

## Merkzettel „Vektoren und Matrizen“

24.05.2024

### Vektoren in $\mathbb{R}^2$

Gerade Parameter-darstellung:	$g: \vec{x} = \overrightarrow{OA} + s\vec{a}$	Normalvektor-form:	$g: \vec{n} \cdot \vec{x} = \vec{n} \cdot \overrightarrow{OP}$	Normalvektor ablesen aus $ax + by = c \rightarrow \vec{n} = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$
Hessische Abstandsformel:	$d(P, g) =  \overrightarrow{AP} \cdot \vec{n}_0  = \frac{ \overrightarrow{AP} \cdot \vec{n} }{ \vec{n} }$	Fläche Parallelogramm: $A =  \vec{a} \times \vec{b} $	Normalvektor ablesen aus Richtungsvektor $\vec{a}$ :	$\vec{a} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \rightarrow \vec{n}_l = \begin{pmatrix} -y \\ x \end{pmatrix}; \vec{n}_r = \begin{pmatrix} y \\ -x \end{pmatrix}$

### Vektoren in $\mathbb{R}^3$

Ebene Parameter-darstellung:	$\varepsilon: \vec{x} = \overrightarrow{OA} + s\vec{a} + t\vec{b}$	Normalvektor $\vec{n}_\varepsilon$ ablesen aus $ax + by + cz = c \rightarrow \vec{n}_\varepsilon = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}$ , oder: $\vec{n}_\varepsilon = \vec{a} \times \vec{b}$		
Hessische Abstandsformel:	$d(g, \varepsilon) =  \overrightarrow{AP_\varepsilon} \cdot \vec{n}_0  = \frac{ \overrightarrow{AP} \cdot \vec{n} }{ \vec{n} }$	Winkel $\vec{a}, \varepsilon$ :	$\varphi = 90^\circ - \arccos \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{ \vec{a}  \cdot  \vec{b} } = 90^\circ - \arccos(\vec{a}_0 \cdot \vec{b}_0)$	
Kreuzprodukt („äuß. Prod.“)	$\begin{pmatrix} a_x \\ a_y \\ a_z \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} b_x \\ b_y \\ b_z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_y b_z - a_z b_y \\ -(a_x b_z - a_z b_x) \\ a_x b_y - a_y b_x \end{pmatrix}$	$ \vec{a} \times \vec{b}  =  \vec{a}  \cdot  \vec{b}  \cdot \sin \alpha;$ wenn $ \vec{a} \times \vec{b}  = 0$ , dann sind $\vec{a}$ und $\vec{b}$ parallel		
Schneide Ebene/Gerade	$\varepsilon = g \Rightarrow \overrightarrow{OA_\varepsilon} + s\vec{a}_\varepsilon + t\vec{b}_\varepsilon = \overrightarrow{OA_g} + s\vec{a}_g \Rightarrow \text{GLS lösen}$			

