vektor  $\hat{\mathbf{x}}$  som opfylder

$$\text{dist}(\mathbf{b}, A\hat{\mathbf{x}}) \leq \text{dist}(\mathbf{b}, A\mathbf{x})$$

for alle  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ .

$$\|\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}\| \leq \|\mathbf{b} - A\mathbf{x}\|$$

Hvis  $\hat{\mathbf{x}}$  er en løsning til  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  så er  $\hat{\mathbf{x}}$  også en mindste kvadraters løsning.

Col A = {Ax | x vektor}

b

Hvis  $Ax = b$  ikke har en løsning så er  $b \notin \text{Col } A$ .

Lad  $\hat{b}$  være den ortogonale projektion af  $b$  på underrummet  $\text{Col } A$ .

Så er

$$\text{dist}(b, \hat{b}) \leq \text{dist}(b, c)$$

for enhver vektor  $c \in \text{Col } A$ .

Hvis  $\hat{x}$  er løsning til  $Ax = \hat{b}$  så er

$$\text{dist}(b, A\hat{x}) = \text{dist}(b, \hat{b}) \leq \text{dist}(b, Ax)$$

for alle  $x$ .  $\hat{x}$  er altså en mindste kvadraters løsning.

Da  $\hat{\mathbf{b}}$  er ortogonal projektionen af  $\mathbf{b}$  på  $\text{Col } A$  er

$$\mathbf{b} - \hat{\mathbf{b}} = \mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}} \in (\text{Col } A)^\perp.$$

Altså:  $\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}$  er ortogonal på søjlerne i  $A = [\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_n]$ .

Derfor er

$$A^T(\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}) = \begin{bmatrix} \dots & \mathbf{a}_1 & \dots \\ \dots & \mathbf{a}_2 & \dots \\ & \vdots & \\ \dots & \mathbf{a}_m & \dots \end{bmatrix} (\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}) = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \mathbf{0}.$$

Hvis  $\hat{\mathbf{x}}$  er en mindste kvadraters løsning så har vi altså:

$$A^T(\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{0}.$$

$$A^T\mathbf{b} - A^T A\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{0}.$$

$$A^T A\hat{\mathbf{x}} = A^T\mathbf{b}.$$

Normalligningen for  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  er

$$A^T A\mathbf{x} = A^T\mathbf{b}.$$

$\hat{\mathbf{x}}$  er en mindste kvadraters løsning til  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$

hvis og kun hvis

$\hat{\mathbf{x}}$  er løsning til normalligningen  $A^T A\mathbf{x} = A^T\mathbf{b}$ .

Hvis søjlerne i  $A$  er lineært uafhængige så har  $A\mathbf{x} = \hat{\mathbf{b}}$  en entydig løsning.

Hvis søjlerne i  $A$  er lineært afhængige så er der frie variable og dermed uendeligt mange løsninger til  $A\mathbf{x} = \hat{\mathbf{b}}$ .

Dette uddybes på næste side.

Hvis søjlerne i  $A$  er lineært uafhængige så er  $A^T A$  invertibel og normalligningen

$$A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$$

har en entydig løsning:

$$\hat{\mathbf{x}} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}.$$

Der er så altså en entydig mindste kvadraters løsning.

Hvis søjlerne i  $A$  er lineært afhængige så er  $A^T A$  ikke invertibel.

## Eksempel

Afstanden mellem to punkter har en (ukendt) værdi  $x$ .

Vi foretager en måling af afstanden og finder værdien  $b_1$ .

Vi har så  $x = b_1 + \hat{r}_1$ , hvor  $\hat{r}_1$  angiver en fejl i målingen.

Vi gentager målingen ind til vi har  $n$  målinger:

$$x = b_1 + \hat{r}_1$$

$$x = b_2 + \hat{r}_2$$

⋮

$$x = b_n + \hat{r}_n$$

Vi ønsker at bestemme  $x$  så  $\hat{r}_1^2 + \dots + \hat{r}_n^2$  er så lille som muligt.

Vi skal altså finde en mindste kvadraters løsning til ligningssystemet:

