

# Lineær algebra

## 1. kursusgang

## **Eksempel**, anvendelse

To kendte punkter  $A$  og  $B$  på en linie,  
to ukendte punkter  $x_1$  og  $x_2$ .



Observationer af afstande:

fra  $A$  til  $x_1$ :  $b_1$

fra  $x_1$  til  $x_2$ :  $b_2$

fra  $x_2$  til  $B$ :  $b_3$

Tre lineære ligninger til bestemmelse af  
de to ubekendte  $x_1$  og  $x_2$ .

$$x_1 - A = b_1$$

$$x_2 - x_1 = b_2$$

$$B - x_2 = b_3.$$

Der er (formentlig) ingen eksakt løsning.  
Bestem mindste kvadraters løsning.

Hvis punkterne ligger i planen fås ligninger af typen

$$\sqrt{(x - c)^2 + (y - d)^2} = b.$$

Fra Calculus:  $f(x, y) = \sqrt{(x - c)^2 + (y - d)^2}$  har en lineær approximation.

## **Eksempel**, teori

**Lineært ligningssystem** med  $m = 3$  ligninger og  $n = 4$  ubekendte:

$$\begin{aligned}x_1 + 2x_3 + x_4 &= -1 \\3x_1 + 2x_2 + 3x_3 - 5x_4 &= 0 \\x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 &= 4\end{aligned}$$

**Udvidet koefficientmatrix** (totalmatrix) for ligningssystemet:

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

som er en  $m \times (n + 1)$  matrix:  $m (= 3)$  rækker,  $n + 1 (= 5)$  søjler.

Ligningssystemet på matrix form

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 3 & 2 & 3 & -5 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

( $m \times n$  matrix) · (vektor med  $n$  komponenter) = (vektor med  $m$  komponenter).

Antal løsninger til  $m$  lineære ligninger med  $n$  ubekendte

0 (inkonsistent ligningssystem)

$\infty$  (der er en eller flere frie variable)

1 ( $m \geq n$ ).

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

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

**Matrixproduktet**  $AB$  kan udregnes hvis  $n = r$   
og resultatet er så en  $m \times s$  matrix.

Tallene i produktet  $AB$  kan udregnes som prikprodukter:  
Plads  $(i, j)$  i  $AB = (A$ 's række  $i) \cdot (B$ 's søjle  $j$ ).

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

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

## **Identitetsmatrix / Enhedsmatrix:**

$$I = I_n = I_4 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Hvis  $\mathbf{x}$  er vektor med  $n$  komponenter så er  $I_n \mathbf{x} = \mathbf{x}$ .

Hvis  $A$  er en  $m \times n$  matrix så er  $A I_n = A$  og  $I_m A = A$ .

En **invers matrix** til en matrix  $A$  er en matrix  $A^{-1}$  som opfylder

$$A A^{-1} = I \quad \text{og} \quad A^{-1} A = I.$$

Hvis en  $m \times n$  matrix har en invers så er  $m = n$  og  $I = I_n$ .

$n = 2$

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}.$$

Hvis  $ad - bc = 0$  så har  $A$  ikke en invers.

Hvis  $ad - bc \neq 0$  så har  $A$  invers

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}.$$

Vilkårligt  $n$

Hvis  $[A \ I] \xrightarrow{\text{rref}} [I \ B]$  så er  $A^{-1} = B$ .

Hvis  $A$  er en invertibel  $n \times n$  matrix så har ligningssystemet

$$Ax = b$$

en entydig løsning:

$$x = A^{-1}b.$$

Hvis  $A$  og  $B$  er invertible matricer så er

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}.$$

**Transponering** af  $m \times n$  matrix  $A$ :

$A^T$  er  $n \times m$  matrix, f.eks.:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \end{bmatrix}, \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 9 \\ 2 & 6 & 10 \\ 3 & 7 & 11 \\ 4 & 8 & 12 \end{bmatrix}.$$

$$(1, 2, 3, 4)^T = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

**Afstand mellem to punkter** (vektorer):  $(a_1, a_2)$  og  $(b_1, b_2)$  i planen:

$$\sqrt{(a_1 - b_1)^2 + (a_2 - b_2)^2}.$$

Afstand mellem to vektorer

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

i  $\mathbb{R}^n$ :

