

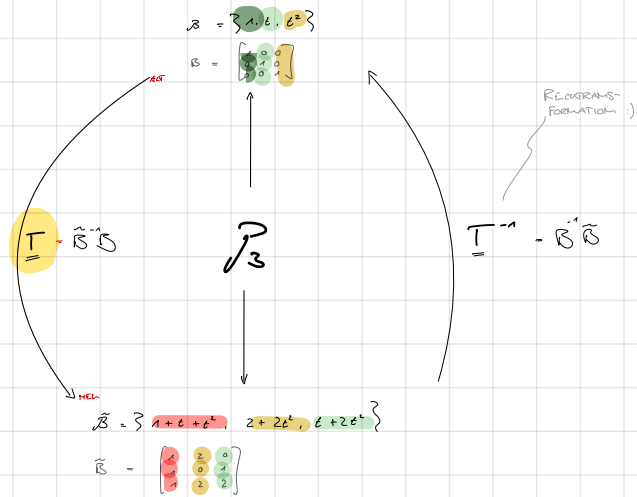
RECAP - W09

Basisswechsel
(- Matrix T)

1. Koordinatenmatrix $B, \tilde{B}$ bilden
(Vektorsystem, Bez. auf / Wahl Basis)

$$T := \tilde{B}^{-1} B \quad (\text{von } B \text{ zu } \tilde{B})$$

$$T^{-1} := B^{-1} \tilde{B} \quad (\text{von } \tilde{B} \text{ zu } B)$$



$$\tilde{x} = T x$$

COORDINATEN BEZGL. BASIS $\tilde{B}$ WERDEN
GEWONNEN IN COORDINATEN BEZGL. BASIS $\tilde{B}$

- Vektoren werden nicht so betrachtet.
- Vektorraum werden nicht so betrachtet.

Lin. Abbildungen :

$v, w \in V$, $\alpha \in \mathbb{R}$

1) Additivität: $A(v+w)(e) = A(v)(e) + A(w)(e)$ ✓

2) Homogenität: $A(\alpha v)(e) = \alpha \cdot A(v)(e)$ ✓

Als 1) und 2) folg. dass die Abbildung linear ist. :)

RECAP - W03

ABBILDUNGSMATRIZEN :

(zu linear abbilden)

$\mathcal{M}$ = ILIER (WORTBEDEUTUNG)

$\mathcal{M}$ = AUFGABEN SPEZIFISCH

$$\mathcal{M} : \mathcal{P}_3 \rightarrow \mathcal{P}_2$$

$$x(t) \mapsto \frac{d}{dt} x(t)$$

SO $\mathcal{B}_1 = \{1, t, t^2\}$ EINE BASIS FÜR $\mathcal{P}_3$ (LIEGEND)

SO $\mathcal{B}_2 = \{1, t\}$ EINE BASIS FÜR $\mathcal{P}_2$ (LIEGEND)

~> WIR SUCHEN DIE ABBILDUNGSMATRIX A , WELCHE DIE LINEARE ABBILDUNG $\mathcal{M}$ BEZÜGLICH DER BASIS $\mathcal{B}_1$ UND $\mathcal{B}_2$ DARSTELLT

1) ABBILDUNG ALLE BASISVEKTORE ALS $\mathcal{B}_2$ BILDEN

2) ABBILDUNG ALS LINEARKOMBINATION VON BASISVEKTORE ALS $\mathcal{B}_2$ BILDEN.

→ KOEFFIZIENTEN WERDEN BILDEN

$$\mathcal{M}(b_1) = \mathcal{M}(1) = \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} = 0 = 0 \cdot 1 + 0 \cdot t \xrightarrow{\mathcal{B}_2} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

