

Ein Skript der Vorlesung

Höhere Mathematik für Physiker
Kapitel Jordan-Normalform

Dr. Peter Giesl
TUM München
4. Semester, SS 2001

Datum: 26.06.2001

von Michael Wack, Christoph Moder, Manuel Staebel
(©2000)
<http://www.skriptweb.de>

Hinweise (z.B. auf Fehler) bitte per E-Mail an uns: mail@skriptweb.de – Vielen Dank.

Inhaltsverzeichnis

Die Jordannormalform und ihre Anwendung auf Systeme homogener linearer DGL mit konstanten Koeffizienten	3
0. Lineare Abbildungen und Matrizen	3
Berechnung der Inversen einer Matrix	4
1. Jordansche Normalform	6

Die Jordannormalform und ihre Anwendung auf Systeme homogener linearer DGL mit konstanten Koeffizienten

$$\dot{x} = A x$$

0. Lineare Abbildungen und Matrizen

V sei ein K -Vektorraum; $K = \mathbb{R}, \mathbb{C}$ (Körper)

V ist eine Menge von Vektoren v

+	$V \times V \rightarrow V$	kommutative Gruppe
·	$K \cdot V \rightarrow V$	skalare Multiplikation

Beispiele: $V = \mathbb{R}^n, \mathbb{C}^n, n \in \mathbb{N}$; Polynome in x mit reellen Koeffizienten, Grad $\leq n-1$:
 $a_0 + a_1 x + \dots + a_{n-1} x^{n-1}$.

Definition: Eine Menge $B = (v_1, \dots, v_n)$ von Vektoren $v_i \in V$ heißt **Basis** von V , wenn:

- v_i linear unabhängig sind, d.h. $\lambda_i \in K, \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0 \Rightarrow \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0$
- v_i erzeugen V , d.h. $\text{lin}(v_1, \dots, v_n) := \{\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n; \lambda_i \in K\} = V$

Bemerkung:

1. Ist v_1 bis v_n eine Basis von V , so heißt n die **Dimension** von V (unabhängig von der Basis).
2. Zu jedem Vektor $v \in V$ gibt es genau eine $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in K^n$, so dass $v = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n, B = (v_1, \dots, v_n)$

\Rightarrow zu jeder Basis B gibt es einen **Isomorphismus** (d.h. eine bijektive lineare Abbildung).

Beispiel: V Polynome vom Grad ≤ 2 , reelle Koeffizienten $K = \mathbb{R}$;

$$B = (1, x, x^2); B' = (1, 1+x, 1+x+x^2);$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \mathbb{R}^3 \xrightarrow{\phi_{B'}} V \xleftarrow{\phi_B} \mathbb{R}^3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$x^2 + 1 \in V;$$

$$\phi_{B'} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \underset{\in \mathbb{R}}{1} \cdot \underset{\in V}{1} + \underset{\in \mathbb{R}}{0} \cdot \underset{\in V}{x} + \underset{\in \mathbb{R}}{1} \cdot \underset{\in V}{x^2}$$

Allgemein:

$$K^n \xrightarrow{\phi_{B'}} V \xleftarrow{\phi_B} K^n$$

$$B' = (v'_1, \dots, v'_n);$$

$$v_i = \sum_j s_{ij} v'_j;$$

$$\text{Matrix } S = (s_{ij})_{i,j=1,\dots,n} \quad s_{ij} \in K$$

Berechnung von $S = \phi_{B'}^{-1} \circ \phi_B$:

$$S^{-1} = \phi_B^{-1} \circ \phi_{B'};$$

$$S^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix};$$

$$S^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix};$$

$$S^{-1} = (s_{ij});$$

$$v_i = \sum_j s_{ji} v'_j;$$

$$v'_1 = 1 \cdot 1 + 0 \cdot x + 0 \cdot x^2 = 1;$$

$$v'_2 = 1 \cdot 1 + 1 \cdot x + 0 \cdot x^2 = 1 + x;$$

$$v'_3 = 1 \cdot 1 + 1 \cdot x + 1 \cdot x^2 = 1 + x + x^2;$$

Berechnung der Inversen einer Matrix

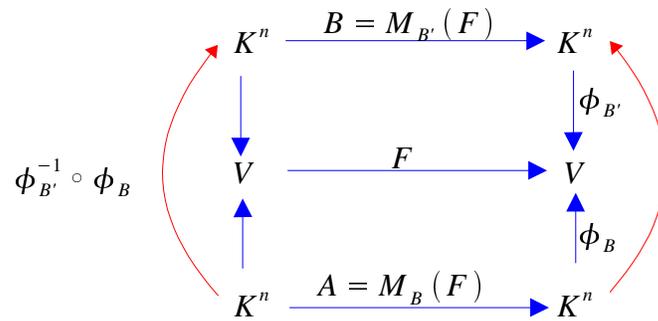
Verfahren: Auf beiden Seiten werden immer die gleichen Umformungen gemacht (entweder nur Spalten- oder nur Zeilenumformungen), bis T zur Einheitsmatrix geworden ist. Die Einheitsmatrix auf der anderen Seite ist dann zu T^{-1} geworden.

$$\left(T \mid \begin{array}{ccc} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{array} \right)$$

$$\left(\begin{array}{ccc} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{array} \mid T^{-1} \right)$$

Definition: $F : V \rightarrow V$ ist **linear**, falls ($v, v_1, v_2 \in V, \lambda \in \mathbb{R}$):

- $F(v_1 + v_2) = F(v_1) + F(v_2)$
- $F(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot F(v)$



$$B = S A S^{-1}$$

Beispiel: $F(a + b x + c x^2) = b + 2 c x$

Berechnung von A ($B = (1, x, x^2)$):

$$F(1) = 0, F(x) = 1 = 1 \cdot 1 + 0 \cdot x + 0 \cdot x^2;$$

$$F(x^2) = 2 x;$$

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

$$B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Definition: Direkte Summe: $V = W_1 \oplus W_2$, falls

$$(1) V = W_1 + W_2 = \{w_1 + w_2 \mid w_1 \in W_1, w_2 \in W_2\}$$

$$(2) W_1 \cap W_2 = \{0\}$$

\Rightarrow zu $v \in V$ gibt es genau ein $w_1 \in W_1$ und $w_2 \in W_2$ mit $v = w_1 + w_2$, denn: existiert wegen (1);

wegen (2): $\Rightarrow w_1 = \tilde{w}_1 = \tilde{w}_2 - w_2 = 0 \Rightarrow w_1 = \tilde{w}_1, w_2 = \tilde{w}_2$;

Bemerkung:

1) Ist v_1, \dots, v_n Basis von W_1 und w_1, \dots, w_m Basis von W_2 ($W_1 \cap W_2 = \{0\}$, $W_1 \oplus W_2 = V$), dann ist $(v_1, \dots, v_n, w_1, \dots, w_m)$ Basis von V .

2) $w_1 \oplus w_2 = v$

Ist v_1, \dots, v_n Basis von W_1 , dann gibt es eine Basis w_1, \dots, w_m von W_2 , so dass $(v_1, \dots, v_n, w_1, \dots, w_m)$ Basis von V ist.

3) Es gilt nicht (v_1, \dots, v_{n+m}) Basis von $V \Rightarrow$

$v_{k(1)}, \dots, v_{k(n)}$ ist Basis von W_1

$v_{l(1)}, \dots, v_{l(m)}$ ist Basis von W_2

4) Sei $V = W_1 \oplus W_2$. F lineare Abbildung $V \rightarrow V$ mit $F(w_1) \in W_1$.