$$\sqrt{(a_1 - b_1)^2 + (a_2 - b_2)^2 + \dots + (a_n - b_n)^2}.$$

## Afsnit 6.4 i SIF

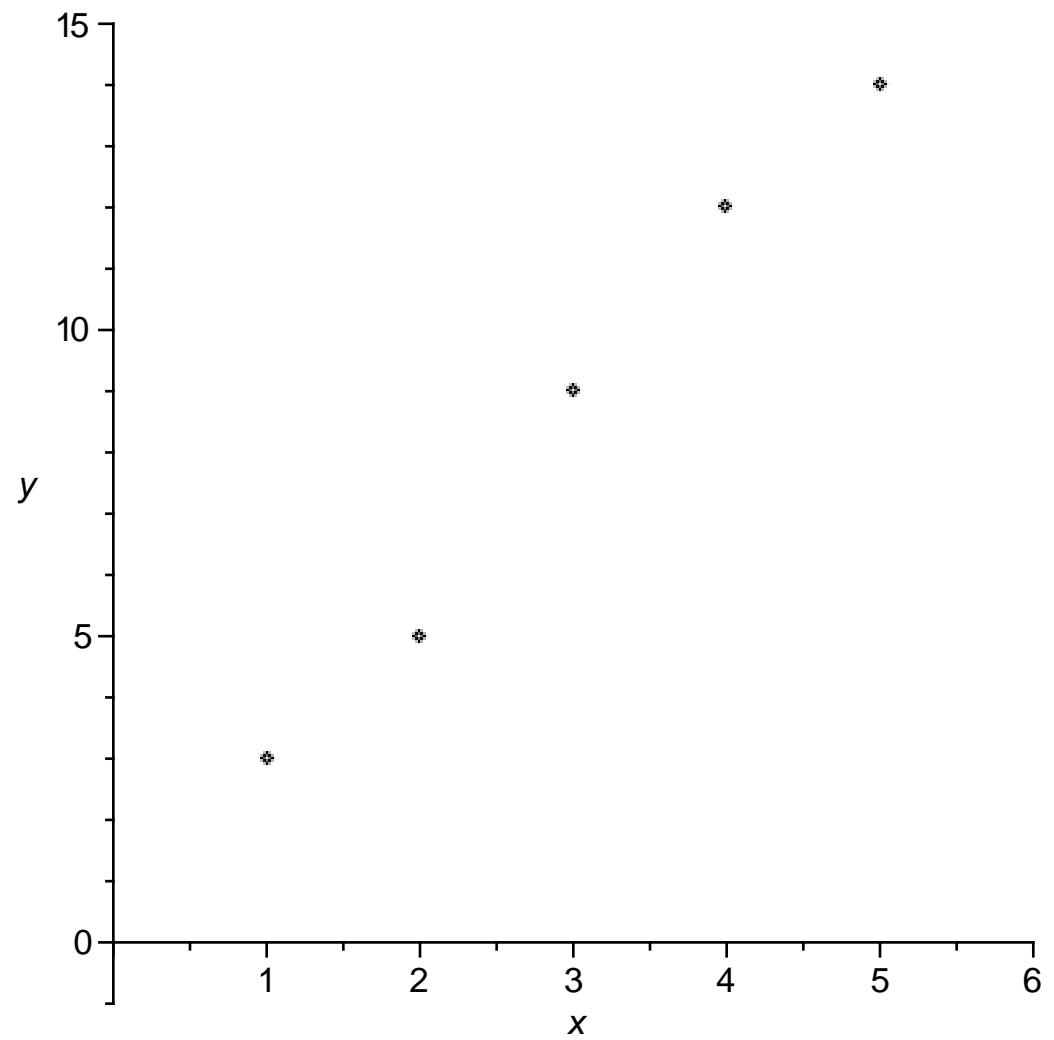
(gennemgås senere):

- $A$  : en  $m \times n$  matrix,  $m > n$
- $Ax = b$  er inkonsistent.

Find  $x$  så  $Ax$  er tæt på  $b$ .

## **Første del af afsnit 6.4**

Find linie der passer bedst gennem et antal punkter i et koordinatsystem.



Vi har  $n$  punkter  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ .

Find en linie  $y = ax + b$  der tilnærmer de  $n$  punkter bedst muligt.

(I bogen:  $y = a_0 + a_1 x$ .)

Antagelse:

- $x_i$ -værdier kendes præcist
- men der kan være fejl på  $y_i$ -værdierne.