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} .$$

Vi anvender teorien med

$$A = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} .$$

Vi udregner

$$A^T A = n$$

$$A^T \mathbf{b} = b_1 + \dots + b_n$$

Normalligningen er altså

$$nx = b_1 + \dots + b_n.$$

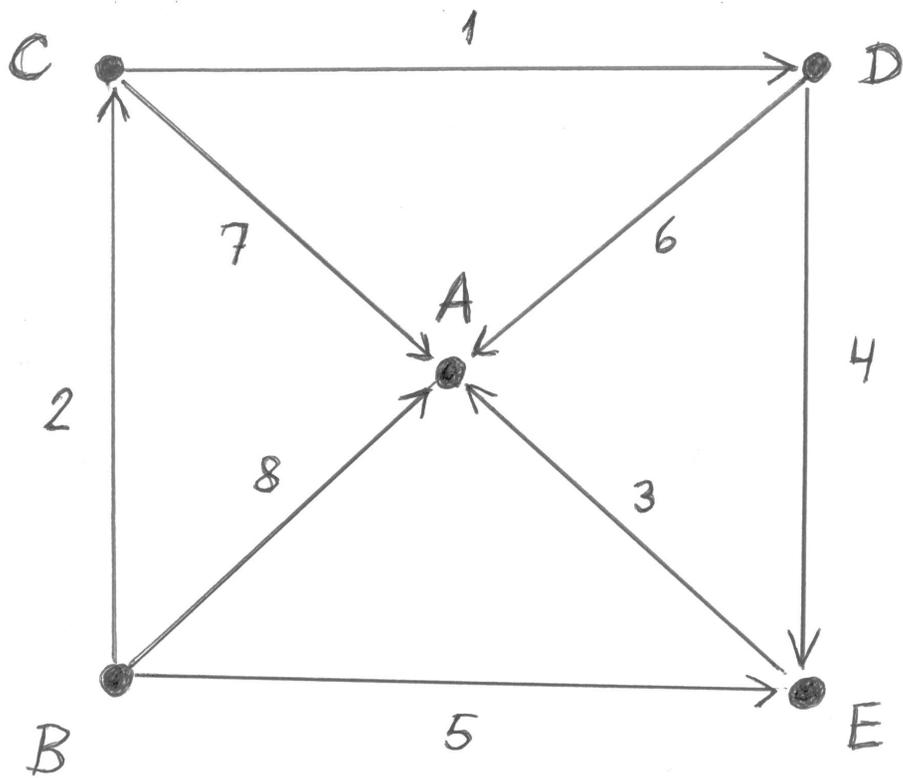
Mindste kvadraters løsningen er

$$\hat{x} = \frac{b_1 + \dots + b_n}{n}.$$

## Eksempel

Mellem fem punkter A, B, C, D, E er der målt følgende højdeforskelle:

Fra punkt	Til punkt	Højdeforskel
B	A	8
B	C	2
B	E	5
C	A	7
C	D	1
D	A	6
D	E	4
E	A	3



Højderne for de fem punkter er  $h_A, h_B, h_C, h_D, h_E$ .

Observationsligninger:

$$h_A - h_B = 8 + \hat{r}_1$$

$$h_C - h_B = 2 + \hat{r}_2$$

$$h_E - h_B = 5 + \hat{r}_3$$

$$h_A - h_C = 7 + \hat{r}_4$$

$$h_D - h_C = 1 + \hat{r}_5$$

$$h_A - h_D = 6 + \hat{r}_6$$

$$h_E - h_D = 4 + \hat{r}_7$$

$$h_A - h_E = 3 + \hat{r}_8$$

På matrixform:

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_A \\ h_B \\ h_C \\ h_D \\ h_E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \\ 5 \\ 7 \\ 1 \\ 6 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \hat{r}_1 \\ \hat{r}_2 \\ \hat{r}_3 \\ \hat{r}_4 \\ \hat{r}_5 \\ \hat{r}_6 \\ \hat{r}_7 \\ \hat{r}_8 \end{bmatrix}$$

Sæt

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \\ 5 \\ 7 \\ 1 \\ 6 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix},$$

og find mindste kvadraters løsning til

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

Udregn

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} =$$
$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 3 & -1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 3 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 0 & -1 & 3 \end{bmatrix}$$

og

$$A^T \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \\ 5 \\ 7 \\ 1 \\ 6 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 24 \\ -15 \\ -6 \\ -9 \\ 6 \end{bmatrix}$$

Udvidet koefficientmatrix for normalligningen  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$ :

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & -1 & -1 & -1 & 24 \\ -1 & 3 & -1 & 0 & -1 & -15 \\ -1 & -1 & 3 & -1 & 0 & -6 \\ -1 & 0 & -1 & 3 & -1 & -9 \\ -1 & -1 & 0 & -1 & 3 & 6 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & -1 & \frac{14}{5} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 & -\frac{27}{5} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -1 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & -\frac{17}{5} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

rækkeoperationer.  
MATLAB: rref

Mindste kvadraters løsninger:

$$\begin{bmatrix} h_A \\ h_B \\ h_C \\ h_D \\ h_E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{14}{5} + t \\ -\frac{27}{5} + t \\ -4 + t \\ -\frac{17}{5} + t \\ t \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.8 + t \\ -5.4 + t \\ -4 + t \\ -3.4 + t \\ t \end{bmatrix},$$

hvor  $t$  er en fri variabel.

Antag nu at E et fikspunkt med højde 10. Vi kan så erstatte  $h_E$  med 10 i ligningerne.

Observationsligninger:

$$h_A - h_B = 8 + \hat{r}_1$$

$$h_C - h_B = 2 + \hat{r}_2$$

$$-h_B = -5 + \hat{r}_3$$

$$h_A - h_C = 7 + \hat{r}_4$$

$$h_D - h_C = 1 + \hat{r}_5$$

$$h_A - h_D = 6 + \hat{r}_6$$

$$-h_D = -6 + \hat{r}_7$$

$$h_A = 13 + \hat{r}_8$$

Sæt

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \\ -5 \\ 7 \\ 1 \\ 6 \\ -6 \\ 13 \end{bmatrix},$$

og find mindste kvadraters løsning til

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

Søjlerne i  $A$  er nu lineært uafhængige. Der er derfor en entydig mindste kvadraters løsning:

$$\begin{bmatrix} h_A \\ h_B \\ h_C \\ h_D \end{bmatrix} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b} = \begin{bmatrix} \frac{64}{5} \\ \frac{23}{5} \\ 6 \\ \frac{33}{5} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12.8 \\ 4.6 \\ 6 \\ 6.6 \end{bmatrix}$$