Basis

$$B = \begin{pmatrix} v_1, \dots, v_n \in W_1 \\ w_1, \dots, w_m \in W_2 \end{pmatrix}$$

$$M_B(F) = \begin{pmatrix} * & * \\ 0 & * \end{pmatrix}$$

(Red arrows indicate dimensions: top row \$n\$, top column \$m\$, bottom row \$n\$, bottom column \$m\$)

1. Jordansche Normalform

$$F^k = \underbrace{F \circ F \circ \dots \circ F}_{k\text{-mal}}$$

Satz: $F : V \rightarrow V$ sei eine lineare Abbildung; das charakteristische Polynom zerfällt in Linearfaktoren (in \mathbb{C} stets der Fall).
 Dann gibt es eine Basis B von V , sodass:

$$M_B(F) = \begin{pmatrix} J_1 & & 0 \\ & J_2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & J_k \end{pmatrix} \text{ mit } J_i = \begin{pmatrix} \lambda_j & 1 & & 0 \\ & \lambda_j & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_j \end{pmatrix}$$

Die J_j sind bis auf Permutation eindeutig bestimmt (d.h. die Basis darf lediglich anders angeordnet sein, dann sind die J_j vertauscht).

Bemerkung: λ_i, λ_j nicht unbedingt verschieden für $i \neq j$.

Äquivalenter Satz: Zu $A \in K^{n \times n}$ mit $\det(A - \lambda I) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} \cdot \dots \cdot (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$, $r_i \geq 1, \lambda_i \in K$, gibt es eine invertierbare Basis $S \in K^{n \times n}$, sodass $S A S^{-1} = J$.

Beweis:

1. Zerlegung in Haupträume

$\chi_F(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} \cdot \dots \cdot (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$ (charakteristisches Polynom), $\lambda_i \neq \lambda_j$ für $i \neq j$
 $\text{Hau}(F, \lambda_j) = \text{Ker}(F - \lambda_j \text{id})^{r_j}$ (wenn $r_j = 1$, ist der Hauptraum gleich dem Eigenraum)
 Kern: $\text{Ker } G = \{v \mid G v = 0\}$

Lemma: Unter den Voraussetzungen des Satzes gilt:

1. $V = \text{Hau}(F, \lambda_1) \oplus \text{Hau}(F, \lambda_2) \oplus \dots \oplus \text{Hau}(F, \lambda_k)$
2. $\dim \text{Hau}(F, \lambda_j) = r_j$
3. $\chi_F|_{\text{Hau}(F, \lambda_j)} = (\lambda - \lambda_j)^{r_j}$
4. $F(\text{Hau}(F, \lambda_j)) \subset \text{Hau}(F, \lambda_j)$

2. Beschränkung auf einen Hauptraum

Annahme: $\chi_F(\lambda) = (\lambda - \lambda_0)^n$
 $V = \text{Hau}(F, \lambda_0) = \text{Ker}(F - \lambda_0 \text{id})^n$

Bemerkung: Es gilt: $H := F - \lambda_0 \text{id}$ ist **nilpotent**, \exists minimales $p \in \mathbb{N} : H^p = 0$.

Hier gilt nämlich $H^n = 0$, d.h. \exists nur $p \leq n$ mit $H^p = 0$

Lemma: Sei H nilpotent. Dann gibt es eine Basis A , sodass

$$M_A(H) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$$

(lauter Kästchen mit dieser Struktur, LängedeslängstenKästchensist p).

$$\Rightarrow M_A(F) = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_0 \end{pmatrix}.$$

Beweis:

1. $V_i := \text{Ker } H^i$ sind Vektorräume. Es gilt:

$$\{0\} = V_0 \subsetneq V_1 \subsetneq \dots \subsetneq V_p = V$$

$$(H^0 := \text{id})$$

Denn:

- VR: $u, v \in V_i$, d.h. $H^i v = 0, H^i u = 0$,

$$H^i(u+v) = H^{i-1} H(u+v) = H^{i-1}(H u + H v);$$

$$\text{entsprechend } \lambda u \in H^i, \text{ falls } \dots = H^i u + H^i v = 0; u \in H^i$$

- \subset : $u \in V_{i-1} \Rightarrow u \in V_i, i = 1, \dots, p$;

$$H^{i-1} u = 0 \Rightarrow H H^{i-1} u = H 0 = 0; H^i u = 0; \Rightarrow u \in V_i$$