Hvornår går linien  $ax + b = y$  præcist gennem alle  $n$  punkter.

$$ax_1 + b = y_1$$

$$ax_2 + b = y_2$$

⋮

$$ax_n + b = y_n$$

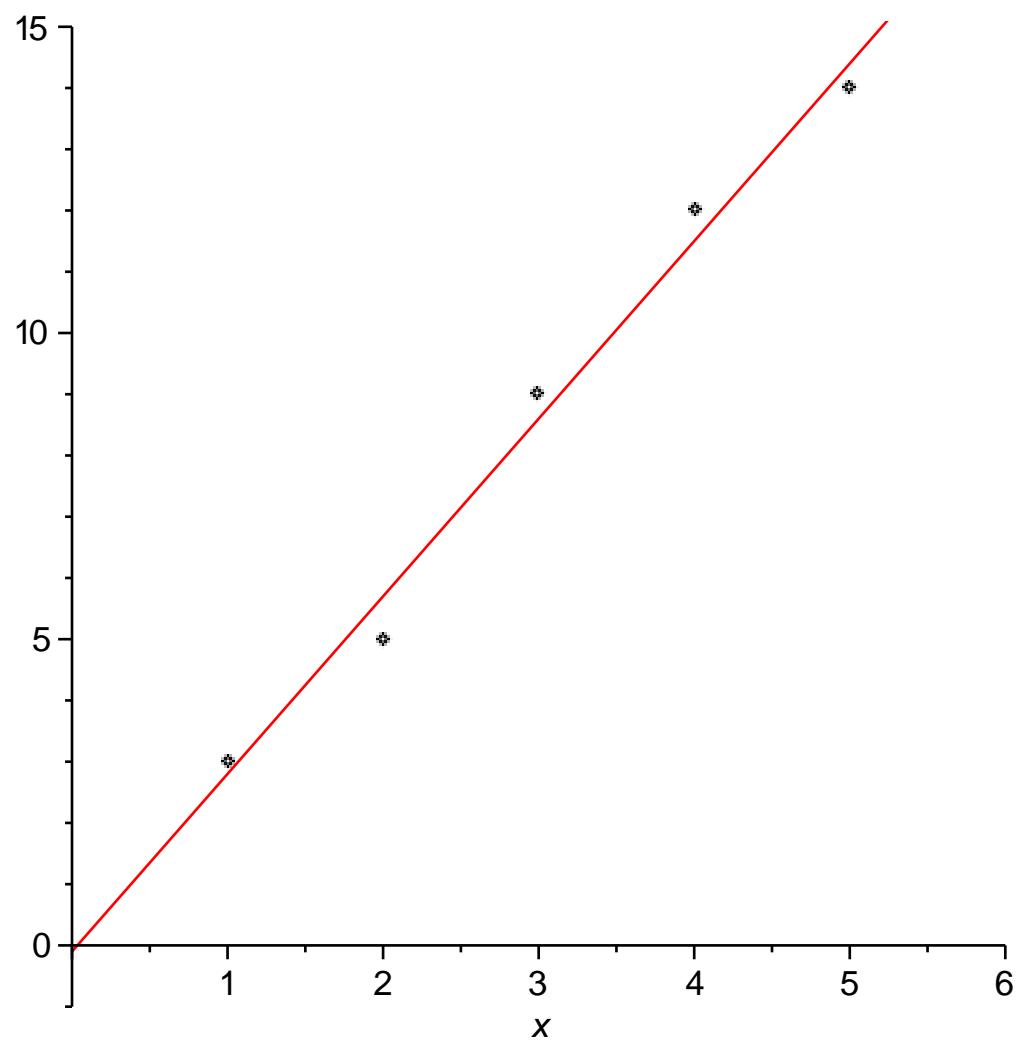
Et system af  $n$  lineære ligninger

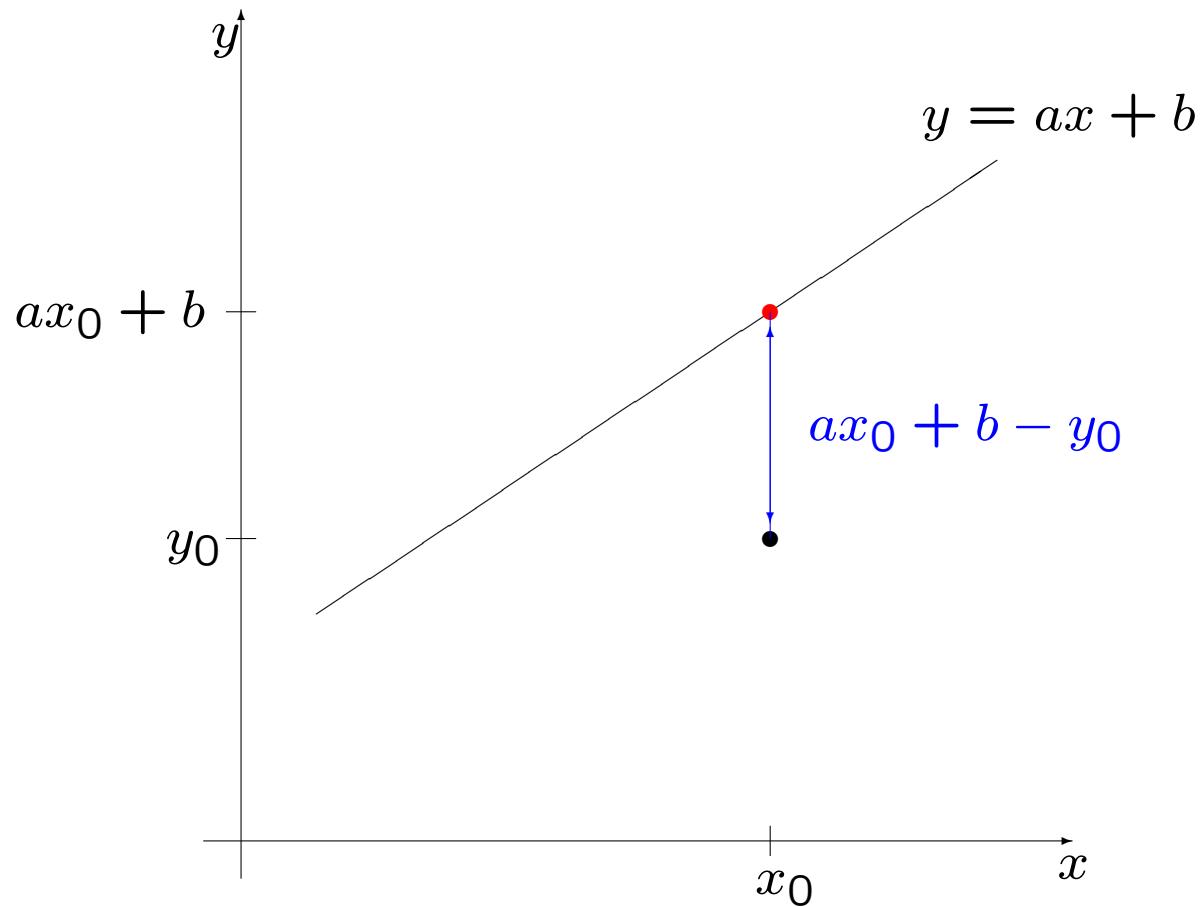
med 2 ubekendte ( $a$  og  $b$ ). På matrixform

$$\begin{bmatrix} x_1 & 1 \\ x_2 & 1 \\ \vdots & \\ x_n & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

eller

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$





## Mindste kvadraters metode:

Bestem linien  $y = ax + b$  sådan at

$$(ax_1 + b - y_1)^2 + (ax_2 + b - y_2)^2 + \dots + (ax_n + b - y_n)^2$$

er mindst mulig.

Det betyder at afstanden mellem

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax_1 + b \\ ax_2 + b \\ \vdots \\ ax_n + b \end{bmatrix} \quad \text{og} \quad \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

er mindst mulig.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \\ 1 & x_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}.$$

Hvis

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

så er

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

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

Vi vil senere se at en løsning til denne ligning, som kaldes **normalligning** giver mindste kvadraters linien.

$$\begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{y}.$$

## Eksempel.

Bestem den linie (mindste kvadraters linien) der bedst tilnærmer følgende punkter: (1, 3), (2, 5), (3, 9), (4, 12), (5, 14).

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 9 \\ 12 \\ 14 \end{bmatrix}.$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \\ 1 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 15 \\ 15 & 55 \end{bmatrix}$$

$$A^T \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 9 \\ 12 \\ 14 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 43 \\ 158 \end{bmatrix}$$

Normalligning

$$\begin{bmatrix} 5 & 15 \\ 15 & 55 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 43 \\ 158 \end{bmatrix}$$

Løsning:

$$\begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.1 \\ 2.9 \end{bmatrix}$$

Den ønskede linie har altså ligning

$$y = 2.9x - 0.1$$

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

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

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

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

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

Løs ligningerne m.h.t.  $c, b, a$ .

## 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

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1v_1 + u_2v_2 + \dots + u_nv_n.$$

Regneregler:

- $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}$
- $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot \mathbf{w} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{w} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{w}$
- $(c\mathbf{u}) \cdot \mathbf{v} = \mathbf{u} \cdot (c\mathbf{v}) = c(\mathbf{u} \cdot \mathbf{v})$  för ett 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 4.1)

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

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

- $0 \in H$
- 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  $c\mathbf{u} \in H$

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

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

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

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

Eksempler på underrum:

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  $\mathbb{R}^n$ .

( $\text{Row } A$  er mængden af alle linear kombinationer af  $A$ 's rækkevektorer.)

Det kaldes rækkerummet for  $A$ .

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:

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

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