### Vektorrechnung in $\mathbb{R}^n$ allgemein

Skalarprodukt („kanon. inn. Produkt“)	$\vec{x} \cdot \vec{y} = \sum_{i=1}^n x_i y_i = \vec{x}^T I \vec{y}$	$\vec{a} \cdot \vec{b} = \ \vec{a}\  \cdot \ \vec{b}\  \cdot \cos \alpha$ wenn $ \vec{a} \cdot \vec{b}  = 0 \rightarrow \vec{a} \perp \vec{b}$	Linearität: $(\vec{x} + \vec{y}) \cdot \vec{z} = \vec{x} \cdot \vec{z} + \vec{y} \cdot \vec{z}$ ; $(s\vec{x}) \cdot \vec{y} = s(\vec{x} \cdot \vec{y})$ ; Symmetrie: $\vec{x} \cdot \vec{y} = \vec{y} \cdot \vec{x}$ ; positive Definitheit: $\vec{x} \cdot \vec{x} \geq 0; \vec{x} \cdot \vec{x} = 0 \Leftrightarrow \vec{x} = \vec{0}$
Euklid. Norm („Länge“):	$\left\  \begin{pmatrix} a_x \\ a_y \\ a_z \end{pmatrix} \right\  = \sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}$	Winkel $\vec{x}, \vec{y}$ : $\varphi = \arccos \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{\ \vec{x}\  \cdot \ \vec{y}\ } = \arccos(\vec{x}_0 \cdot \vec{y}_0)$	p-Norm: $\ \vec{x}\ _p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n  x_i ^p}$ 1er-Norm: $\ \vec{x}\ _1 = \sum_{i=1}^n  x_i $
Skalare Projektion $a \rightarrow b$ :	$\ \vec{a}_{\vec{b}}\  = \vec{a} \cdot \vec{b}_0 = \vec{a} \cdot \frac{\vec{b}}{\ \vec{b}\ }$ $a \rightarrow b = \vec{a}_{\vec{b}}$	Vektorprojektion	$\vec{a}_{\vec{b}} = \ \vec{a}_{\vec{b}}\  \vec{b}_0 = \left( \vec{a} \cdot \frac{\vec{b}}{\ \vec{b}\ } \right) \frac{\vec{b}}{\ \vec{b}\ } = \left( \vec{a} \cdot \frac{\vec{b}}{\ \vec{b}\ ^2} \right) \vec{b}$
Sonstiges:	$\ s\vec{v}\  = s\ \vec{v}\ $ ; Einheitsvektor $\vec{a}_0 = \frac{\vec{a}}{\ \vec{a}\ }$	Halbierungspunkt $H = \frac{\vec{A}-\vec{B}}{2}$	Reflexion v. $\vec{u}$ an Ebene $\vec{n}$ $\vec{u}_a = \vec{u} - 2\vec{u}_{\vec{n}}$

### Vektoren in allgemeinen linearen Vektorräumen

Linearer Vektorraum:	$\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}; (\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w}); \vec{u} + \vec{0} = \vec{u}; \vec{u} + (-\vec{u}) = \vec{0};$ $(st)\vec{v} = s(t\vec{v}); (s+t)\vec{v} = s\vec{v} + t\vec{v}; s(\vec{u} + \vec{v}) = s\vec{u} + s\vec{v}; 1\vec{v} = \vec{v}$