- \neq : Falls $H^i v = 0 \Rightarrow (*) H^{i-1} v = 0$ für $i \in \{1, \dots, p\}$

$$\Rightarrow w \in V \Rightarrow H^p w = 0 \Rightarrow H^i \underbrace{(H^{p-i} w)}_v = 0$$

$$\Rightarrow H^{p-1} w = 0 \Rightarrow \text{Ker } H^{p-1} = V. \text{ Widerspruch zur Minimalität von } p!$$

2. Basis „von oben“: Hintergedanke: man wendet wiederholt H an (bis man bei 0 ankommt).

Man bildet also jeweils einen Basisvektor mit Hilfe von H auf den vorigen Basisvektor ab (stellt ihn als Linearkombination durch die anderen Basisvektoren dar). In der Matrix

$M_A(H)$ bedeutet das: in einem Jordan-Kästchen ist die erste Diagonale oberhalb der Hauptdiagonale 1, alle anderen Elemente sind 0, weil der erste Vektor (im Element 1,1) auf 0 (auf 0,1), der zweite Vektor (in 2,2) auf 1,2 usw. abgebildet wird. Die Breite des Jordan-Kästchens entspricht der Länge der Kette der Vektorräume.

Grund: Wenn man „unten“ bei 0 anfängt und die Basis immer wieder um einen Vektor erweitert, kann es passieren, dass man „steckenbleibt“ – daher muss man von der anderen Seite anfangen.

Beweis ist exakt beschrieben in: Fischer: Lineare Algebra (Anhang B).

Rezept:

- Berechnung der Eigenwerte und Vielfachheiten r_1

$$\det(A - \lambda I) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} \cdot \dots \cdot (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$$

- Fixiere $\lambda = \lambda_j$:
 $V_1 = \text{Ker}(A - \lambda I)$
 $V_2 = \text{Ker}(A - \lambda I)^2$
 \vdots
 $V_p = \text{Ker}(A - \lambda I)^p$
 p minimal $V_p = V_{p+1}$, oder p minimal mit $\dim V = r_j$.
 Dann: $V_p = V_{p-1} \oplus U_p$, $V_{p-1} = V_{p-2} \oplus U_{p-1}$
 Basis von U_p : $u_1^{(p)}, \dots, u_{l_p}^{(p)}$
 Basis von U_{p-1} : $(A - \lambda I)u_1^{(p)}, \dots, (A - \lambda I)u_{l_p}^{(p)}$
- Jordannormalform: im ersten Kästchen l_p Elemente, Breite p ; zweites Kästchen: l_{p-1} Elemente, Breite $p-1$ usw.

Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & 0 & 0 & 1 & \\ 2 & 1 & 0 & -1 & 2 & 1 \\ 2 & -1 & & & & 1 \end{pmatrix}$$

1. Eigenwerte:

$$\det(A - \lambda I) = \dots = \lambda^3 (\lambda - 1)^3;$$

$$\text{EW: } \lambda_1 = 0, r_1 = 3; \lambda_2 = 1, r_2 = 3;$$

2. $\lambda_1 = 0$

$$H = A - \lambda_1 I;$$

$$V_1 = \text{Ker } A = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix} \right\};$$

Basis(2-dimensional):

$$\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$$V_1 = V_0 \oplus U_1, \quad V_0 = \{0\};$$

$$U_1 = \text{Lin} \{u_1^{(1)}, u_1^{(2)}\} \text{ mit:}$$

$$u_1^{(1)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, u_1^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$u_1^{(2)}$ bedeutet: 1. Hauptvektor 2. Stufe; Hauptvektoren 1. Stufesind die Eigenvektoren.

$$H^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & & & \\ 0 & 0 & & & \\ 2 & 1 & -1 & 2 & 1 \\ 6 & 3 & -2 & 3 & 3 \\ 2 & 1 & 0 & & 1 \end{pmatrix}$$

$$V_2 = \text{Ker } H^2 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$V_2 = V_1 \oplus U_2;$$

