

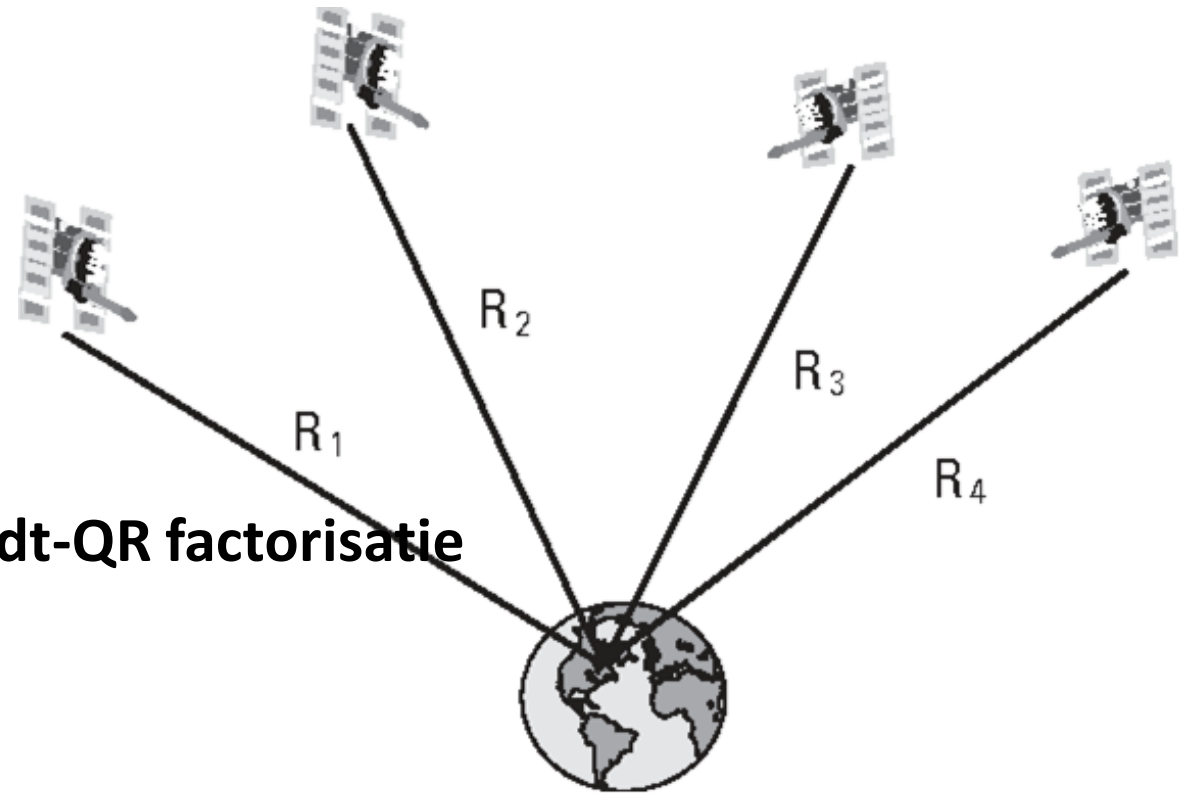
# Lineaire algebra 2

Orthogonaliteit en Kleinste kwadraten

H6-deel 2

**Orthogonale projectie in  $\mathbb{R}^n$  – Gram Schmidt-QR factorisatie**

6.3 en 6.4



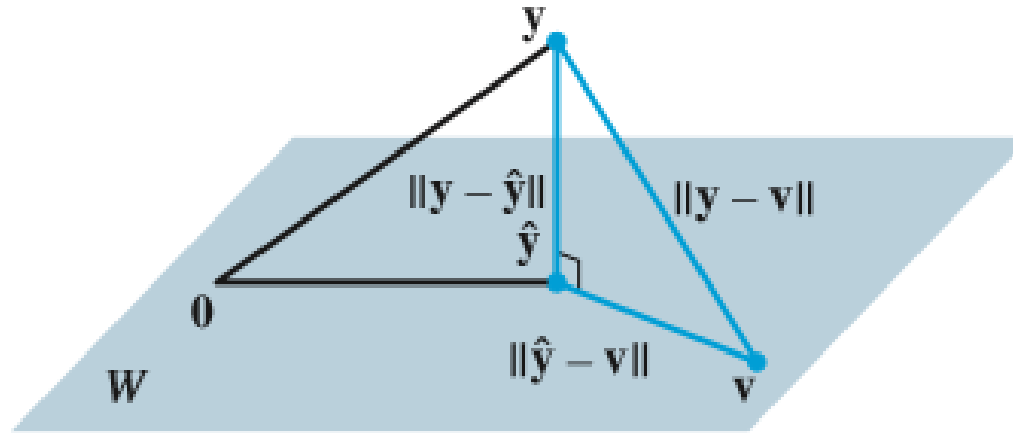
# What to expect



- Introductie: waarom H6
- Deel 1:
  - Nodige begrippen als lengte, afstand
  - orthogonale verzameling, orthogonale projectie
- Deel 2:
  - Orthogonale projectie in  $\mathbb{R}^n$
  - Gram-Schmidt Proces
  - QR factorisatie
- Deel 3:
  - Least square problems – kleinste kwadraten problemen
  - Inwendige product ruimten

