

$$\begin{bmatrix} A^T A & A^T \\ \underbrace{\quad}_{3 \times 3} & \underbrace{\quad}_{3 \times 5} \end{bmatrix}$$

Gauß

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

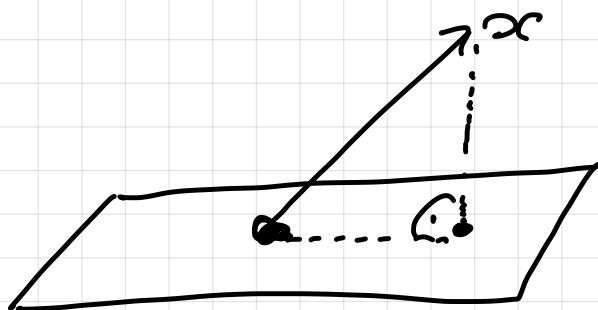
$\underbrace{\quad}_{a_1} \quad \underbrace{\quad}_{a_2} \quad \underbrace{\quad}_{a_3}$

$$\left[\begin{array}{ccc|c} \textcircled{x} & x & x & -b_1- \\ 0 & \textcircled{x} & x & -b_2- \\ 0 & 0 & \textcircled{x} & -b_3- \end{array} \right]$$

$$\text{lin}(b_1, b_2, b_3) = \text{lin}(a_1, a_2, a_3)$$

$\underbrace{\quad}_{\text{Orthogonalbasis}}$

7.1.5 Orthogonale Projektion



Thm Sei U Untervektorraum eines n -dimensionalen Euklidischen Raums V über \mathbb{K} , $n \in \mathbb{N}$. Dann gilt:

- (i) Zu jedem $x \in V$ existiert ein eindeutiger Vektor $\pi(x) \in U$, welcher den Abstand zwischen x und $\pi(x)$ minimiert, d.h.

$$\|x - \pi(x)\| = \min_{u \in U} \|x - u\|$$

- (ii) Der Vektor $\pi(x)$ aus (i) ist der eindeutige Vektor $y \in U$ mit der Eigenschaft, dass $x - y$ zu jedem Vektor aus U orthogonal ist.

(iii) Die Abbildung $x \mapsto \mathcal{P}(x)$ ist linear.

Beweis: Sei u_1, \dots, u_m Orthonormalbasis von U .

Wir zeigen, dass die Behauptungen für

$\mathcal{P}(x) = \langle x, u_1 \rangle u_1 + \dots + \langle x, u_m \rangle u_m =: y$
erfüllt sind. Es gilt

$$\begin{aligned}\langle y - x, u_i \rangle &= \langle y, u_i \rangle - \langle x, u_i \rangle \\ &= \langle \langle x, u_i \rangle u_i, u_i \rangle - \langle x, u_i \rangle \\ &= \langle x, u_i \rangle - \langle x, u_i \rangle = 0\end{aligned}$$

$$\Rightarrow \langle y - x, u \rangle = 0 \text{ für alle } u \in U = \text{lin}(u_1, \dots, u_m)$$

\Rightarrow (ii).

Nun betrachten wir den Abstand zwischen x und $u \in U$ (den quadrierten Abstand):

$$\|x - u\|^2 = \|x - y + y - u\|^2$$

$$\begin{aligned}&= \|x - y\|^2 + \langle x - y, y - u \rangle + \langle y - u, x - y \rangle \\ &\quad + \|y - u\|^2\end{aligned}$$

$= \|x - y\|^2 + \|y - u\|^2$, denn $x - y$ ist
orthogonal zu jedem Vektor aus U und $y - u \in U$.

$\Rightarrow \|x - u\|^2$ wird bei $u \in U$ genau dann
minimiert wenn $u = y$ ist.

Es bleibt die Eindeutigkeit in (ii) zu verifizieren.

Sei $z \in U$ Vektor mit $\langle z - x, u \rangle = 0$
für alle $u \in U$.

Dann ist $z = \beta_1 u_1 + \dots + \beta_m u_m$

mit $\beta_1, \dots, \beta_m \in \mathbb{K}$ und

$$\langle z - x, u_i \rangle = 0 \Rightarrow \langle z, u_i \rangle = \langle x, u_i \rangle$$

$$\Rightarrow \beta_i = \langle x, u_i \rangle \Rightarrow z = y = J(x). \quad \square$$

