

14-①

## Avsnitt 5.1 (forts): ortogonala projektioner.

Kom ihåg: vektorer  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_k$  är ortonormala om de är ortogonala mot varandra och har längd 1.

Om  $\vec{y}$  tillhör spannet av  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_k$ , så är

$$\vec{y} = (\vec{y} \cdot \vec{u}_1) \vec{u}_1 + \dots + (\vec{y} \cdot \vec{u}_k) \vec{u}_k \quad (*)$$

Exempel.  $\vec{u}_1 = \begin{bmatrix} 3/5 \\ 4/5 \end{bmatrix}$ ,  $\vec{u}_2 = \begin{bmatrix} -4/5 \\ 3/5 \end{bmatrix}$ ,  $\vec{y} = \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix}$

$$\begin{aligned} \text{ger } \vec{y} &= \left(3 \cdot \frac{3}{5} - (-2) \cdot \frac{4}{5}\right) \begin{bmatrix} 3/5 \\ 4/5 \end{bmatrix} + \left(3 \cdot \left(-\frac{4}{5}\right) + (-2) \cdot \frac{3}{5}\right) \begin{bmatrix} -4/5 \\ 3/5 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{5} \begin{bmatrix} 3/5 \\ 4/5 \end{bmatrix} - \frac{18}{5} \begin{bmatrix} -4/5 \\ 3/5 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Låt  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_k$  vara ortonormala vektorer i  $\mathbb{R}^n$ .

De utgör en ortonormal bas för det delrum  $V$  i  $\mathbb{R}^n$  som de spänner upp. Den ortogonala projektionen av en vektor  $\vec{y}$  i  $\mathbb{R}^n$  på  $V$  är

$$\text{proj}_V \vec{y} = (\vec{y} \cdot \vec{u}_1) \vec{u}_1 + \dots + (\vec{y} \cdot \vec{u}_k) \vec{u}_k.$$

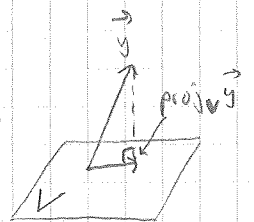
Denna formel liknar (\*), men nu är  $\vec{y}$  vilken vektor som helst i  $\mathbb{R}^n$ .

Rättelse

$\text{proj}_V \vec{y}$  är den unika vektorn  $\vec{v}$  i  $V$  sådan att

$\vec{y} - \vec{v}$  är ortogonal mot alla vektorer i  $V$

Beviset liknar det för (\*) från föreläsning 13 (se sid 190-191).



14-②

Exempel. Låt  $V$  vara planet i  $\mathbb{R}^3$  som spänns upp av de ortonormala vektorerna

$$\vec{u}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{och} \quad \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Låt  $\vec{y} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ . Då är

$$\begin{aligned} \text{Proj}_V(\vec{y}) &= (\vec{y} \cdot \vec{u}_1) \vec{u}_1 + (\vec{y} \cdot \vec{u}_2) \vec{u}_2 \\ &= \frac{1}{\sqrt{2}} (3 \cdot 1 + 0 \cdot (-1) + (-1) \cdot 0) \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{3} (3 \cdot 2 + 0 \cdot 2 + (-1) \cdot 1) \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{3}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} + \frac{5}{9} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 47/18 \\ -7/18 \\ 10/18 \end{bmatrix} = \frac{1}{18} \begin{bmatrix} 47 \\ -7 \\ 10 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\text{Vi ser att } \vec{y} - \text{proj}_V \vec{y} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} - \frac{1}{18} \begin{bmatrix} 47 \\ -7 \\ 10 \end{bmatrix} = \frac{1}{18} \begin{bmatrix} 7 \\ 7 \\ -28 \end{bmatrix} = \frac{7}{18} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -4 \end{bmatrix}$$

Denna vektor är ortogonal mot  $V$ .

Se sidan 217 för en metod att beräkna matrisen för den ortogonala projektionen.