# Quick Question

Welke  $\mathbf{x} \in W$  ligt het *dichtsbij*  $\mathbf{y}$ ? Of welke  $\mathbf{x} \in W$  *nadert*  $\mathbf{y}$  het *best*? Explain



- a.  $\mathbf{0}$
- b.  $\mathbf{v}$
- c. orthogonale projectie van  $\mathbf{y}$  op  $W$
- d.  $\hat{\mathbf{y}}$
- e. none of the above

## Lesdoelen 6.3-6.4 (1)



U kunt hierna (naast concepten in eigen bewoordingen uitleggen, ook)

1. Van gegeven vector  $y$  de orthogonale projectie in  $\mathbb{R}^n$  bepalen

$$\hat{y} = \frac{y \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 + \cdots + \frac{y \cdot u_p}{u_p \cdot u_p} u_p$$

2. Vector  $y$  in  $\mathbb{R}^n$  noteren als de som van twee orthogonale componenten:  $y = \hat{y} + z$

## Lesdoelen 6.3-6.4 (2)



U kunt hierna (naast concepten in eigen bewoordingen uitleggen, ook)

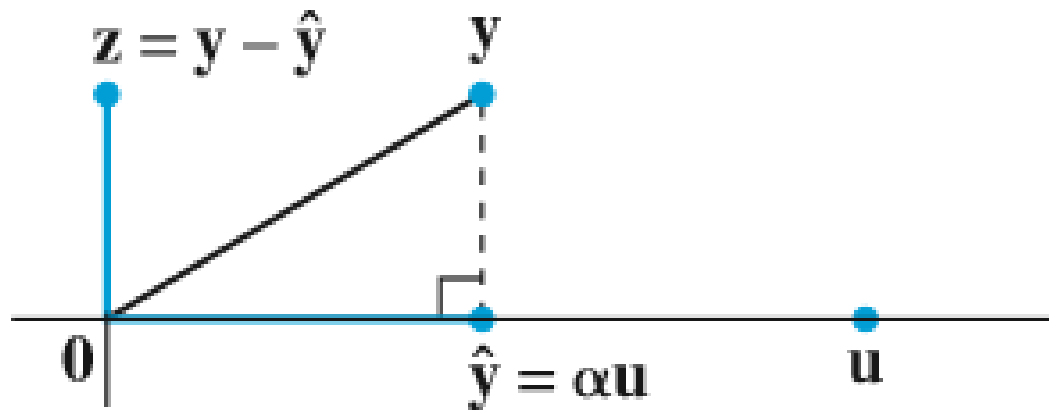
1. Van gegeven vector  $y$  de orthogonale projectie in  $\mathbb{R}^n$  bepalen

$$\hat{y} = \frac{y \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 + \dots + \frac{y \cdot u_p}{u_p \cdot u_p} u_p$$

2. Vector  $y$  in  $\mathbb{R}^n$  noteren als de som van twee orthogonale componenten:  $y = \hat{y} + z$
3. De afstand  $\|y - \hat{y}\|$  berekenen
4. Mbv de Gram-Schmidt methode voor  $A$  een orthogonale (en ook orthonormale) basis voor  $\text{col } A$  construeren
5. De QR factorisatie bepalen van  $m \times n$  matrix  $A$

Kortste afstand, loodrechte projectie, beste benadering, dichtsbij

# Orthogonale projectie in $\mathbb{R}^n$ (1)

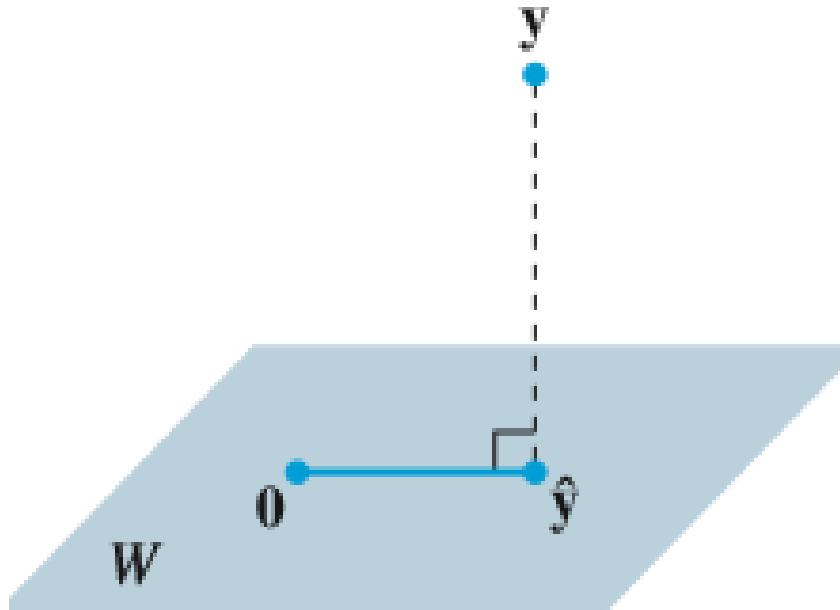


Refresh: Loodrechte projectie van punt  $y$  in  $\mathbb{R}^2$

(of ook van vector  $\mathbf{y}$  op vector  $u$ ) en elke  $\mathbf{y}$  te noteren als  $\mathbf{y} = \hat{\mathbf{y}} + \mathbf{z}$

