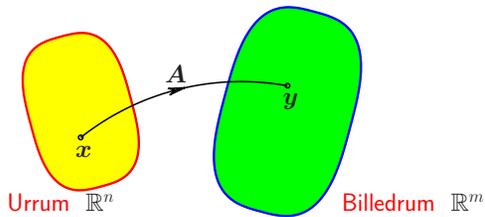


## 1.4. Lineær afbildning



Givet:  $m \times n$  matrix  $A$ .  $m$ -vektoren  $y$

$$y = Ax = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}$$

er billedet af  $n$ -vektoren  $x$ .

### Linearitets-betingelse:

$$A(\alpha u + \beta v) = \alpha Au + \beta Av \quad \text{for alle } \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \quad u, v \in \mathbb{R}^n.$$

Opfyldt. Følger af regneregler for vektorer og udtrykket for  $Ax$ .

Specielt:  $A \mathbf{0}_{[n]} = \mathbf{0}_{[m]}$

Nært beslægtet: **Affin afbildning:**  $y = Ax + b$  hvor  $b$  er en  $m$ -vektor.

Opfylder ikke linearitets betingelserne hvis  $b \neq \mathbf{0}$

**Eksempel.**  $m = n = 1$ .  $y = ax + b$  beskriver en ret linie.

Affin afbildning fra  $\mathbb{R}$  ind i  $\mathbb{R}$ .

Hvis  $b = 0$  er det en lineær afbildning; linien går gennem  $(0, 0)$ .

$$Ax = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix} \quad \text{Brug regneregler for vektorer}$$

$$= x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \cdots + x_n \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$= x_1 \mathbf{A}_{:,1} + x_2 \mathbf{A}_{:,2} + \cdots + x_n \mathbf{A}_{:,n}$$

$y = Ax$  er en **linearkombination** af søjlerne i  $A$  med koefficienterne  $x_1, \dots, x_n$

Søjlerne i  $A$  **udspænder** billedrummet (column range)

$Ax = \mathbf{0}$  hvis  $x = \mathbf{0}$ .

Findes der **egentlige** (nonzero) vektorer som afbildes i  $\mathbf{0}$ ?

$$x_1 \mathbf{A}_{:,1} + x_2 \mathbf{A}_{:,2} + \cdots + x_n \mathbf{A}_{:,n} = \mathbf{0}$$

Antag fx  $x_1 \neq 0$ . Så er

$$\mathbf{A}_{:,1} = -\frac{x_2}{x_1} \mathbf{A}_{:,2} - \cdots - \frac{x_n}{x_1} \mathbf{A}_{:,n}$$

Dvs  $\mathbf{A}_{:,1}$  er en linearkombination af de øvrige søjler i  $A$ .

Søjlerne siges at være **lineært afhængige**.

Hvis  $Ax \neq \mathbf{0}$  for alle  $x \neq \mathbf{0}$ , er søjlerne i  $A$  **lineært uafhængige**.

**Eksempel 1.16.** Hvis  $\mathbf{A}_{:,k} = \mathbf{0}$ , så er søjlerne i  $\mathbf{A}$  lineært afhængige: Med  $x_k = 1$  og alle andre  $x_j = 0$  fås  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ .

To egentlige vektorer  $\mathbf{u}$  og  $\mathbf{v}$  er lineært afhængige hvis og kun hvis de er proportionale; dvs hvis der findes et tal  $\beta$  således at  $\mathbf{u} = \beta\mathbf{v}$ .

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Hver søjle i matricen kan skrives som en linearkombination af de to øvrige søjler:

$$\mathbf{A}_{:,3} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \\ 7 & 8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{:,2} = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 6 \\ 7 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{:,1} = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 5 & 6 \\ 8 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Hver af  $3 \times 2$  matricerne har lineært uafhængige søjler.

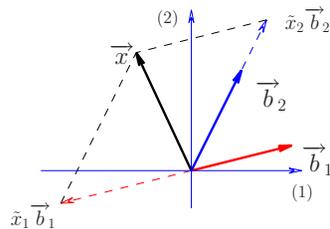
## 1.5. Basis og koordinater

**Eksempel 1.17.** Geometriske vektorer i planen.

Én egentlig vektor, fx  $\vec{b}_1$ , udspænder en linie.

