

Lineær algebra  
2. kursusgang

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

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

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

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

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

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

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

Vi fandt  $a$  og  $b$  så kurven  $y = af(x) + bg(x)$  ligger tættest på punkterne, hvor  $f(x) = x$  og  $g(x) = 1$ .

Metoden kan bruges for andre funktioner  $f(x)$  og  $g(x)$ .

F.eks.  $f(x) = x^2$  og  $g(x) = x$ .

Eksempel: Punkter  $(1, 0)$ ,  $(2, 1)$ ,  $(4, 3)$ ,  $(5, 7)$ .

Find parabel med ligning  $xb + x^2a = y$  der går gennem punkterne:

$$1b + 1^2a = 0$$

$$2b + 2^2a = 1$$

$$4b + 4^2a = 3$$

$$5b + 5^2a = 7$$

Altså  $A \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \mathbf{y}$ , hvor

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 4 \\ 4 & 16 \\ 5 & 25 \end{bmatrix} \quad \text{er designmatrix} \quad \text{og} \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 3 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \text{er observationsvektor}$$

En mindste kvadraters løsning til  $A \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \mathbf{y}$  minimerer  $\sum_{i=1}^n (x_i b + x_i^2 a - y_i)^2$ .

Normalligningen  $A^T A \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = A^T \mathbf{y}$  er så

$$\begin{bmatrix} 46 & 198 \\ 198 & 898 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 49 \\ 227 \end{bmatrix}.$$