=> Belangrijke analogie in ruimte  $\mathbb{R}^n$

# Orthogonale projectie in $\mathbb{R}^n$ (2)



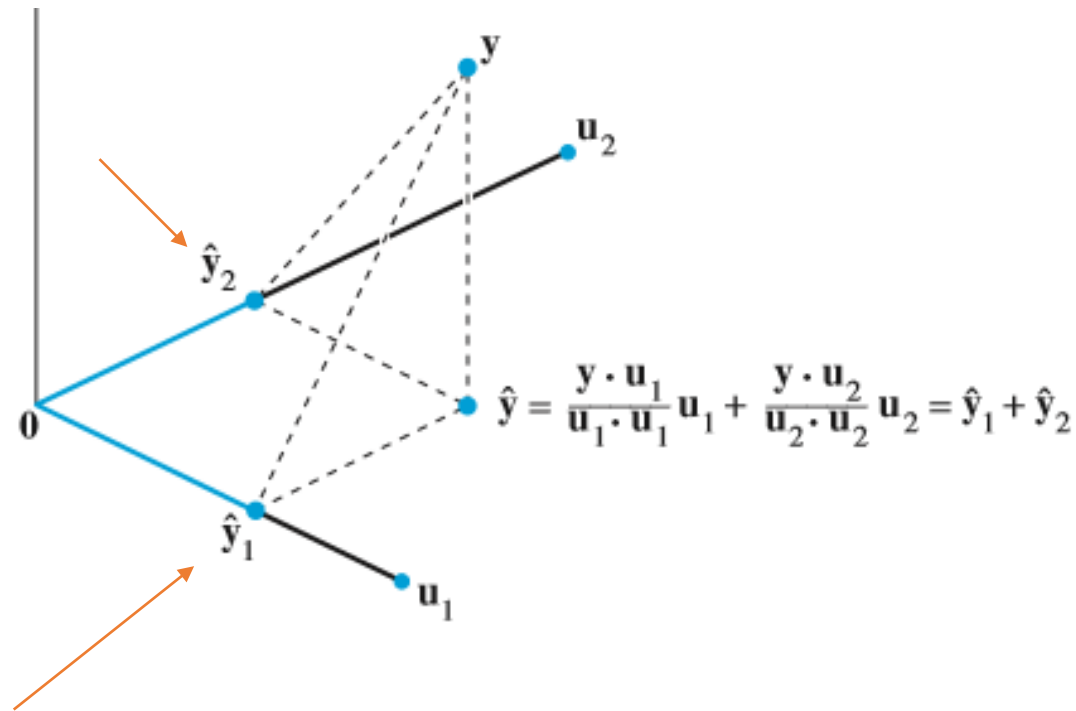
Belangrijke analogie in ruimte  $\mathbb{R}^n$

$\hat{y}$  = Loodrechte projectie van vector  $y \in \mathbb{R}^n$  op ruimte  $W \subset \mathbb{R}^n$

Wat houdt dat geometrisch in?

# Geometrische interpretatie

De orthogonale projectie van vector  $\mathbf{y}$  op  $W$ , dus  $\hat{\mathbf{y}}$ , is de som van orthogonale projecties op één –dimensionale projecties die orthogonaal zijn op elkaar. Ter illustratie de projectie van  $\mathbf{y}$  op een *vlak* in  $\mathbb{R}^3$