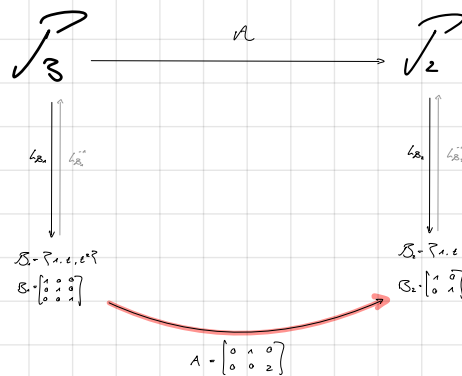
$$\mathcal{M}(b_2) = \mathcal{M}(t) = \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} t \end{bmatrix} = 1 = 1 \cdot 1 + 0 \cdot t \xrightarrow{\mathcal{B}_2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathcal{M}(b_3) = \mathcal{M}(t^2) = \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} t^2 \end{bmatrix} = 2t = 0 \cdot 1 + 2 \cdot t \xrightarrow{\mathcal{B}_2} \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$

ALSO FÜR ALLE BASISVEKTORE IN $\mathcal{B}_1$.

$$\Rightarrow A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

→ KOMMUTATIVE DIAGRAME :



ABBILDUNGSMATRIZEN BEZÜGL. ANDERER BASIS.

Die Abbildungsmatrix A sieht bezüglich verschiedener Basen verschieden aus
 obwohl die Abbildungsmatrix dieselbe lineare Abbildung A darstellt.

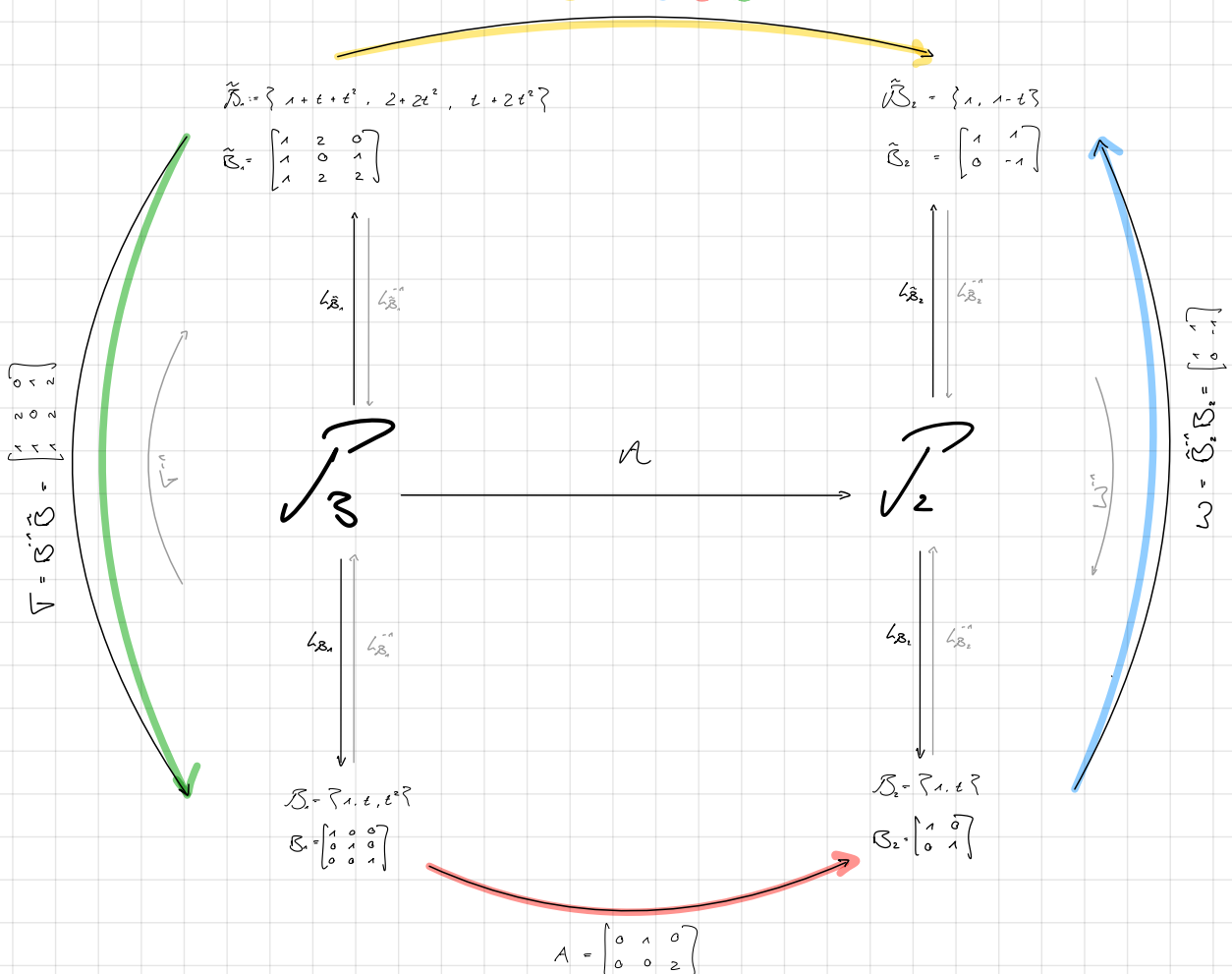
→ Abbildungsmatrix hängt von den Basen im Bild- und Urbildraum ab.