Euklid. Vektorraum ( $V, \langle \cdot, \cdot \rangle$ ):	Vektorraum über $\mathbb{R}$ mit def. Innerem Prod.: Linearität: $\langle \vec{u} + \vec{v}, \vec{w} \rangle = \langle \vec{u}, \vec{w} \rangle + \langle \vec{v}, \vec{w} \rangle$ ; $\langle s\vec{u}, \vec{v} \rangle = s\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$ ; Symmetrie: $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \langle \vec{v}, \vec{u} \rangle$ ; pos. Definitheit: $\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle \geq 0; \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = 0 \Leftrightarrow \vec{u} = \vec{0}$
Norm. Vektorraum ( $V, \ \cdot\ $ ):	Vektorraum über $\mathbb{K}$ mit definierter Norm
Euklidische Norm (Länge):	$\ \vec{x}\ _2 = \sqrt{\langle \vec{x}, \vec{x} \rangle}$
Dreiecksungleq.:	$\ \vec{u} + \vec{v}\  \leq \ \vec{u}\  + \ \vec{v}\ $
Lin. unabhängig:	$s_1 \vec{v}_1 + s_2 \vec{v}_2 + \dots + s_k \vec{v}_k = \vec{0} \Rightarrow$ wenn w.A. nur mit allen $s_k = 0$ , dann ist $\vec{v}_1 \dots \vec{v}_k$ l.u. ( $\vec{v}_1 \dots \vec{v}_k \neq \vec{0}$ )
Unterraum	$(U \subseteq V) \wedge (\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in U \Rightarrow \vec{v}_1 + \vec{v}_2 \in U) \wedge (\vec{v} \in U \Rightarrow s\vec{v} \in U)$
Direkte Summe	$V = U \oplus W \Leftrightarrow (V = U + W) \wedge (U \cap W = \{\vec{0}\})$
Gram-Schmidt	Geg.: $B = \{\vec{b}_1, \vec{b}_2, \vec{b}_3\}; \vec{w}_1 = \vec{b}_1; \vec{w}_2 = s_{21} \vec{w}_1 + \vec{b}_2; \vec{w}_3 = s_{31} \vec{w}_1 + s_{32} \vec{w}_2 + \vec{b}_3; s_{ij} = -\frac{\langle b_i, w_j \rangle}{\langle w_j, w_j \rangle}; \vec{c}_i = \frac{\vec{w}_i}{\ \vec{w}_i\ }$
Orthogonalbas.:	$B$ ist OGB, wenn $\langle b_i, b_j \rangle = 0: \forall i \neq j$
	Orthonormalbasis: $B$ ist ONB, wenn $\langle b_i, b_j \rangle = \delta_{ij}$
	In ONB: $\langle \vec{x}, \vec{b}_i \rangle = x_i$