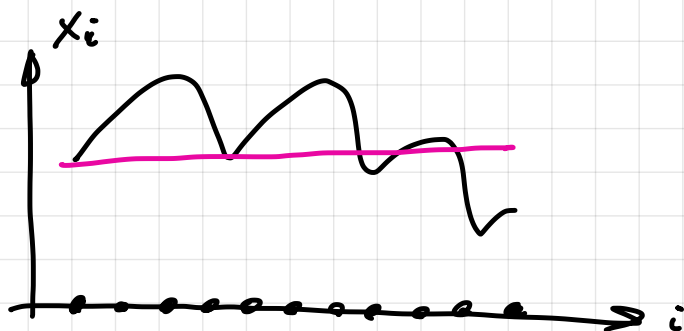
Bsp

$$1_n = (1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^n$$

$$U = \text{lin}(1_n)$$

$$(x_1, \dots, x_n) = x \in \mathbb{R}^n \mapsto \frac{\langle x, 1_n \rangle}{\langle 1_n, 1_n \rangle} 1_n$$

$$= \frac{x_1 + \dots + x_n}{n} \cdot 1_n$$



7.1.6

Orthogonale Untervektorräume und das Orthogonalkomplement.

Sei X Teilmenge eines Euklidischen Raums V .

Dann heißt $X^\perp := \{v \in V : \langle v, x \rangle = 0 \text{ für alle } x \in X\}$

Orthogonalkomplement von X in V .

X^\perp ist stets ein Untervektorraum von V .

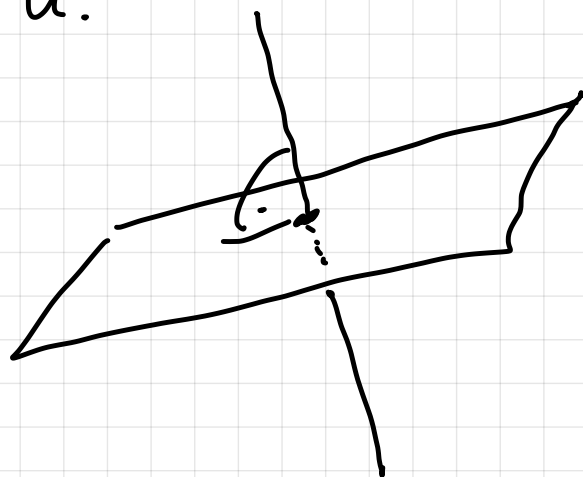
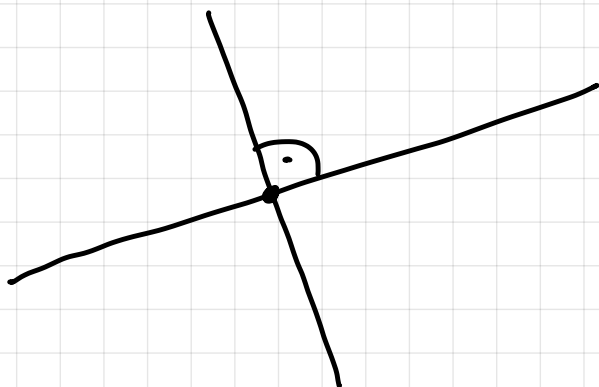
Untervektorräume U und W von V heißen

orthogonal, wenn $\langle u, w \rangle = 0$ ist, für alle $u \in U$ und $w \in W$.

Bezeichnung: $U \perp W$.

Vektor v heißt orthogonal zum Untervektorraum U , wenn $\langle v, u \rangle = 0$ für alle $u \in U$.

Bezeichnung: $v \perp U$.



Die Summe $U_1 + \dots + U_k$ von Untervektorräumen U_1, \dots, U_k heißt orthogonal, wenn $\langle u_i, u_j \rangle = 0$ für alle $1 \leq i < j \leq k$ und alle $u_i \in U_i$ und $u_j \in U_j$. Bezeichnung:

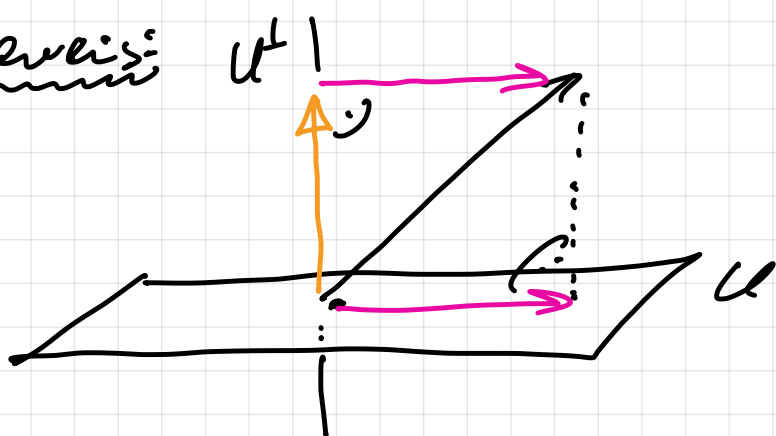
$$U_1 \oplus \dots \oplus U_k.$$

Jede Orthogonalsumme ist direkt.