$$B = W \cdot A \cdot T$$

! Abbildungsmatrizen bezüglich verschiedener Basen wählen via. Kommutativ
 Diagramm gestellt werden.

→ Oder durch Abbilden der "neuen" Basisvektoren in $\tilde{B}_1, \tilde{B}_2$, Abbildung in Urbildraum.

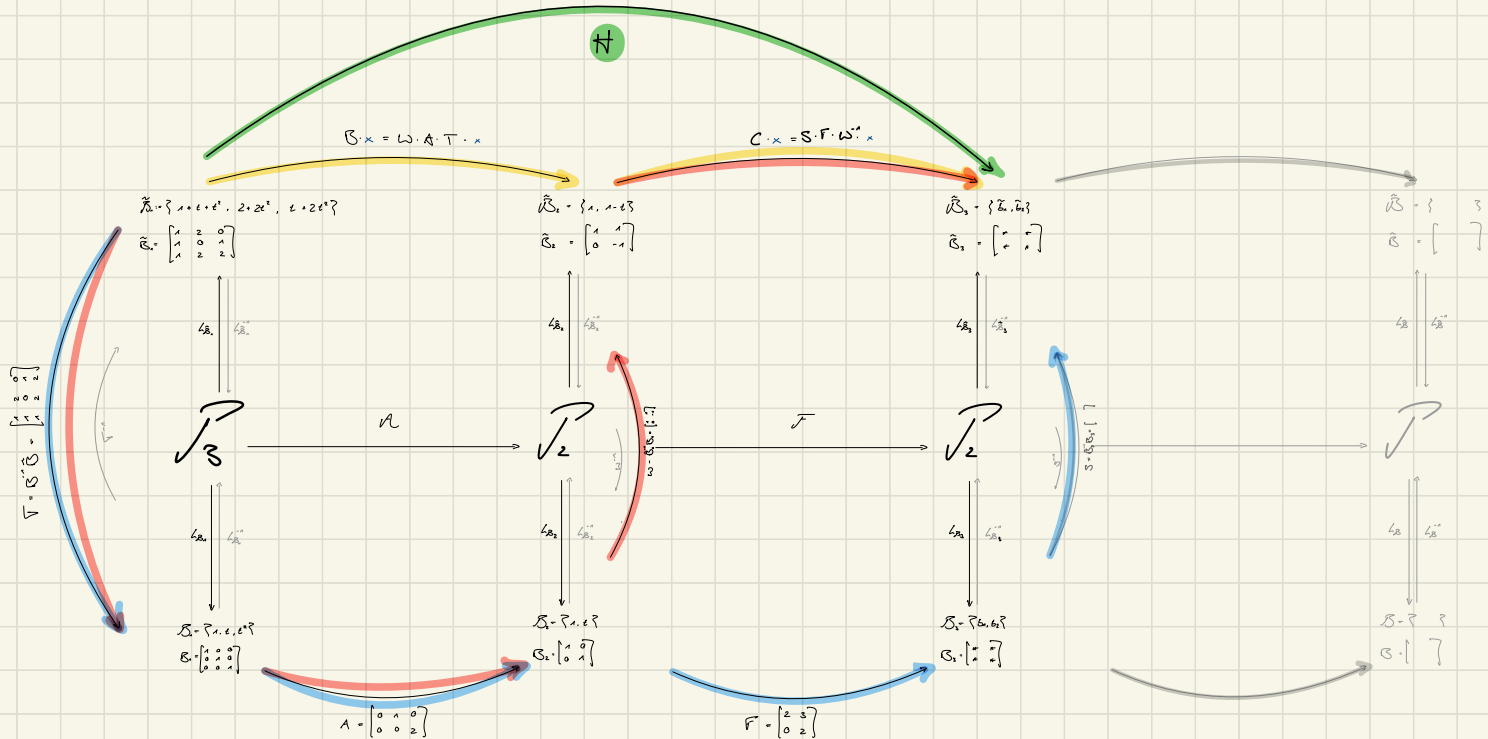
$$B \cdot x = W \cdot A \cdot T \cdot x$$