To lineært uafhængige vektorer, fx  $\vec{b}_1$  og  $\vec{b}_2$ , udspænder hele planen. Dvs enhver vektor  $\vec{x}$  i planen kan skrives som en linearkombination af  $\vec{b}_1$  og  $\vec{b}_2$ :

$$\vec{x} = \tilde{x}_1 \vec{b}_1 + \tilde{x}_2 \vec{b}_2.$$



Generaliserer: Hvis man har  $n$  lineært uafhængige vektorer i  $\mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ , siges de at udgøre en **basis** for  $\mathbb{R}^n$ , og enhver  $n$ -vektor  $\mathbf{x}$  kan skrives

$$\mathbf{x} = \tilde{x}_1 \mathbf{b}_1 + \tilde{x}_2 \mathbf{b}_2 + \dots + \tilde{x}_n \mathbf{b}_n$$

Koefficienterne  $\{\tilde{x}_j\}$  kaldes **koordinaterne** for  $\mathbf{x}$  mht basen  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ .

Kan skrive  $\mathbf{x} = \mathbf{B}\tilde{\mathbf{x}}$ , hvor  $\mathbf{B} = (\mathbf{b}_1 \ \mathbf{b}_2 \ \dots \ \mathbf{b}_n)$ .

Givet basis  $\mathbf{B}$  og koordinaterne  $\tilde{\mathbf{x}}$  mht denne basis.  $\mathbf{x}$  fremkommer fra koordinatvektoren ved en lineær afbildning med matricen  $\mathbf{B}$ .

Inverse problem: Hvad er koordinaterne for en given  $\mathbf{x}$  mht basis  $\mathbf{B}$  ?

Nemt hvis  $\{\mathbf{b}_j\}$  er **ortogonale**:  $\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_j = 0$  for  $i \neq j$

$$\mathbf{b}_k^T \mathbf{x} = \tilde{x}_1 (\mathbf{b}_k^T \mathbf{b}_1) + \dots + \tilde{x}_k (\mathbf{b}_k^T \mathbf{b}_k) + \dots + \tilde{x}_n (\mathbf{b}_k^T \mathbf{b}_n) = \tilde{x}_k (\mathbf{b}_k^T \mathbf{b}_k)$$

$$\tilde{x}_k = (\mathbf{b}_k^T \mathbf{x}) / (\mathbf{b}_k^T \mathbf{b}_k).$$

Endnu nemmere, hvis  $\{\mathbf{b}_j\}$  er **ortonormale**, dvs ortogonale og hver af dem har normen 1

$$\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_j = \begin{cases} 0 & \text{hvis } i \neq j, \\ 1 & \text{hvis } i = j. \end{cases}$$

Da:  $\tilde{x}_k = \mathbf{b}_k^T \mathbf{x}$

**Eksempel.** Den **sædvanlige basis** i  $\mathbb{R}^n$  er vektorerne  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ , hvor  $\mathbf{e}_j = \mathbf{I}_{:,j}$ . Fx i  $\mathbb{R}^3$

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

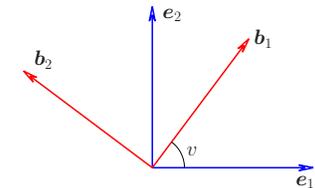
Der gælder derfor  $\mathbf{x} = \mathbf{I}\tilde{\mathbf{x}}$ .

Koordinaterne mht den sædvanlige basis er lig med elementerne i vektoren.

$\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  er ortonormale. I  $\mathbb{R}^2$  er det generelle udtryk for ortonormale basisvektorer

$$\mathbf{b}_1 = \begin{pmatrix} \cos v \\ \sin v \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b}_2 = \begin{pmatrix} -\sin v \\ \cos v \end{pmatrix}$$

Check:  $\mathbf{b}_1^T \mathbf{b}_2 = -\cos v \sin v + \sin v \cos v = 0$ ,  
 $\mathbf{b}_j^T \mathbf{b}_j = \cos^2 v + \sin^2 v = 1, \quad j = 1, 2$



## 2. Lineære ligningssystemer pp 17 – 19

**Eksempel.** I et lægehus er der en dag i starten af oktober blevet foretaget 23 influenza-vaccinationer. Patienterne betalte i alt 3450 kr. Hvad er prisen pr vaccination ?

$$23x = 3450$$

1 lineær ligning med 1 ubekendt. Løsning:  $x = \frac{3450}{23} = 150$ .

Generel lineær ligning med 1 ubekendt:  $ax = b$

hvor  $a, b \in \mathbb{R}$  er kendte.

Hvis  $a \neq 0$  er der en éntydig løsning  $x = \frac{b}{a}$

Hvis  $a = 0$ , så  $b = 0$ : Uendeligt mange løsninger, (NaN i MATLAB)  
Ellers: Ingen løsning. (Inf eller -Inf i MATLAB)

**Eksempel.** Calculus side 523. Hvert individ af dyreart 1 spiser 5 hhv 3 enheder af fodertype A hhv B pr dag. De tilsvarende tal for dyreart 2 er hhv 2 og 4. Hver dag bruges 900 enheder af fodertype A og 960 enheder af fodertype B.