Thm Sei U UVR eines n -dim. Euklidischen Raums V über \mathbb{K} , mit $n \in \mathbb{N}$. Dann gilt:

$$V = U \oplus U^\perp \text{ und } (U^\perp)^\perp = U.$$

Beweis:



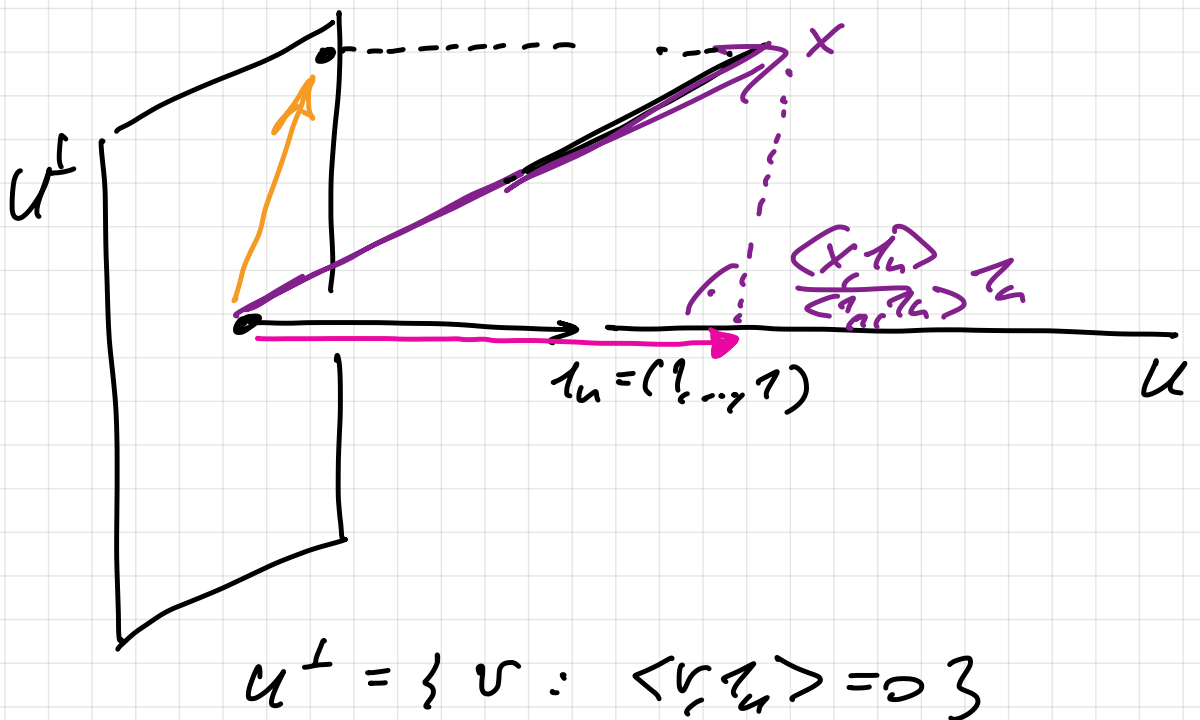
$U \perp U^\perp$
laut der Definition
von U^\perp .

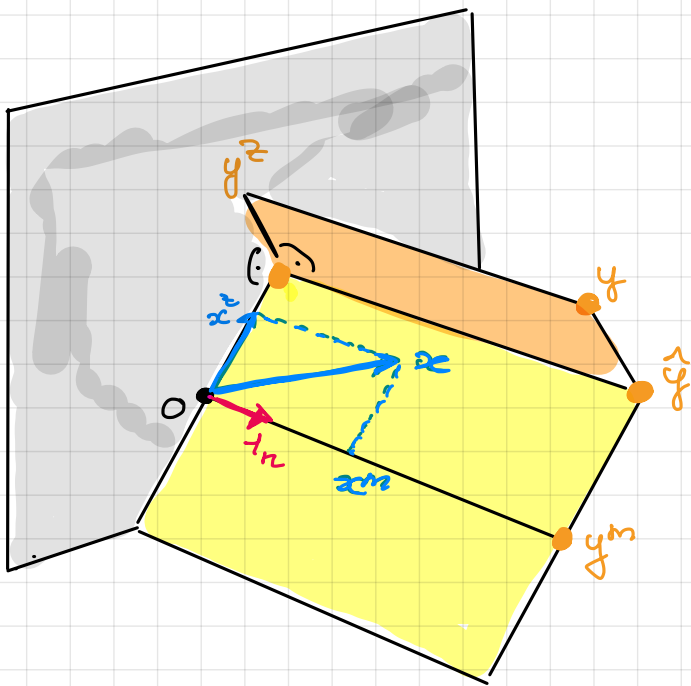
Also ist Summe $U + U^\perp$ tatsächlich
orthogonal. Wir betrachten eine beliebige
orthonormale Basis u_1, \dots, u_m von U
und erweitern diese zu einer
orthonormalen Basis u_1, \dots, u_n von V .
Dann folgt aus $U = \text{lin}(u_1, \dots, u_m)$

$$\begin{aligned} U^\perp &= \text{lin}(u_1, \dots, u_m)^\perp \\ &= \left\{ x = \sum_{i=1}^m \alpha_i u_i : \langle x, u_1 \rangle = \dots = \langle x, u_m \rangle = 0 \right. \\ &\quad \left. \alpha_1, \dots, \alpha_m \in \mathbb{K} \right\} \\ &= \text{lin}(u_{m+1}, \dots, u_n). \end{aligned}$$