VERKNÜPFTE LIN. ABBILDUNGEN

$$\mathcal{H} = \mathcal{F} \circ \mathcal{U} = \mathcal{F}(\mathcal{U}(x \in \mathcal{E})) : \mathcal{P}_3 \longrightarrow \mathcal{P}_2$$

$$\mathcal{H} = \mathcal{C} \cdot \mathcal{B} = \mathcal{S} \cdot \mathcal{F} \cdot \mathcal{A} \cdot \mathcal{T} = \mathcal{C} \cdot \mathcal{W} \cdot \mathcal{A} \cdot \mathcal{T}$$

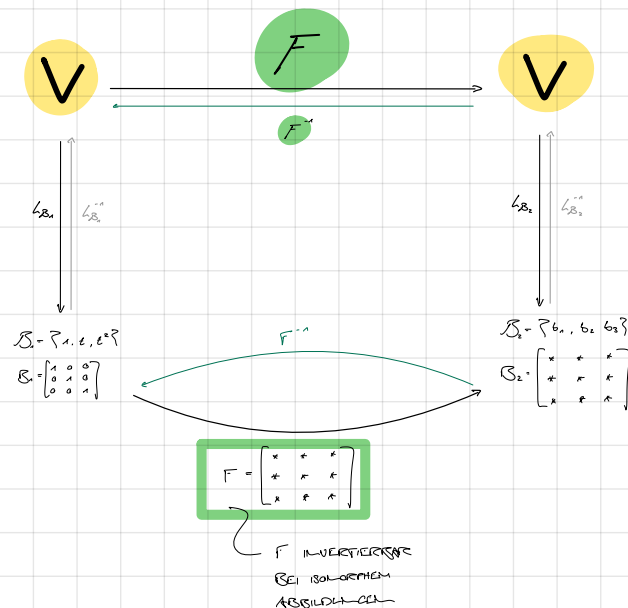


ALGO / ISOMORPHISMEN

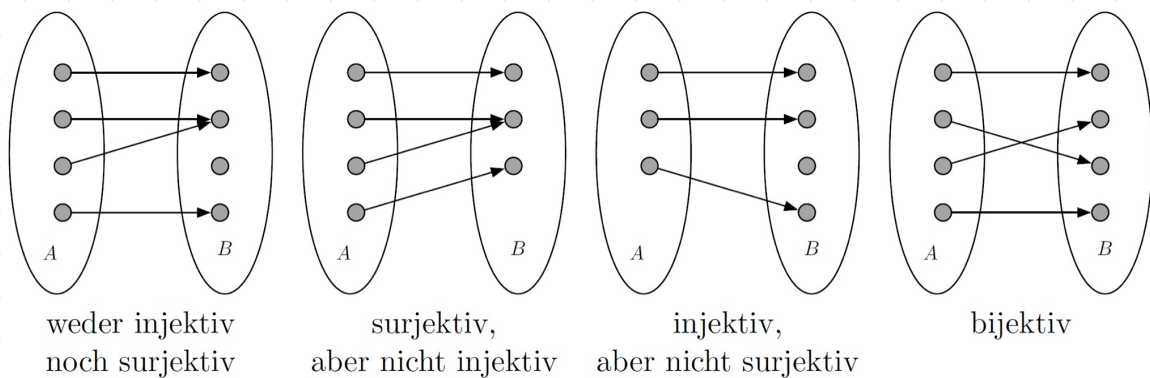
Definition 3.2.0.4. Isomorphismen und Automorphismen