14-③

Låt  $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  vara ortogonal projektion på delrummet  $V$ , dvs  $T(\vec{x}) = \text{proj}_V(\vec{x})$

Bildrummet:  $\text{im}(T) = V$

Nollrummet:  $\ker(T) =$  alla  $\vec{x}$  som är ortogonala mot alla vektorer i  $V$

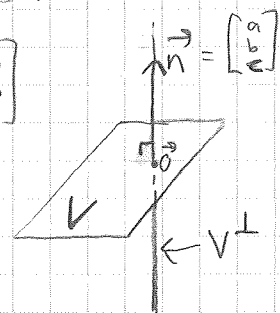
(ty då blir  $\vec{x} \cdot \vec{u}_i = 0$  för alla basvektorer  $\vec{u}_i$ )

Vi säger att  $\ker T$  är det ortogonala komplementet till  $V$  och skriver  $V^\perp = \ker T$

Exempel: Om  $V =$  planet med normal  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$ , så är

$V^\perp =$  linjen med riktning  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$

Om  $V =$  linjen med riktning  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$ ,  
så är  $V^\perp =$  planet med normal  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$

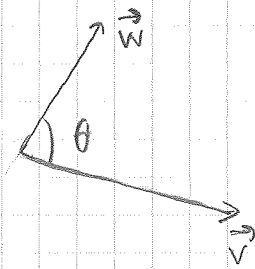


Egenskaper hos  $V^\perp$ : sid 193-194

14-4

Vinkeln mellan två vektorer  $\vec{v}$  och  $\vec{w}$  i  $\mathbb{R}^n$  är det  $\theta$  mellan 0 och  $\pi$  som uppfyller

$$\cos \theta = \frac{\vec{v} \cdot \vec{w}}{|\vec{v}| \cdot |\vec{w}|}$$



Denna definition kräver att

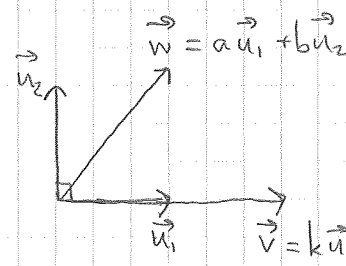
$$-1 \leq \frac{\vec{v} \cdot \vec{w}}{|\vec{v}| \cdot |\vec{w}|} \leq 1, \text{ dvs}$$

$$\underbrace{|\vec{v} \cdot \vec{w}|}_{\text{absolutbelopp}} \leq \underbrace{|\vec{v}|}_{\text{längd}} \cdot \underbrace{|\vec{w}|}_{\text{längd}}$$

Detta gäller alltid (Cauchy-Schwarz' olikhet)

Hur ser vi det? Jo, låt  $\vec{u}_1, \vec{u}_2$  vara en ortonormal bas för det plan i  $\mathbb{R}^n$  där  $\vec{v}$  och  $\vec{w}$  ligger. Välj  $\vec{u}_1$  parallell med  $\vec{v}$ , dvs

$$\vec{v} = k\vec{u}_1 \text{ för något } k.$$



$$\text{Vi kan skriva } \vec{w} = a\vec{u}_1 + b\vec{u}_2$$

$$\text{Vi ser att } |\vec{v} \cdot \vec{w}| = |ka| = |k| \cdot |a|$$

$$|\vec{v}| \cdot |\vec{w}| = |k| \cdot \sqrt{a^2 + b^2} \geq |k| \sqrt{a^2 + 0^2} = |k| \cdot |a|,$$

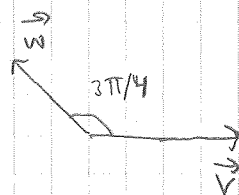
$$\text{så } |\vec{v} \cdot \vec{w}| \leq |\vec{v}| \cdot |\vec{w}|$$

$$|\vec{w}|^2 = \vec{w} \cdot \vec{w} = a^2(\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_1) + b^2(\vec{u}_2 \cdot \vec{u}_2) + 2ab(\vec{u}_1 \cdot \vec{u}_2) = a^2 + b^2 + 0$$

Exempel. Om  $\vec{v} = \begin{bmatrix} -1 \\ 4 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  och  $\vec{w} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}$ , så

$$\vec{v} \cdot \vec{w} = -9, \quad \vec{v} \cdot \vec{v} = 18 \Leftrightarrow |\vec{v}| = \sqrt{18} = 3\sqrt{2}$$

$$\vec{w} \cdot \vec{w} = 9 \Leftrightarrow |\vec{w}| = 3$$



$$\text{dvs } \cos \theta = \frac{-9}{3\sqrt{2} \cdot 3} = -\frac{1}{\sqrt{2}} \Leftrightarrow \theta = \frac{3\pi}{4}$$

14-5

## Avsnitt 5.3 Ortogonala avbildningar och matriser

En linjär avbildning  $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  är ortogonal om  $T$  bevarar skalärprodukter:

$$\vec{x} \cdot \vec{y} = T(\vec{x}) \cdot T(\vec{y})$$

Alternativ beskrivning:  $T$  bevarar längder:

$$|\vec{x}| = |T(\vec{x})| \quad (\text{Bretschers definition})$$

Om  $T$  bevarar skalärprodukter, har vi att

$$|T(\vec{x})|^2 = T(\vec{x}) \cdot T(\vec{x}) = \vec{x} \cdot \vec{x} = |\vec{x}|^2,$$