Hvor mange individer er der af de to arter ?

$$\text{A: } 5x_1 + 2x_2 = 900$$

$$\text{B: } 3x_1 + 4x_2 = 960$$

2 lineære ligninger med 2 ubekendte.

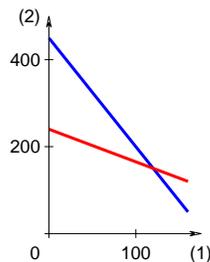
Hver af ligningerne beskriver en ret linie

$$x_2 = -2.5x_1 + 450, \quad x_2 = -0.75x_1 + 240$$

Løsning: Koordinater for skæringspunkt.

$$-2.5x_1 + 450 = -0.75x_1 + 240 \Leftrightarrow 1.75x_1 = 210 \Leftrightarrow x_1 = 120$$

Derefter:  $x_2 = -2.5 \cdot 120 + 450 = 150$ .



Generelt  $2 \times 2$  system (side 18 – 19, Calculus side 523 – 529)

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 &= b_1, \\ a_{12}x_1 + a_{22}x_2 &= b_2. \end{aligned} \quad \text{kan skrives} \quad \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}$$

Antag  $a_{12} \neq 0$  og  $a_{22} \neq 0$ . Som før

$$x_2 = -\frac{a_{11}}{a_{12}}x_1 + \frac{b_1}{a_{12}} = -\frac{a_{21}}{a_{22}}x_1 + \frac{b_2}{a_{22}} \Leftrightarrow \left(\frac{a_{11}}{a_{12}} - \frac{a_{21}}{a_{22}}\right)x_1 = \frac{b_1}{a_{12}} - \frac{b_2}{a_{22}}$$

Multiplicér med  $a_{12}a_{22}$ :  $(a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12})x_1 = a_{22}b_1 - a_{12}b_2$

Koefficienten til  $x_1$  er den såkaldte **determinant**,  $\det \mathbf{A} = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}$

Forudsæt at  $\det \mathbf{A} \neq 0$ . Så:  $x_1 = \frac{a_{22}b_1 - a_{12}b_2}{\det \mathbf{A}}$ ,  $x_2 = \dots = \frac{a_{11}b_2 - a_{21}b_1}{\det \mathbf{A}}$

Bemærk, at tællerne er hhv  $\det(\mathbf{b} \ \mathbf{A}_{:,2})$  og  $\det(\mathbf{A}_{:,1} \ \mathbf{b})$

Metoden kaldes **determinant-metoden** (eller Cramér's regel). Den kan generaliseres til  $n \times n$  systemer. Dårlig ide at bruge den for  $n > 2$  😞

Hvis  $\det \mathbf{A} = 0$ , siges matricen at være **singulær** (engelsk: **singular**). Da:

$$a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12} = 0 \Leftrightarrow \frac{a_{11}}{a_{12}} = \frac{a_{21}}{a_{22}} \quad (= \beta) \quad (\clubsuit)$$

De to linier har altså samme hældning, dvs

Enten er de sammenfaldende: Uendeligt mange løsninger, eller de er parallelle: Ingen løsninger.

$$\text{Af } (\clubsuit): \quad \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \beta a_{12} \\ \beta a_{22} \end{pmatrix} = \beta \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix}$$

De to søjler i matricen er altså proportionale, dvs **lineært afhængige**.

Hvis søjlerne er lineært uafhængige, siges matricen at være **regulær** (engelsk: **nonsingular**).

Da er  $\det \mathbf{A} \neq 0$  og systemet har en éntydig løsning.

**Lineært system af differentiallyigninger** Calculus side 702 – 704

$$\begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n + f_1 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{nn}x_n + f_n \end{pmatrix} = \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{f}$$

bruges som matematisk model for

- kemiske reaktioner i en blanding af  $n$  stoffer,
- koncentration af medicin i nyrene. **Compartment model**
- klima-forandringer,
- ...

Elementerne i  $\mathbf{A}$  og  $\mathbf{f}$  er konstanter eller funktioner af  $t$ .

Calculus, kap. 11:  $\mathbf{A}$  er konstant,  $n = 2$  og systemet er **homogent**:  $\mathbf{f}(t) = \mathbf{0}$

I LA, kap. 3 vender vi tilbage til problemet for større  $n$