Eine **bijektive lineare Abbildung** $\mathcal{F} : X \rightarrow Y$ heisst **Isomorphismus**.

In diesem Fall sagt man, dass die linearen Räume X, Y **isomorph** zueinander sind. Falls $X = Y$, dann heisst $\mathcal{F}$ **Automorphismus**.



RECAP :



DER VOLLSTÄNDIGKEIT :

Kernel und Bild

Definition 3.2.0.7. Kernel und Bild

Sei $\mathcal{F}$ eine Abbildung, dann können folgende zwei Mengen definiert werden:

Kernel von $\mathcal{F}$:

$$\text{Kern}(\mathcal{F}) = \{x \in X, \mathcal{F}x = 0\}.$$

Wenn $\mathcal{F}$ eine lineare Abbildung ist, dann ist $\text{Kern}(\mathcal{F})$ ein linearer Unterraum von X .

Bild von $\mathcal{F}$:

$$\text{Bild}(\mathcal{F}) = \{y \in Y, \text{ so dass } x \in X \text{ mit } \mathcal{F}x = y\}.$$

Wenn $\mathcal{F}$ eine lineare Abbildung ist, dann ist $\text{Bild}(\mathcal{F})$ ein linearer Unterraum von Y .

NOTES MELES :)

Satz 3.2.0.8. Kern einer linearen Injektion

Wenn $\mathcal{F} : X \rightarrow Y$ eine lineare Abbildung ist, dann gilt:

$\mathcal{F}$ ist injektiv genau dann, wenn $\text{Kern}(\mathcal{F}) = \{0\}$.

Satz 3.2.0.9. Dimensionssatz

Wenn $\mathcal{F} : X \rightarrow Y$ eine lineare Abbildung zwischen den beiden endlichdimensionalen Räumen X und Y ist, dann gilt:

$$\dim(\text{Kern}(\mathcal{F})) + \dim(\text{Bild}(\mathcal{F})) = \dim(X).$$

Definition 3.2.0.10. Rang einer linearen Abbildung

Der Rang einer linearen Abbildung $\mathcal{F}$ zwischen zwei endlichdimensionalen Räumen ist

$$\text{Rang}(\mathcal{F}) = \text{Rang}(\mathbf{F}) = \dim(\text{Bild}(\mathbf{F})).$$

2-3 MATRICE

Normen

Definition 4.1.0.1. Norm

Sei V ein linearer Raum.

Die Funktion $\|\cdot\| : V \rightarrow [0, \infty[$ heisst Norm in V , falls sie folgende Eigenschaften erfüllt:

(N1) Aus $\|v\| = 0$ folgt $v = 0$.

(N2) Sei α ein Skalar und $v \in V$ beliebig. Dann gilt: $\|\alpha v\| = |\alpha| \|v\|$.

(N3) Für beliebige $v, w \in V$ gilt: $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$ (Dreiecksungleichung).

Definition 4.1.0.2. Normierter linearer Raum

Ein linearer Raum V , welcher eine Norm $\|\cdot\|$ besitzt, heisst normierter linearer Raum.

→ Fazit: Die Euklidische Norm $\|x\|_2 := \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots}$ ist nicht "die" Euklidische.