Daraus folgen die beiden Gleichungen aus
der Behauptung. \square

Bsp.





Lineare Regression
als orthogonale
Projektion auf
 $\text{lin}(t_n, x)$.
" "
(1, ..., 1)

Mitteln: $u^m := \frac{\langle u, t_n \rangle}{\langle t_n, t_n \rangle} t_n$ orthogonale
Projektion auf
 $\text{lin}(t_n)$.

Interresen: $u^z = u - u^m$ orthogonale Projektion
auf t_n^\perp , das UVR
aus Vektoren deren
Komponentensumme
gleich 0 ist.

Schätzen mit Hilfe von x (lineare Regression):

\hat{u} = Orthogonale Projektion von u auf
 $\text{lin}(t_n, x)$. Wir haben es für ein y

so gemacht:

$y \mapsto y^z \mapsto \frac{\langle y^z, x^z \rangle}{\langle x^z, x^z \rangle} y^z$ (das ist die
Projektion von y^z auf $\text{lin}(x^z)$) und dann

$$\hat{y} = \frac{\langle y^z, x^z \rangle}{\langle x^z, x^z \rangle} y^z + y^m$$

7.2. Lineare Abbildungen Euklidischer Räume

7.2.1

Adjungierte Abbildung

Thm Sei $F: V \rightarrow V$ lineare Abbildung eines euklidischen Raums V der Dimension $n = \dim(V) \in \mathbb{N}$. Dann existiert eine lineare Abbildung $F^*: V \rightarrow V$, die durch F eindeutig mit Hilfe der Gleichung

$$\langle F(u), v \rangle = \langle u, F^*(v) \rangle \quad \forall u, v \in V$$

bestimmt ist. Des Weiteren gilt für die Operation $F \mapsto F^*$ folgendes:

- (i) $(F^*)^* = F$
- (ii) $(\alpha F + \beta G)^* = \bar{\alpha} F^* + \bar{\beta} G^*$
- (iii) $(F \circ G)^* = G^* \circ F^*$
- (iv) $\text{id}^* = \text{id}$
- (v) Ist F invertierbar, dann ist auch F^* invertierbar und es gilt $(F^*)^{-1} = (F^{-1})^*$

(hier für lineare $F, G: V \rightarrow V$ und $\alpha, \beta \in \mathbb{K}$).

Die Abbildung F^* nennt man die adjungierte Abbildung zu F .

Beweis: Wir fixieren eine Orthonormalbasis

b_1, \dots, b_n von V und berechnen F^* mit ☺ in dieser Basis.

$$\text{☺} \Rightarrow \langle F^*(x), b_i \rangle = \overline{\langle b_i, F^*(x) \rangle}$$

$$= \overline{\langle F(b_i), x \rangle}$$

$$= \langle x, F(b_i) \rangle$$

$$\Rightarrow F^*(x) = \sum_{i=1}^n \langle F^*(x), b_i \rangle b_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \langle x, F(b_i) \rangle b_i.$$

Dies zeigt die Eindeutigkeit, denn in unserer festen Basis b_1, \dots, b_n haben wir eine eindeutige Beschreibung von $F^*(x)$. Um die Existenz zu versichern müssen wir die Umkehrung zeigen:

$$F^*(x) = \sum_{i=1}^n \langle x, F(b_i) \rangle b_i \Rightarrow \text{☺ gilt.}$$

$$\langle u, F^*(v) \rangle = \left\langle u, \sum_{i=1}^n \langle v, F(b_i) \rangle b_i \right\rangle$$

$$= \sum_{i=1}^n \overline{\langle v, F(b_i) \rangle} \langle u, b_i \rangle$$

$$= \sum_{i=1}^n \langle F(b_i), v \rangle \langle u, b_i \rangle$$

$$= \left\langle \sum_{i=1}^n \langle u, b_i \rangle F(b_i), v \right\rangle$$

$$= \left\langle F \left(\sum_{i=1}^n \langle u, b_i \rangle b_i \right), v \right\rangle$$

$$= \langle F(u), v \rangle.$$

(i) - (v) - Aufgaben.

□