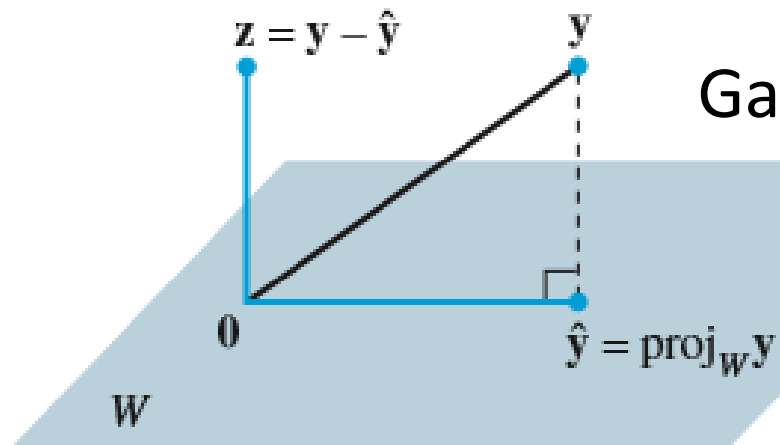


let op  $\hat{\mathbf{y}}_1 \perp \hat{\mathbf{y}}_2$



# Orthogonale decompositie theorema (1)

De som van vector  $y$  kan ook hier genoteerd worden als  $y = \hat{y} + z$

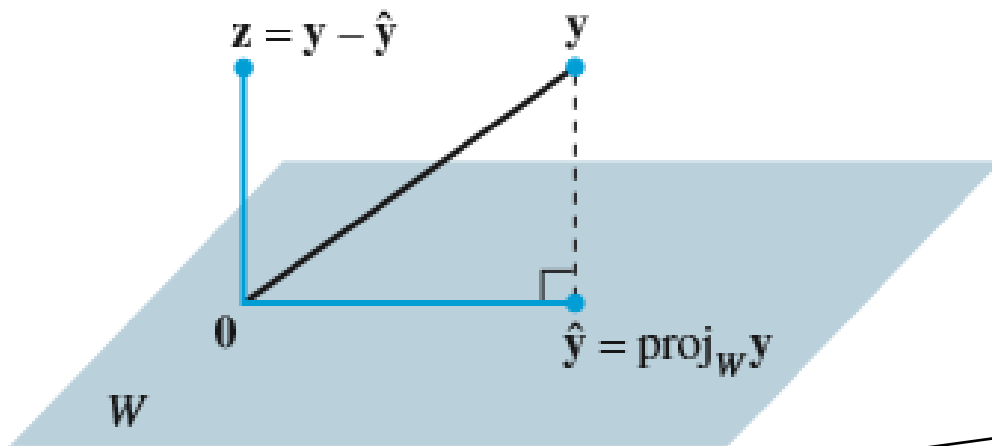


Ga na:

- (1) vector  $\hat{y}$  is uniek en  $\hat{y} \in W$  en  $(y - \hat{y}) \perp W$
- (2) vector  $\hat{y}$  is uniek en ligt als element van deelruimte  $W$  het dichtsbij  $y$

De kleinste kwadraten methode is gebaseerd op deze twee eigenschappen.  
(later meer hierover – in deel 3)

# Orthogonale decompositie theorema (2)



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

$$\text{met } \hat{\mathbf{y}} = c_1 \mathbf{u}_1 + c_2 \mathbf{u}_2 + \cdots + c_p \mathbf{u}_p$$

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

$$\text{proj}_W \mathbf{y} = \hat{\mathbf{y}} \text{ in } W \text{ en } \mathbf{z} \text{ in } W^\perp$$

Lees: orthogonale projectie van vector  $\mathbf{y}$  op deelruimte  $W$

Met orthogonale basis is de lin. combinatie 
$$\hat{\mathbf{y}} = \frac{\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_1}{\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1} \mathbf{u}_1 + \cdots + \frac{\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_p}{\mathbf{u}_p \cdot \mathbf{u}_p} \mathbf{u}_p$$



## Oefening (7 minutes)

Think (5 minutes) – Pair (2 minutes) – Share

Gegeven de basis  $S = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_4\}$

$$\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -4 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ -4 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_4 = \begin{bmatrix} 5 \\ -3 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 10 \\ -8 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Noteer vector  $\mathbf{x}$  als de som van 2 orthogonale componenten:

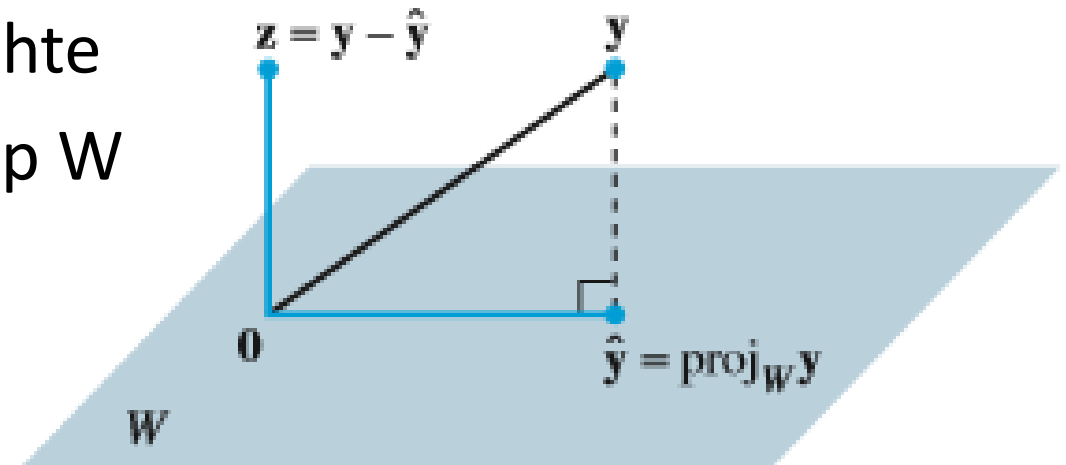
1 component ligt in deelruimte  $W$  en de andere in deelruimte  $V$

$$W = \text{Span}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\} \quad \text{en} \quad V = \text{Span}\{\mathbf{u}_4\}$$

Welke controle check kunt u doen aan het einde?