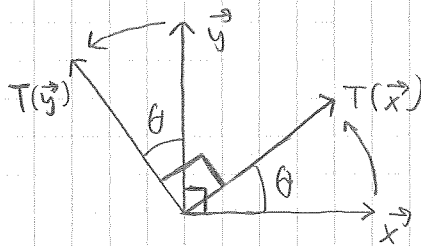
dvs  $T$  bevarar längder. Om  $T$  bevarar längder, kan man visa att  $T$  också bevarar skalärprodukter (tips: jämför  $|\vec{x} + \vec{y}|^2$  och  $|T(\vec{x}) + T(\vec{y})|^2$ ).

Namnet "ortogonal" beror på att  $T$  bevarar räta vinklar:

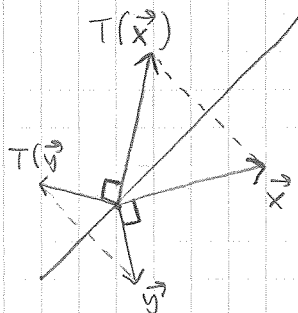
$$\vec{x} \cdot \vec{y} = 0 \Leftrightarrow T(\vec{x}) \cdot T(\vec{y}) = 0$$

Exempel i  $\mathbb{R}^2$

Rotation runt origo:



Spegling i linje:



Båda bevarar längder och vinklar.

14-6)

En  $n \times n$ -matris  $A$  är ortogonal om kolonnerna i  $A$  utgör en ortonormal bas till  $\mathbb{R}^n$ .

Exempel.  $A = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \end{bmatrix}$ .

Låt  $T$  vara en linjär avbildning  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  med matris  $A$  i standardbasen, dvs  $T(\vec{x}) = A\vec{x}$

$$T \text{ ortogonal} \iff A \text{ ortogonal.}$$

Fallet  $\mathbb{R}^3$ : Låt  $A = [\vec{u}_1 \ \vec{u}_2 \ \vec{u}_3]$ , dvs

$$T\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}\right) = \vec{u}_1, \quad T\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}\right) = \vec{u}_2, \quad T\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}\right) = \vec{u}_3,$$

$\{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3\}$  ortonormal bas för  $\mathbb{R}^3$

Då är  $T\left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}\right) = x_1 \vec{u}_1 + x_2 \vec{u}_2 + x_3 \vec{u}_3$

$$T\left(\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}\right) = y_1 \vec{u}_1 + y_2 \vec{u}_2 + y_3 \vec{u}_3$$

och  $T\left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}\right) \cdot T\left(\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}\right) = (x_1 \vec{u}_1 + x_2 \vec{u}_2 + x_3 \vec{u}_3) \cdot (y_1 \vec{u}_1 + y_2 \vec{u}_2 + y_3 \vec{u}_3)$

$$\boxed{\{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3\} \text{ ortonormal bas}} \xrightarrow{\cdot} x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix}$$

Exempel:  $A = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \end{bmatrix}$   $\vec{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$   $\vec{y} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$ . Då är

$$A\vec{x} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 4 \end{bmatrix} \quad A\vec{y} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \text{och visar att}$$

$$\vec{x} \cdot \vec{y} = 0 \quad \text{och} \quad (A\vec{x}) \cdot (A\vec{y}) = 0$$

$\uparrow$   $\uparrow$   
 $T(\vec{x})$   $T(\vec{y})$

14-7

Om  $S$  och  $T$  är ortogonala avbildningar, så är även sammansättningarna  $S \circ T$  och  $T \circ S$  ( $S \circ T(\vec{x}) = S(T(\vec{x}))$ ) och inverserna  $S^{-1}$  och  $T^{-1}$  ortogonala.

Alltså gäller samma sak för matriser:

Om  $A$  och  $B$  är ortogonala matriser, så är även  $AB$ ,  $BA$ ,  $A^{-1}$  och  $B^{-1}$  ortogonala.

Transponaten  $A^T$  av en matris  $A$ : byt plats på rader och kolumner.

Exempel.  $A = \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix} \Leftrightarrow A^T = \begin{bmatrix} a & d \\ b & e \\ c & f \end{bmatrix}$

$A = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \Leftrightarrow A^T = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix}$

$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \Leftrightarrow A^T = \begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix}$

Om  $A$  är ortogonal, så är  $A^{-1} = A^T$ .