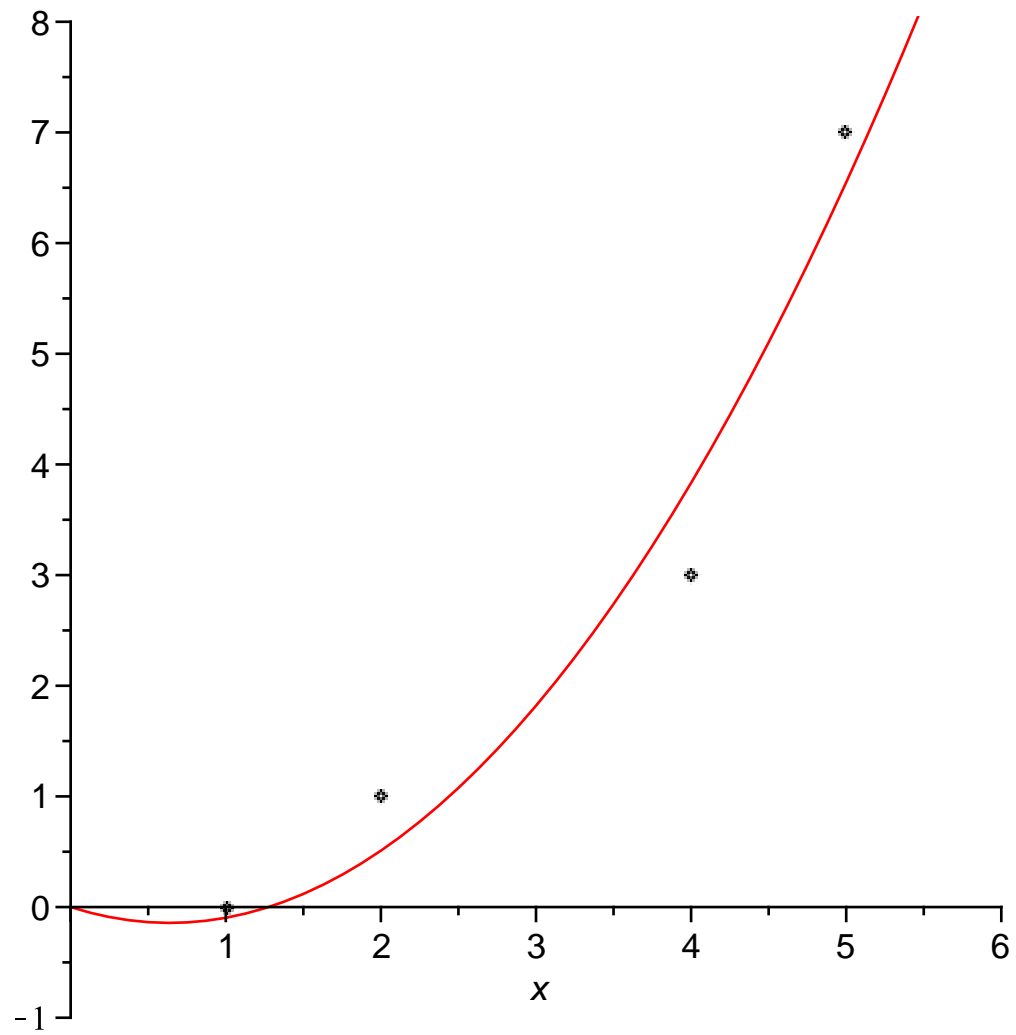
Den har løsning

$$\begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.45 \\ 0.35 \end{bmatrix}.$$

Der er ingen parabel der præcis går gennem punkterne, men parabelen med ligning

$$y = 0.35x^2 - 0.45x$$

er en “god” tilnærmelse.



## Afsnit 6.1

Lad  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{bmatrix}$  og  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$  være to vektorer i  $\mathbb{R}^n$ .

Så defineres prikproduktet (det indre produkt eller skalarproduktet) som

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n.$$



$A$  en  $m \times n$  matrix.

$B$  en  $n \times s$  matrix.

Tallene i produktet  $AB$  kan udregnes som prikprodukter:

Plads  $(i, j)$  i  $AB = (A$ 's række  $i) \cdot (B$ 's søjle  $j)$ .

$$\begin{bmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ * & * & * & * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} * & 1 & * & * & * & * \\ * & 2 & * & * & * & * \\ * & 3 & * & * & * & * \\ * & 4 & * & * & * & * \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & 70 & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \end{bmatrix}$$

$$70 = 5 \cdot 1 + 6 \cdot 2 + 7 \cdot 3 + 8 \cdot 4.$$

Regneregler:

- $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}$
- $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot \mathbf{w} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{w} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{w}$
- $(c\mathbf{u}) \cdot \mathbf{v} = \mathbf{u} \cdot (c\mathbf{v}) = c(\mathbf{u} \cdot \mathbf{v})$  for et tal  $c$ .
- $\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} > 0$  med mindre  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ .  $\mathbf{0} \cdot \mathbf{0} = 0$ .

Længden af en vektor  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$  defineres til

$$\|\mathbf{v}\| = \sqrt{\mathbf{v} \cdot \mathbf{v}} = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \dots + v_n^2}$$

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \mathbf{v} \cdot \mathbf{v}$$

$$\|c\mathbf{v}\| = \sqrt{(c\mathbf{v}) \cdot (c\mathbf{v})} = \sqrt{c^2(\mathbf{v} \cdot \mathbf{v})} = |c| \sqrt{\|\mathbf{v}\|^2} = |c| \cdot \|\mathbf{v}\|.$$

Normalisering af vektor  $\mathbf{v}$ :

Vektoren  $\frac{1}{\|\mathbf{v}\|} \mathbf{v}$  har længde 1 og peger i samme retning som  $\mathbf{v}$ .

Afstanden mellem to vektorer  $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_n \end{bmatrix}$  og  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$  i  $\mathbb{R}^n$  defineres som

$$\text{dist}(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = \|\mathbf{u} - \mathbf{v}\| = \sqrt{(u_1 - v_1)^2 + \dots + (u_n - v_n)^2}.$$

To vektorer  $\mathbf{u}$  og  $\mathbf{v}$  siges at være ortogonale (vinkelrette) hvis  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$ .

$\mathbf{0}$  er ortogonal på enhver vektor  $\mathbf{v}$ .

Pythagoras:

$\mathbf{u}$  og  $\mathbf{v}$  er ortogonale hvis kun hvis  $\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2$ .

$$\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\|^2 = (\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot (\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{v} + 2\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2 + 2\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}.$$

## Underrum (afsnit 2.8)

$H$ : en mængde af vektorer i  $\mathbb{R}^n$ .