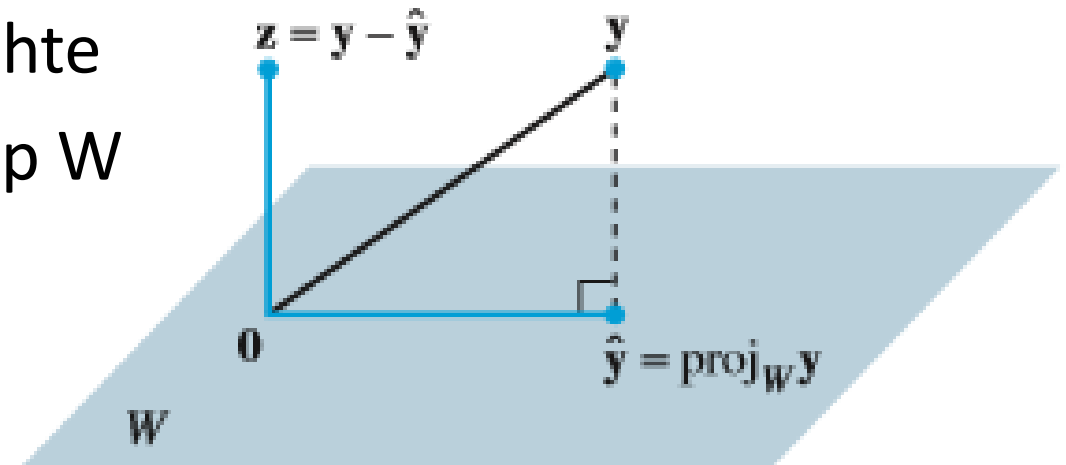
# Best approximation theorem (1)

Het punt in  $W$  dichtsbij  $y = \hat{y}$  = loodrechte projectie van  $y$  op  $W$



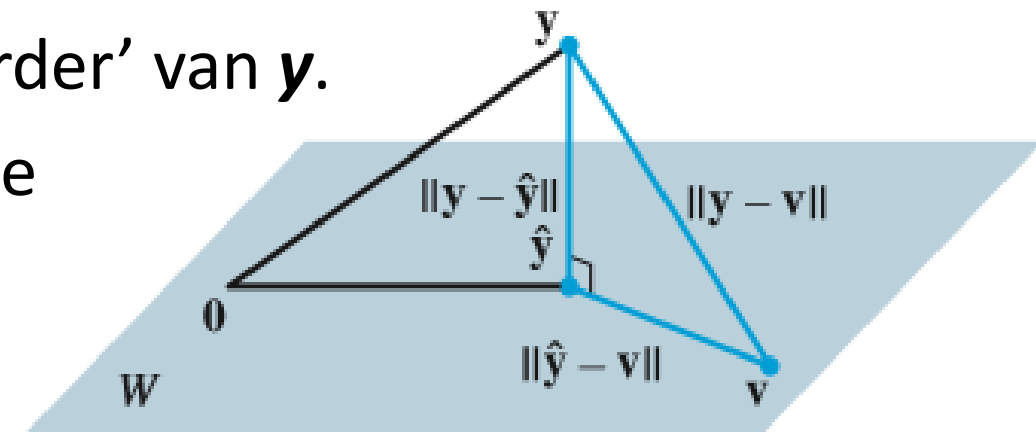
# Best approximation theorem (2)

Het punt in  $W$  dichtsbij  $y = \hat{y}$  = loodrechte projectie van  $y$  op  $W$



Ga na: elk ander punt  $v \in W$  en  $v \neq \hat{y}$  ligt 'verder' van  $y$ .

Met loodrechte projectie ook te bepalen de afstand:  
 $\|y - \hat{y}\| < \|y - v\|$



# Meditate on this: afstand = beste benadering

Bestudeer voorbeelden 3 en 4 op blz 351.

Ga na wat de essentie is van beide voorbeelden.

Waarom wordt de nadruk gelegd op het bepalen van  $\text{proj}_W \mathbf{y}$

Wanneer zou u  $\text{proj}_W \mathbf{y}$  willen of moeten uitrekenen?

(5 minutes)

# If the basis is **orthonormal**

Eerder gezien dat  $\hat{\mathbf{y}} = \frac{\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_1}{\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1} \mathbf{u}_1 + \dots + \frac{\mathbf{y} \cdot \mathbf{u}_p}{\mathbf{u}_p \cdot \mathbf{u}_p} \mathbf{u}_p$  met basis U **orthogonaal**.

Hoe ziet bovenstaande formule eruit indien er sprake is van een ***orthonormale*** basis U? Motiveer (5 minutes)

Caution:

Er is een verschil tussen  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}$  en  $\mathbf{a}\mathbf{b}$ . Het eerste is het inwendig product.