Exempel.  $A = \underbrace{\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}}_{\text{Rotation } +\theta \text{ rad}} \Leftrightarrow A^{-1} = \underbrace{\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}}_{\text{Rotation } -\theta \text{ rad}} = A^T$

I  $\mathbb{R}^3$ :  $A = \begin{bmatrix} \vec{u}_1 & \vec{u}_2 & \vec{u}_3 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} \vec{u}_1 \\ \vec{u}_2 \\ \vec{u}_3 \end{bmatrix}$

$A^T A = \begin{bmatrix} \vec{u}_1 \\ \vec{u}_2 \\ \vec{u}_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \vec{u}_1 & \vec{u}_2 & \vec{u}_3 \end{bmatrix}$

$= \begin{bmatrix} \vec{u}_1 \cdot \vec{u}_1 & \vec{u}_1 \cdot \vec{u}_2 & \vec{u}_1 \cdot \vec{u}_3 \\ \vec{u}_2 \cdot \vec{u}_1 & \vec{u}_2 \cdot \vec{u}_2 & \vec{u}_2 \cdot \vec{u}_3 \\ \vec{u}_3 \cdot \vec{u}_1 & \vec{u}_3 \cdot \vec{u}_2 & \vec{u}_3 \cdot \vec{u}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$

$\{\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3\}$  ortonormal

Fler egenskaper hos transponaten: sid 216

14-8

## Arvsnitt 5.4 "Minsta kvadratmetoden"

I princip en generalisering av problemet att hitta den punkt på en given linje eller ett givet plan som ligger närmast en given punkt.

Låt  $A\vec{x} = \vec{b}$  vara ett inkonsistent system, dvs inget  $\vec{x}$  uppfyller ekvationen.

Vi vill hitta  $\vec{x}$  så att  $A\vec{x}$  är så nära  $\vec{b}$  som möjligt:  $|\vec{b} - A\vec{x}|$  är minimalt.

Låt  $V = \text{im } A =$  alla  $\vec{y}$  så att  $A\vec{x} = \vec{y}$  för något  $\vec{x}$ .

Då är  $\vec{w} = \text{proj}_V(\vec{b})$  den vektor i  $V$  som är närmast  $\vec{b}$ , dvs  $|\vec{b} - \vec{w}|$  är minimalt (se sid 222)

Nu gäller att

$\vec{b} - \vec{w}$  är ortogonal mot  $V = \text{im } A$

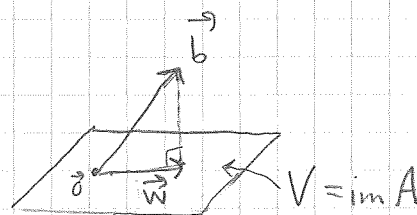
$\Leftrightarrow \vec{b} - \vec{w}$  är ortogonal mot kolonnerna i  $A$

$\Leftrightarrow A^T(\vec{b} - \vec{w}) = \vec{0} \Leftrightarrow A^T\vec{w} = A^T\vec{b}$

Vi vill alltså hitta  $\vec{x}$  så att  $\vec{w} = A\vec{x}$  med  $\vec{w}$  som ovan,

dvs

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





14-9

Exempel. Hitta  $\vec{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$  så att  $A\vec{x}$  är så nära  $\vec{b}$  som möjligt, där

$$A = \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ och } \vec{b} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Lösning Vi vill hitta  $\vec{x}$  så att  $\vec{b} - A\vec{x}$  är ortogonal mot kolonnerna i  $A$ , dvs

$$A^T(\vec{b} - A\vec{x}) = \vec{0}$$

$$\Leftrightarrow A^T A \vec{x} = A^T \vec{b}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 6 & 10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ -6 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 6 & 10 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} -3 \\ -6 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \frac{1}{50-36} \begin{bmatrix} 10 & -6 \\ -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3 \\ -6 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \frac{1}{14} \begin{bmatrix} 6 \\ -12 \end{bmatrix} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 3 \\ -6 \end{bmatrix}$$

Följdfråga: vad är avståndet mellan  $A\vec{x}$  och  $\vec{b}$ ?

$$\text{Lösning. } A\vec{x} = \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 3 \\ -6 \end{bmatrix} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 12 \\ 3 \\ -6 \end{bmatrix} = \frac{3}{7} \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\text{så } \vec{b} - A\vec{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{3}{7} \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} = \frac{2}{7} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$\text{och } |\vec{b} - A\vec{x}| = \frac{2}{7} \sqrt{1^2 + 2^2 + 3^2} = \frac{2}{7} \sqrt{14}$$

(Obs: im  $A =$  planet  $x+2y+3z=0$ , som har normal  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$ )