## Matrixmultiplikation

Produkt $A \cdot \vec{x}$ (Matrix mal Vektor) (Drehstreckung von $\vec{x}$ )	<b>Bedingung:</b> Spalten Matrix = Elemente Vektor $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$ $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{bmatrix} \quad (\begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 \end{array})$
Produkt $A \cdot B$ (Matrix mal Matrix) (i. A.: $A \cdot B \neq B \cdot A$ )	<b>Bedingung:</b> Spalten $A =$ Zeilen $B$ $\begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{bmatrix} \quad (\begin{array}{l} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} \end{array})$

## Allgemeine $m \times n$ -Matrizen bzw. Abbildungen ( $m \dots$ Zeilen, $n \dots$ Spalten)

Rang( $A$ )= $\dim(\text{Bild}(A))$	$\begin{bmatrix} x & x & x \\ x & x & x \\ x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Gauss}} \begin{bmatrix} x & x & x \\ 0 & x & x \\ 0 & 0 & x \end{bmatrix} : \text{Rang} = \# \text{ linear unabhängiger Zeilenvektoren} = \# \text{ linear unabhängiger Spaltenvektoren}$
Basis( $\text{Bild}(A)$ )	$\begin{bmatrix}   &   &   \\ [\tilde{a}_1] & [\tilde{a}_2] & [\tilde{a}_3] \\   &   &   \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Gauss}} \begin{bmatrix} x & x & x \\ 0 & x & x \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Basis}(\text{B}(A)) = \mathcal{L}(\tilde{a}_1, \tilde{a}_2)$
Basis( $\text{Kern}(A)$ )	$\begin{bmatrix} x & x & x & x \\ x & x & x & x \\ x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Gauss}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & a & b \\ 0 & 1 & c & d \\ 0 & 0 & X & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{ergänzen}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & a & b \\ 0 & 1 & c & d \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & X \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Basis}(\text{K}(A)) = \mathcal{L}\left(\begin{pmatrix} -a \\ -c \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -b \\ -d \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) \quad \text{Kern: } \forall \vec{x}: A\vec{x} = \vec{0}$
$[\vec{v}]_E \rightarrow [\vec{v}]_B$	$[B   [\vec{v}]_E] \xrightarrow{\text{Gauss}} [I   [\vec{v}]_B]; \text{ oder: } [\vec{v}]_B = T_{B \leftarrow E} [\vec{v}]_E = B^{-1}[\vec{v}]_E \quad [\vec{v}]_B \rightarrow [\vec{v}]_E: \quad [\vec{v}]_E = T_{E \leftarrow B} [\vec{v}]_B = B[\vec{v}]_B$
$[\varphi(E)]_E \rightarrow [\varphi(E)]_B$	$[B   [\varphi(E)]_E] \xrightarrow{\text{Gauss}} [I   [\varphi(E)]_B]; \text{ oder: } [\varphi(E)]_B = T_{B \leftarrow E} [\varphi(E)]_E = B^{-1}[\varphi(E)]_E$
$[\varphi(E)]_E \rightarrow [\varphi(B)]_B$	$\begin{bmatrix}   &   &   \\ \vec{b}_1 & \vec{b}_2 & \cdots \\   &   &   \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix}   &   &   \\ [\varphi(\vec{b}_1)]_E & [\varphi(\vec{b}_2)]_E & \cdots \\   &   &   \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Gauss}} [I   [\varphi(B)]_B]; \text{ oder: } [\varphi(B)]_B = T_{B \leftarrow E} [\varphi(E)]_E T_{E \leftarrow B} = B^{-1}[\varphi(E)]_E B$
$[\varphi(B)]_E \rightarrow [\varphi([\vec{x}]_E)]_B$	$[\varphi([\vec{x}]_E)]_B = T_{B \leftarrow E} [\varphi(B)]_E T_{B \leftarrow E} [\vec{x}]_E = B^{-1} [\varphi(B)]_E B^{-1} [\vec{x}]_E$
$[\varphi(B)]_B \rightarrow [\varphi(C)]_C$	$[\varphi(C)]_C = T_{C \leftarrow B} [\varphi(B)]_B T_{B \leftarrow C} = \begin{bmatrix}   &   &   \\ [\vec{b}_1]_C & [\vec{b}_2]_C & \cdots \\   &   &   \end{bmatrix} [\varphi(B)]_B \begin{bmatrix}   &   &   \\ [\vec{c}_1]_B & [\vec{c}_2]_B & \cdots \\   &   &   \end{bmatrix}$
$U = \mathcal{L}\{\vec{u}, \vec{v}\} \rightarrow \text{Basis}(U^\perp)$	$z. B. U \in \mathbb{R}^3: \text{Basis}(U^\perp) = \text{Basis}\left(\text{Kern}\left(\begin{pmatrix} - & \vec{u}^T & - \\ - & \vec{v}^T & - \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}\right)\right) q$
Natürliche Matrixnorm	$\ A\ _\rho = \max_{\vec{x} \neq \vec{0}} \left( \frac{\ A\vec{x}\ _\rho}{\ \vec{x}\ _\rho} \right) = \max_{\ \vec{x}\ _\rho=1} (\ A\vec{x}\ )$
Spektralnorm	$\ A\ _2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$
1-Norm: $\ A\ _1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m  a_{ij} $	(größte Spalten-betragssumme)
Maximum-Norm: $\ A\ _\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n  a_{ij} $	(größte Zeilen-betragssumme)