$H$  er et underrum af  $\mathbb{R}^n$  hvis

- $\mathbf{0} \in H$
- hvis  $\mathbf{u} \in H$  og  $\mathbf{v} \in H$  så  $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in H$
- hvis  $\mathbf{u} \in H$  og  $c \in \mathbb{R}$  så  $c\mathbf{u} \in H$

Eksempler på underrum:

1. Hvis  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m \in \mathbb{R}^n$  så er

$$\text{span}\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m\} = \{c_1\mathbf{u}_1 + \dots + c_m\mathbf{u}_m \mid c_1, \dots, c_m \in \mathbb{R}\}$$

(mængden af alle linearkombination af  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m$ ).

$\text{span}\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m\}$  er et underrum af  $\mathbb{R}^n$ .

2. Hvis  $A = [\mathbf{u}_1 \dots \mathbf{u}_m]$  er en  $n \times m$  matrix så er

$$\text{Col } A = \text{span}\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m\}$$

(søjlerummet af  $A$ )

et underrum af  $\mathbb{R}^n$ .

$\text{Col } A$  er mængden af vektorer på formen  $A\mathbf{x}$  hvor  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ .

3. Hvis  $A$  er en  $n \times m$  matrix så er

$$\text{Nul } A = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m \mid A\mathbf{x} = \mathbf{0}\}$$

(nulrummet for  $A$ ) et underrum af  $\mathbb{R}^m$ .

4. Hvis  $A = \begin{bmatrix} \dots & \mathbf{a}_1 & \dots \\ \dots & \mathbf{a}_2 & \dots \\ & \vdots & \\ \dots & \mathbf{a}_m & \dots \end{bmatrix} = [\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_m]^T$  er en  $m \times n$  matrix så er

$\text{Row } A = \text{Col } A^T$  et underrum af  $\mathbb{R}^n$ .

(Row  $A$  er mængden af alle linear kombinationer af  $A$ 's rækkevektorer.)

Det kaldes rækkerummet for  $A$ .



Lad  $W$  være et underrum af  $\mathbb{R}^n$ ,  
og lad  $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_p$  være vektorer i  $W$ .

$\{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_p\}$  er en basis for  $W$  hvis

- $\text{span}\{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_p\} = W$  og
- $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_p$  er lineært uafhængige  
(Det betyder at ligningen

$$x_1\mathbf{b}_1 + x_2\mathbf{b}_2 + \dots + x_p\mathbf{b}_p = \mathbf{0}$$

kun har løsningen  $x_1 = x_2 = \dots = x_p = 0$ .)

Dimensionen,  $\dim W$ , er antallet af vektorer i en basis.

Eksempler på underrum:

5. Hvis  $W$  er et underrum af  $\mathbb{R}^n$  så lad  $L$  være mængden af vektorer i  $\mathbb{R}^n$  der er ortogonale på enhver vektor i  $W$ .

Så er  $L$  et underrum af  $\mathbb{R}^n$ .

$L$  kaldes det ortogonale komplement af  $W$ , skrives  $L = W^\perp$ .

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

$$(W^\perp)^\perp = W.$$

$$\dim W + \dim W^\perp = n$$

De fire fundamentale underrum for matricen  $A$  er  $\text{Col } A$ ,  $\text{Row } A$ ,  $\text{Nul } A$  og  $\text{Nul } A^T$ .

Sammenhæng mellem de fire fundamentale underrum:

$$(\text{Row } A)^\perp = \text{Nul } A$$

$$(\text{Col } A)^\perp = (\text{Row } A^T)^\perp = \text{Nul } A^T$$

## Afsnit 6.3

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

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

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

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

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

$$z \in W^\perp$$

Hvis  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p\}$  er en ortogonal 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  $i \neq j$ )  
så er

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

og

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

$\hat{\mathbf{y}}$  kaldes den ortogonale projektion af  $\mathbf{y}$  på  $W$ .

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

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