Bsp.: p -Norm in $\mathbb{R}^n$: $\|x\|_p := \left(|x_1|^p + \dots + |x_n|^p \right)^{1/p}$

1 -Norm in $\mathbb{R}^n$: $\|x\|_1 := |x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|$

...

n -Norm in $\mathbb{R}^n$: $\|x\|_n := \max\{|x_1|, |x_2|, \dots, |x_n|\}$

→ $\langle v, w \rangle \leq \|v\| \|w\|$

Matrixnormen:

Die Zeilensummen-Norm $\|\cdot\|_\infty$:

$$\|A\|_\infty = \max_{\|x\|_\infty=1} \|Ax\|_\infty = \max_{i=1, \dots, m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

Für eine Matrix A würden wir dies folgendermassen berechnen:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & -3 \\ 2 & 3 & -1 \end{bmatrix} \Rightarrow \|A\|_\infty = \max\{|1| + |-2| + |-3|, |2| + |3| + |-1|\} = 6.$$

Die Spektral-Norm $\|\cdot\|_2$:

$$\|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^H A)},$$

wobei $\lambda_{\max}$ der grösste Eigenwert von $A^H A$ ist. Was ein Eigenwert ist und wie wir diesen berechnen können, werden wir im Kapitel 7.2 sehen.

WERDEN WIR SPÄTER IN
SCHNITT WIEDER TREFFEN :)

Skalarprodukte

Definition 4.2.0.1. Skalarprodukt

Sei V ein linearer Raum.

Ein Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ist eine Funktion von zwei Variablen in diesem Raum V

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$$

welche die folgenden drei Eigenschaften erfüllt:

(S1) Die Funktion ist *linear im zweiten Argument*:

$$\langle x, ay + bz \rangle = a\langle x, y \rangle + b\langle x, z \rangle$$

für alle $x, y, z \in V$ und a, b Skalare;

(S2) Die Funktion ist *symmetrisch*:

$$\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle \text{ über } \mathbb{R}$$

$$\langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle} \text{ über } \mathbb{C};$$

(S3) Die Funktion ist *positiv definit*:

$$\langle x, x \rangle \geq 0 \text{ für alle } x \in V$$

$$\langle x, x \rangle = 0 \implies x = 0;$$

falls nur der erste dieser beiden letzten Punkte erfüllt ist, so sprechen wir von *positiv semi-definit*.

Definition 4.2.0.4. Norm aus einem Skalarprodukt

Man sagt, dass eine Norm $\|\cdot\|$ aus einem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ kommt, falls

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

für alle Elemente x eines linearen Raumes X .

z.B. Euklidischer Norm: $x \in \mathbb{R}^n$

$$\|x\|_2 := \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2} = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

Definition 4.2.0.9. Orthogonale Projektion auf einem Vektor

Sei V ein linearer Raum mit einem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$. So ist die orthogonale Projektion $P_y x$ von $x \in V$ auf $y \in V$, für $y \neq 0$, definiert als

$$P_y x = \frac{\langle y, x \rangle}{\langle y, y \rangle} y.$$

ZB: DIE ORTHOGONALE PROJEKTION VON $x = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$ AUF $y = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ IST :

$$P_y x = \frac{\langle y, x \rangle}{\langle y, y \rangle} y = \frac{1 \cdot 1 + 0 + 0}{1^2 + 1^2 + 0^2} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \underline{\underline{\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}}$$

Definition 4.2.0.12. Winkel in einem linearen Raum

Der Winkel $\widehat{\cdot}$ zwischen zwei Elementen x und y eines linearen Raumes V mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ist definiert als

$$\varphi(x, y) = \widehat{x, y} = \arccos \frac{|\langle x, y \rangle|}{\|x\| \|y\|}.$$

ZB: DER WINKEL ZWISCHEN $x = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$ UND $y = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ IST :

$$\arccos \left[\frac{|1 \cdot 1 + 2 \cdot 1 + 0|}{\sqrt{1^2 + 2^2 + 3^2} \cdot \sqrt{1^2 + 1^2 + 0}} \right] \approx \underline{\underline{55.5^\circ}}$$

ORTHOGONALES Vektoren $\iff$ SKALARPRODUKT = 0

Satz 4.2.0.11. Schwarz'sche Ungleichung

Sei V ein linearer Raum mit $\langle \cdot, \cdot \rangle$ einem Skalarprodukt, dann gilt folgende Ungleichung für alle Elemente $x, y \in V$:

$$|\langle x, y \rangle| \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} \sqrt{\langle y, y \rangle}.$$

Dies kann alternativ auch mit der aus dem Skalarprodukt kommende Norm $\|\cdot\|$ geschrieben werden:

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|.$$

Satz 4.2.0.13. Pythagoras

Sei V ein linearer Raum mit Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ und einer aus diesem Skalarprodukt kommende Norm $\|\cdot\|$.