5 minutes



# Some exercise is good for you

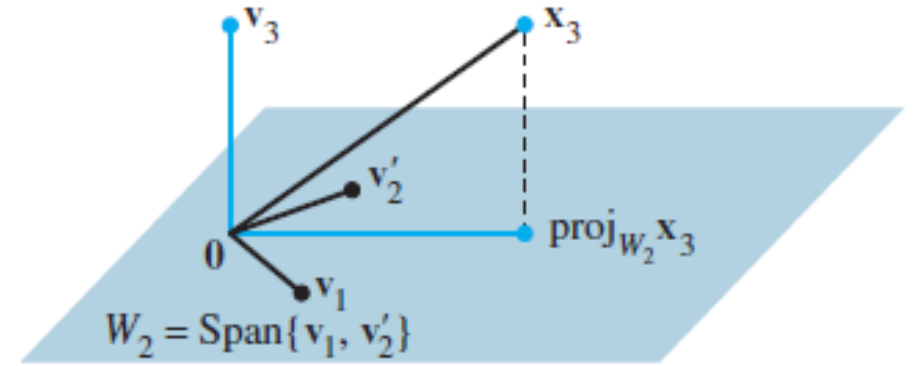
Gegeven de vectoren  $\mathbf{y} = \begin{bmatrix} -1 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$

- Toon aan dat de verzameling  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  een orthogonale verzameling is
- Bepaal de orthogonale projectie van  $\mathbf{y}$  op  $\text{span}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$

Think (5 minutes)

Pair (2 minutes)

Share (3 minutes)

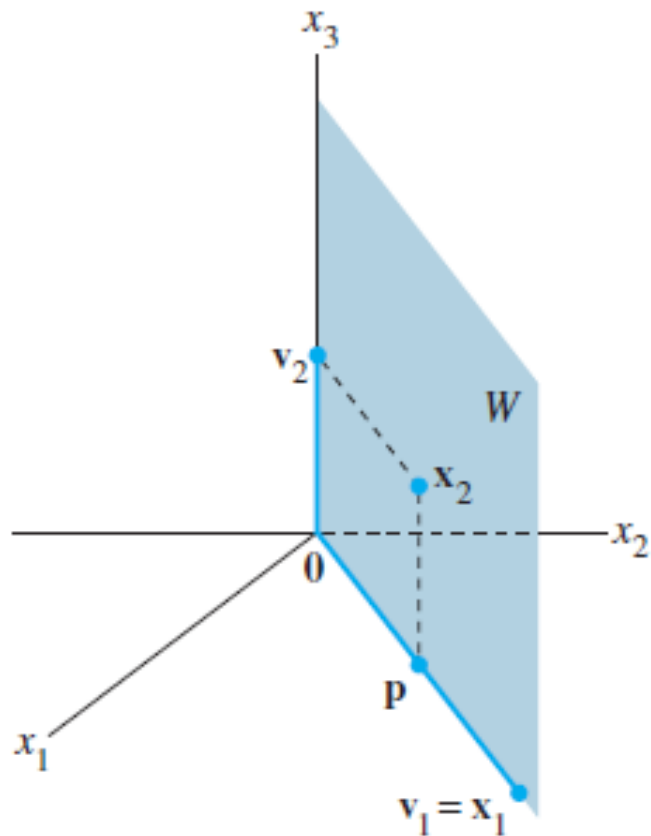


## 6.4 Gram-Schmidt

Een eenvoudige algoritme voor het construeren van een orthogonale (of orthonormale) basis voor een willekeurige niet-nul deelruimte  $W$  van  $\mathbb{R}^n$

# Niet orthogonale basis (1)

Eerder (in deel 1) opgemerkt:

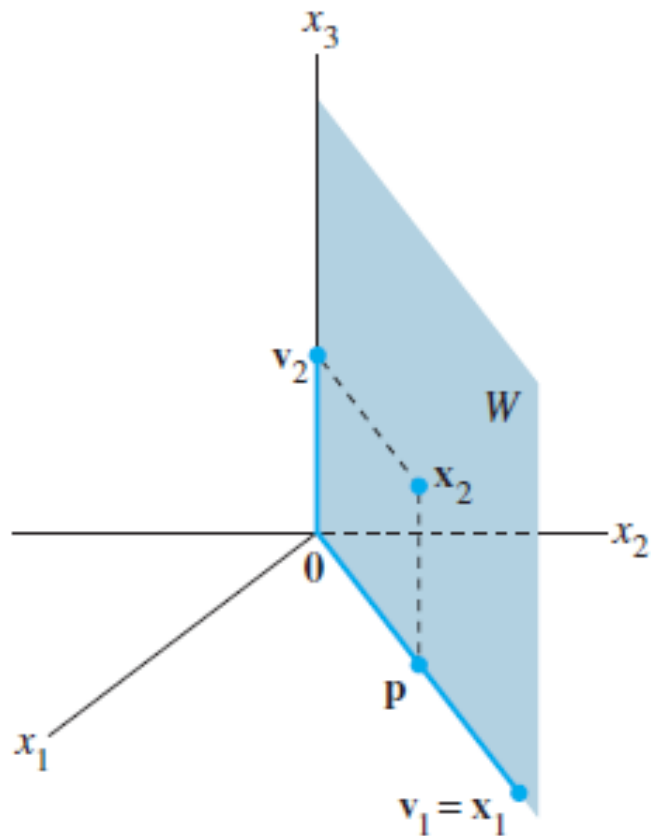


Basis in  $\mathbb{R}^n$

- orthogonaal
- niet orthogonaal  
(maak orthogonaal met Gram-Schmidt)

# Niet orthogonale basis (2)

Eerder (in deel 1) opgemerkt:



Basis in  $\mathbb{R}^n$    
  $\swarrow$  orthogonaal   
  $\searrow$  niet orthogonaal   
 (maak orthogonaal met Gram-Schmidt)

Zij deelruimte  $W = \text{span} \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2\}$

Merk op:  $\text{span} \{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2\}$  is niet orthogonaal

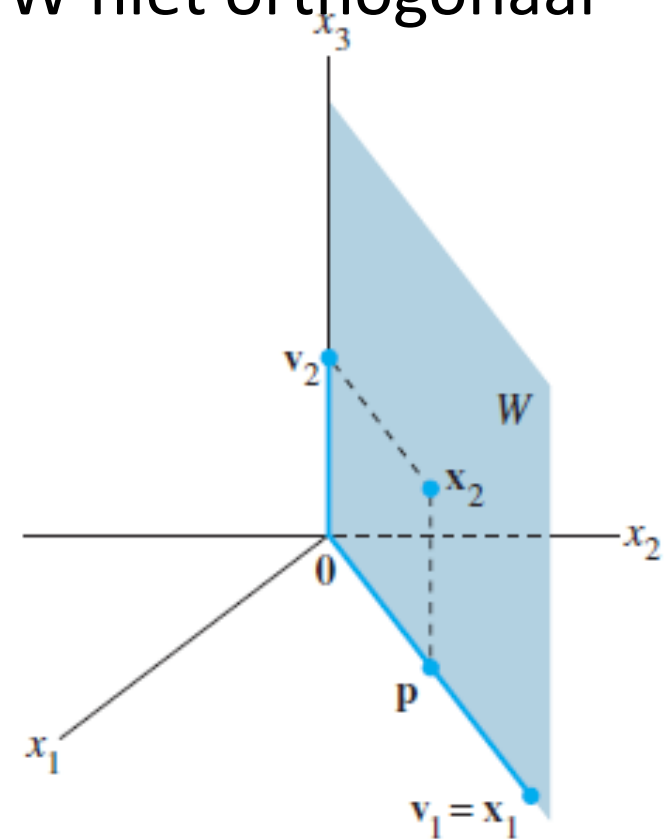
# Gram-Schmidt methode (1)

Zij basis  $W = \{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_p\}$  met  $W \subset \mathbb{R}^n$  en basis  $W$  niet orthogonaal

- Definieer of kies je eerste vector  $\mathbf{v}_1 = \mathbf{x}_1$
- $\mathbf{v}_2 = \mathbf{x}_2 - \frac{\mathbf{x}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1$

Orthogonale projectie van tweede  
basisvector  $\mathbf{x}_2$  op eerste basisvector  $\mathbf{x}_1 = \mathbf{v}_1$

Nieuwe vector  $\mathbf{v}_2$  is het orthogonaal complement van  $\mathbf{v}_1$ .  
Ga na! Denk aan  $\mathbf{y} = \hat{\mathbf{y}} + \mathbf{z}$



# Gram-Schmidt methode (2)

Zij basis  $W = \{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_p\}$  met  $W \subset \mathbb{R}^n$  en basis  $W$  niet orthogonaal

- Definieer  $\mathbf{v}_1 = \mathbf{x}_1$
- $\mathbf{v}_2 = \mathbf{x}_2 - \frac{\mathbf{x}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1$  let op: je maakt orthogonaal t.o.v.  $\mathbf{v}_1$
- $\mathbf{v}_3 = \mathbf{x}_3 - \frac{\mathbf{x}_3 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 - \frac{\mathbf{x}_3 \cdot \mathbf{v}_2}{\mathbf{v}_2 \cdot \mathbf{v}_2} \mathbf{v}_2$  let op: je maakt orthogonaal t.o.v.  $\mathbf{v}_1$  en  $\mathbf{v}_2$
- $\vdots$
- $\mathbf{v}_p = \mathbf{x}_p - \frac{\mathbf{x}_p \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 - \frac{\mathbf{x}_p \cdot \mathbf{v}_2}{\mathbf{v}_2 \cdot \mathbf{v}_2} \mathbf{v}_2 - \dots - \frac{\mathbf{x}_p \cdot \mathbf{v}_{p-1}}{\mathbf{v}_{p-1} \cdot \mathbf{v}_{p-1}} \mathbf{v}_{p-1}$
- Dan geldt dat  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_p\}$  een orthogonale basis is voor  $W$ .

Bovendien geldt dat  $\text{Span}\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\} = \text{Span}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k\}$  voor  $1 \leq k \leq p$

# Gram-Schmidt methode (3)

Soms krijg je breuken gedurende het proces bv.  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} -3/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{bmatrix}$

Verschaal de vector om verder rekenwerk eenvoudig te houden.