## Quadratische $n \times n$ -Matrizen

$\det \begin{vmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{vmatrix} = a_1 b_2 - b_1 a_2$	$\det \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix} = \begin{array}{l} a_1 b_2 c_3 + a_1 (-1)^{1+1} \begin{vmatrix} b_2 & c_2 \\ b_3 & c_3 \end{vmatrix} + \\ b_1 c_2 a_3 + a_1 (-1)^{1+2} \begin{vmatrix} b_2 & c_2 \\ a_3 & c_3 \end{vmatrix} + \\ c_1 a_2 b_3 - b_1 (-1)^{1+2} \begin{vmatrix} a_2 & c_2 \\ a_3 & c_3 \end{vmatrix} + \\ c_1 b_2 a_3 - c_1 (-1)^{1+3} \begin{vmatrix} a_2 & b_2 \\ a_3 & b_3 \end{vmatrix} + \\ c_2 b_3 a_1 - c_2 (-1)^{1+3} \begin{vmatrix} b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 \end{vmatrix} \end{array}$	$(A+B)^T = A^T + B^T \quad \det(A^T) = \det(A)$ $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \quad A^{p+q} = A^p \cdot A^q$ $\det(sA) = s^n \det(A)$ $\det(AB) = \det(A) \det(B)$
regulär: $\text{Rang}(A) = n \Leftrightarrow \text{Kern}(A) = \vec{0} \Leftrightarrow A\vec{x} = \vec{0} \text{ hat nur Lsg. } \vec{x} = \vec{0} \Leftrightarrow \det A  \neq 0 \Leftrightarrow \forall \lambda \neq 0 \Leftrightarrow \exists: A^{-1}$		singulär: $\neg$ regulär
invertierbar: $\exists B: AB = I \Leftrightarrow \text{regulär}$	Invertieren: $[A I] \xrightarrow{\text{Gauss}} [I A^{-1}]$	
diag.sierbar: $\exists T: T A T^{-1} = D \Leftrightarrow \exists \text{ Eigenbasis } D: A = X D X^{-1} \Leftrightarrow \forall \lambda: \text{algebr. Vielfachheit } n = \text{geom. Vielfachheit } g$		
symetrisch: $A^T = A \Leftrightarrow \text{EV bilden OGB} \Leftrightarrow \exists: \text{OGB } D: V^T A V = D$	$\text{sym.} \Rightarrow \text{wenn } A \in \mathbb{R}^{n \times n}: \forall \lambda \in \mathbb{R}; \text{ sym.} \Rightarrow \text{diagonalisierbar}$	
orthogonal: $A^T = A^{-1} \Leftrightarrow A A^T = I \Leftrightarrow \ \vec{x}\  = \ A\vec{x}\ $	$\text{orthogonal} \Rightarrow \det(A) = \pm 1; \text{orthognal} \Rightarrow \forall \lambda = \pm 1$	
Definit $q(\vec{x}) = \vec{x}^T A \vec{x}$ . Wenn $q(\vec{x}) > ( \geq ) 0 \forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\} \Rightarrow \text{positiv (semi)definit}$ . Wenn $q(\vec{x}) < ( \leq ) 0 \Rightarrow \text{negativ (semi)definit}$ .		
Hauptmin.krit $\det(M_k) > 0, k = 1 \dots n \Rightarrow \text{pos. definit.}; \text{ sgn}(\det(M_k)) = (-1)^k, k = 1 \dots n \Rightarrow \text{neg. definit}$		
EW $\lambda$ , EV $\vec{v}$ $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$ ; Eigenvektor $\vec{v} \in \mathbb{C}^n \setminus \{\vec{0}\}$ ; Eigenwert $\lambda \in \mathbb{C}$ . Wenn $A \in \mathbb{R}^{n \times n} \wedge \text{pos. definit} \Rightarrow \forall \lambda \in \mathbb{R} \wedge \forall \lambda > 0$ .		
Berechnung EW und EV $\text{EW: } p(\lambda) = \det(A - \lambda I) = 0; \text{EV: } \vec{v}_{1 \dots n} \in \text{Eigenraum}(\lambda_i) = \text{Kern}(A - \lambda_i I)$		
Jordan $A = X J X^{-1}; z. B: \lambda_1: n = 2; g = 1: J = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 1 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}; X = \begin{bmatrix}   &   &   \\ \vec{v}_1 & \vec{h}_1 & \vec{v}_2 \\   &   &   \end{bmatrix}$		

## Gleichungssysteme

$A\vec{x} = \vec{b}$ lösbar:	$\text{Rang}(A \vec{b}) = \text{Rang}(A) \Leftrightarrow \vec{b} \in \text{Bild}(A) \Leftrightarrow \vec{b} \cdot \vec{z} = 0: \forall \vec{z} \in \text{Kern}(A^T)$	$\exists \text{Lsg.}:$	$\text{Rang}(A \vec{b}) \neq \text{Rang}(A)$
$A\vec{x} = \vec{b}; \exists 1 \text{ Lsg.}:$	$\text{Rang}(A \vec{b}) = \text{Rang}(A) = n \Leftrightarrow \det(A) \neq 0$	$\exists \infty \text{ Lsg.}:$	$\det(A) \neq 0 \wedge \text{Rang}(A \vec{b}) = \text{Rang}(A)$

Lösen von 3x3 Gleichungssystemen mit der Cramer-Regel:

$a_1x + b_1y + c_1z = d_1$	$D = \det \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix}$	$D_x = \det \begin{vmatrix} d_1 & b_1 & c_1 \\ d_2 & b_2 & c_2 \\ d_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix}$	$D_y = \det \begin{vmatrix} a_1 & d_1 & c_1 \\ a_2 & d_2 & c_2 \\ a_3 & d_3 & c_3 \end{vmatrix}$	$D_z = \det \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & d_1 \\ a_2 & b_2 & d_2 \\ a_3 & b_3 & d_3 \end{vmatrix}$	$x = \frac{D_x}{D}$
$a_2x + b_2y + c_2z = d_2$					$y = \frac{D_y}{D}$
$a_3x + b_3y + c_3z = d_3$					$z = \frac{D_z}{D}$

## Differenzialgleichungssysteme

$\dot{\vec{x}}(t) = A\vec{x}(t) + \vec{f}(t)$	EW: $p(\lambda) = \det(A - \lambda I) = 0$	EV: $\vec{v}_{1\dots n} \in \text{Eigenraum}(\lambda_i) = \text{Kern}(A - \lambda_i I)$	Wenn $n < g$ , HV: $(A - \lambda_i I)\vec{h} = \vec{v}_i$
Homogene Lösung:	Für jeden EV zu $\lambda_i \in \mathbb{R}$ : $\vec{y}_h = c_i e^{\lambda_i t} \vec{v}_i$	Für jeden 1. HV zu $\lambda_i \in \mathbb{R}$ : $\vec{y}_h = c_i e^{\lambda_i t} (\vec{h} + t \vec{v}_i)$	
	Für jeden EV $\vec{v}_{ij} = \vec{a} \pm i\vec{b}$ zu $\lambda_{ij} = \alpha \pm i\beta$ : $\vec{y}_h = c_i e^{\alpha t} (\vec{a} \cos \beta t - \vec{b} \sin \beta t) + c_j e^{\alpha t} (\vec{b} \cos \beta t + \vec{a} \sin \beta t)$		
Partikuläre Lösung	$\vec{f}(t) = \vec{a} \frac{\sin \omega t}{\cos \omega t}$	$\vec{y}_p = \vec{a} \sin \omega t + \vec{b} \cos \omega t$	$\vec{f}(t) = \vec{a} + \vec{b}t + \vec{c}t^2 + \dots$
			$\vec{y}_p = \vec{a} + \vec{b}t + \vec{c}t^2 + \dots$
			$\vec{f}(t) = \vec{a} e^{\omega t}$
			$\vec{y}_p = \vec{a} e^{\omega t}$
$B\ddot{\vec{y}}(t) + C\vec{y}(t) = \vec{k}(t)$	$p(\lambda) = \det(C - \lambda B) = 0$	$\vec{q}_{1\dots n} \in \text{Kern}(C - \lambda_i B)$	$\mu_{1\dots n} = \sqrt{\lambda_{1\dots n}}$
Hom. Lsg.:	Für jedes $\vec{q}_i$ zu $\lambda_i \in \mathbb{R}$ : $\vec{y}_h = \vec{q}_i (\alpha_i \cos \mu t + \beta_i \sin \mu t)$		
Part. ikuläre Lösung:	$\vec{k}(t) = \vec{a} \sin \omega t; \omega \neq \mu_i$	$\vec{y}_p = \vec{a} \sin \omega t$	$\vec{k}(t) = \vec{a} \sin \omega t; \omega = \mu_i$
			$\vec{y}_p = \vec{a} t \sin \omega t$
	$\vec{k}(t) = \vec{a} \cos \omega t; \omega \neq \mu_i$	$\vec{y}_p = \vec{a} \cos \omega t$	$\vec{k}(t) = \vec{a} \cos \omega t; \omega = \mu_i$
			$\vec{y}_p = \vec{a} t \cos \omega t$
			$\vec{k}(t) = \vec{a} e^{\omega t}$
			$\vec{y}_p = \vec{a} e^{\omega t}$