Für zwei Elemente x und y , welche orthogonal aufeinander stehen ($x \perp y$, d.h. $\langle x, y \rangle = 0$), gilt

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

HIER TO HAVE
(+ cases ...)

$$\|\cdot\|_2 \stackrel{!}{=} 1$$

Satz 4.2.0.15. Orthogonale Vektoren sind linear unabhängig

Seien $e_1, e_2, \dots, e_n$ **Einheitsvektoren** in einem linearen Raum V mit einer Norm $\|\cdot\|$, die aus dem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$ kommt.

Falls die Einheitsvektoren $e_1, e_2, \dots, e_n$ paarweise orthogonal sind, so sind sie auch linear unabhängig.

ORTHOGONALITÄT $\implies$ LIM. UNABHÄNGIGKEIT



ZS: $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ UND $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ SIND LIM. UNABHÄNGIG,
ABER NICHT ORTHOGONAL.
 $\rightarrow$ WIE WÜRDEN MAN DAS ZEIGEN? :)

ALSO GILT SATZ 4.2.0.15 AUCH LIM. UNABHÄNGIG

Satz 4.2.0.16. Orthonormale Basis

n paarweise orthogonale Einheitsvektoren in einem linearen Raum der Dimension n bilden eine orthonormale Basis in diesem Raum.

BEI ORTHOGONALEM BASEN MÜSSEN DIE BASISVEKTORE ORTHOGONAL SEIN, ABER NICHT NORM $\|e_i\| = 1$ HABEN.

$\rightarrow$ DOCH WIE KANN MAN EINE ORTHONORMALE BASIS BILDEN?

$\rightarrow$ LÄSST SICH :)

BEWERTEN WIR UNSERE ERHALTENE ONS :)

(!)

Satz 4.2.0.20. Parseval

Das Skalarprodukt in V lässt sich über das euklidischen Skalarprodukt in $\mathbb{R}^n$ berechnen:

$$\langle x, y \rangle = \mathbf{x}^H \mathbf{y} = \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle.$$

← NOTATION... MADA :)

SEI $\text{ONS} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, \sqrt{\frac{3}{2}} \cdot x, \sqrt{\frac{10}{9}} (3x^2 - 1) \right\}$ EINE ONS VON $\mathcal{P}_3$.

SEI DAS SKALARPRODUKT $\langle g, h \rangle = \int_{-1}^1 g(x) h(x) dx$ MIT $g(x), h(x) \in \mathcal{P}_3$

BESTIMME $\langle \frac{2}{\sqrt{2}}, \sqrt{\frac{12}{2}} x + \frac{1}{\sqrt{2}} \rangle$.

VARIANTE 1: DIREKT IM SKALARPRODUKT (DEFINITION) EINSETZEN.

$$\langle \frac{2}{\sqrt{2}}, \sqrt{\frac{12}{2}} x + \frac{1}{\sqrt{2}} \rangle = \int_{-1}^1 \left(\frac{2}{\sqrt{2}} \right) \cdot \left(\sqrt{\frac{12}{2}} x + \frac{1}{\sqrt{2}} \right) dx = \text{LANGE RECHNUNG ...} = \underline{\underline{2}}$$

VARIANTE 2: SATZ VON PARSEVAL :

$$\langle \frac{2}{\sqrt{2}}, \sqrt{\frac{12}{2}} x + \frac{1}{\sqrt{2}} \rangle \stackrel{\text{ONS}}{=} \left\langle \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ \sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle \stackrel{\text{KOORDINATEN BEZÜGLICH ONS}}{=} \underline{\underline{2}}$$