Dus maak van  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} -3/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{bmatrix}$  vector  $\mathbf{v}'_2 = \begin{bmatrix} -3 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  en ga dan verder met de GS - methode

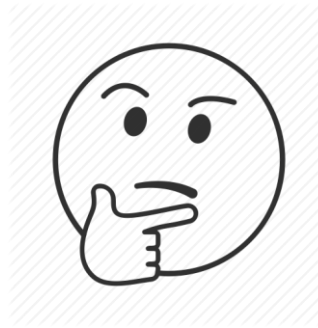
# Orthonormale basis

- Eenvoudig te construeren vanuit een orthogonale basis  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$
- Normaliseer (=verschaal) de orthogonale vectoren  $\mathbf{v}_i$ 's

$$\mathbf{u} = \frac{1}{\|\mathbf{v}\|} \mathbf{v}$$



# Some brain food



Bestudeer vb 1 en 2 op blz 354 – 355

Maak van 6.4 opgave 3, 5 en 7

Opgave 3 en 5: Gegeven een basis voor  $W$ . Is de basis orthogonaal? Indien niet, construeer een orthogonale basis.

Opgave 7: Construeer een orthonormale basis voor de deelruimte in opgave 3

# QR factorisatie van matrices (1)

Zij matrix  $A$  een  $m \times n$  matrix met lin. onafhankelijke kolommen  $\Rightarrow$

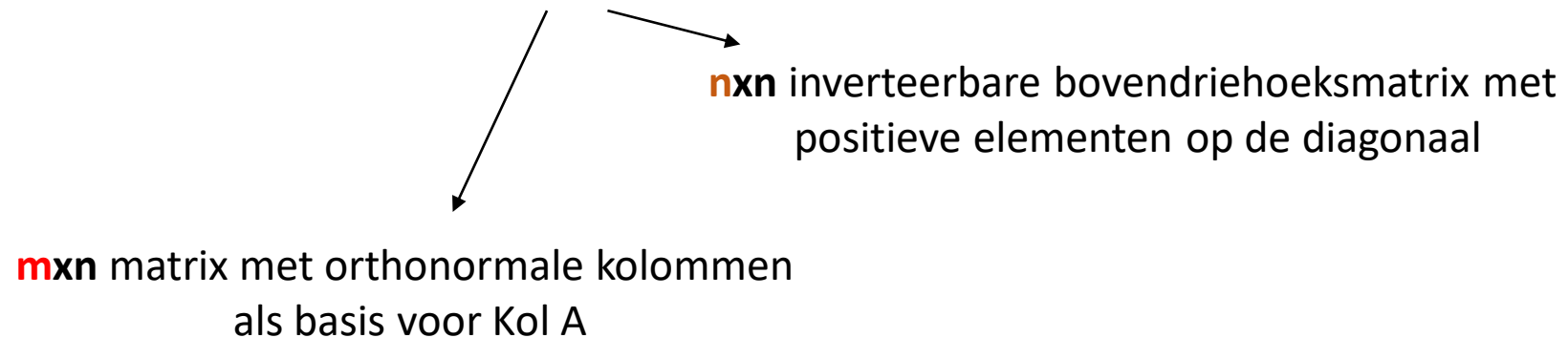
$A$  te factoriseren als  $A = QR$

$m \times n$  matrix met orthonormale kolommen  
als basis voor Kol  $A$

$n \times n$  inverteerbare bovendriehoeksmatrix met  
positieve elementen op de diagonaal

# QR factorisatie van matrices (2)

Zij matrix  $A$  een  $m \times n$  matrix met lin. onafhankelijke kolommen  $\Rightarrow$   
 $A$  te factoriseren als  $A = QR$



Dwz indien  $A$  geen orthogonale kolommen bevat en om  $A$  te factoriseren in QR :

- Construeer orthogonale kolommen uit  $A$  en maak orthonormaal  $\Rightarrow Q$
- $Q$  orthonormal, dus  $Q^T Q = I \Rightarrow R = Q^T A$ . Ga na!
- Controle middel:  $QR = A$

# QR factorisatie van matrices (3)

Zij matrix  $A$  een  $m \times n$  matrix met lin. onafhankelijke kolommen  $\Rightarrow$

$A$  te factoriseren als  $A = QR$

$m \times n$  matrix met orthonormale kolommen  
als basis voor Kol  $A$

$n \times n$  inverteerbare bovendriehoeksmatrix met  
positieve elementen op de diagonaal

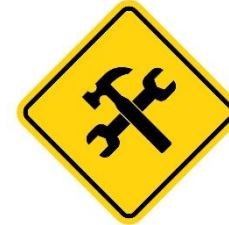
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/2 & -3/\sqrt{12} & 0 \\ 1/2 & 1/\sqrt{12} & -2/\sqrt{6} \\ 1/2 & 1/\sqrt{12} & 1/\sqrt{6} \\ 1/2 & 1/\sqrt{12} & 1/\sqrt{6} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 3/2 & 1 \\ 0 & 3/\sqrt{12} & 2/\sqrt{12} \\ 0 & 0 & 2/\sqrt{6} \end{bmatrix}$$

zie verder vb 4 blz 357-358

# Oef!!



De QR-factorisatie komen we later weer tegen.



Gegeven een matrix  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 5 \\ -1 & 1 & -4 \\ -1 & 4 & -3 \\ 1 & -4 & 7 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$

De orthogonale basis van col  $A = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 3 \\ -3 \\ 3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 2 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} \right\}$

Bepaal de QR-factorisatie van  $A$