3. $\lambda_2 = 1$:

$$H = A - \lambda_2 I = \begin{pmatrix} -1 & 1 & & & & \\ & -1 & & & & \\ & & -1 & & & \\ & & & -1 & 1 & \\ 2 & 1 & 0 & -1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$H^2 = \begin{pmatrix} 1 & -2 & & & & \\ & 1 & & & & \\ & & 1 & & & \\ 2 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & & & 0 & 1 \\ -2 & 3 & & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$H^3 = \begin{pmatrix} -1 & 3 & & & & \\ & -1 & & & & \\ & & -1 & & & \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & -5 & & & & \end{pmatrix}$$

$$V_1 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} \quad (1 \text{ Dimension})$$

$$V_2 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} \quad (2 \text{ Dimensionen})$$

$$V_3 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$V_3 = V_2 \oplus U_3;$$

$$u_1^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, H u_1^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, H^2 u_1^{(3)} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$J = S A S^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & & \\ & 0 & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 1 & 1 & \\ & & & & 1 & 1 \\ & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

$$S^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & 1 & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & 1 & 1 \\ -2 & -1 & & & & 1 \end{pmatrix}$$

Beispiel: DGL

Lösung der DGL $\dot{x} = A x$ $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ (*)

1. Annahme: $A = J$ (Jordannormalform)

Lösung: $e^{Jt} \cdot c \quad c \in \mathbb{R}^n$

$$e^{Jt} = \begin{pmatrix} e^{J_1 t} & & & \\ & e^{J_2 t} & & \\ & & \ddots & \\ & & & e^{J_k t} \end{pmatrix}$$

$$J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix} = \lambda_i I + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}}_{r \text{ Elementebreit}}$$

$$J = \begin{pmatrix} J_1 & & \\ & 0 & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix} + \dots$$

$$e^{J_i t} = e^{\left(\lambda_i I + \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} \right) t} = e^{\lambda_i I t} \cdot e^{\begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} t}$$

$$e^{\lambda_i I t} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda_i^k I^k t^k}{k!} = e^{\lambda_i t} I$$

$$e^{J t} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{J^k t^k}{k!}$$

$$e^{\begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} t} = \sum_{k=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}^k \cdot t^k = I + \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} \cdot t +$$

$$+ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 \\ 0 & 0 & & 0 \end{pmatrix} \frac{t^2}{2!} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & & 1 \\ 0 & 0 & 0 & & 0 \end{pmatrix} \frac{t^3}{3!} + \dots + \begin{pmatrix} 0 & \dots & 1 & \\ \vdots & \dots & \ddots & \\ 0 & \dots & & 1 \\ 0 & \dots & & 0 \end{pmatrix} \frac{t^{r-1}}{(r-1)!}$$

$$e^{J_i t} = e^{\lambda_i t} \begin{pmatrix} 1 & t & \frac{t^2}{2!} & \dots & \frac{t^{r-1}}{(r-1)!} \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \frac{t^2}{2!} \\ & & & \ddots & t \\ 0 & & & & 1 \end{pmatrix}$$

2. Allgemeiner Fall: $S A S^{-1} = J$, $A = S^{-1} J S$

(darauf achten, dass man richtig von links und rechts dran multipliziert)

Lösung von (*):

$$e^{A t} = e^{S^{-1} J S t} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(S^{-1} J S)^k t^k}{k!} = S^{-1} \underbrace{\left(\sum_{k=0}^{\infty} \frac{J^k t^k}{k!} \right)}_{e^{J t}} S = S^{-1} e^{J t} S$$

(wegen $S^{-1} J S \quad S^{-1} J S \dots S^{-1} J S = S^{-1} J^k S$)

Die Spalten der Matrix $S^{-1} e^{J t}$ sind linear unabhängige Lösungen.

Sei $w^{(1)}, w^{(2)}, \dots, w^{(s)}$ Kette von Hauptvektoren zum Eigenwert λ_i

$$(A - \lambda_i I) w^{(j)} = w^{(j-1)}$$

$$(A - \lambda_i I) w^{(1)} = 0$$

$$S^{-1} = (w^{(1)}, w^{(2)}, \dots, w^{(s)})$$

Satz:

(1) Sei $w^{(1)}, \dots, w^{(s)}$ eine Kette von Hauptvektoren zum Eigenwert $\lambda \in \mathbb{R}$ von A . Dann sind

$$e^{\lambda t} w^{(1)}, e^{\lambda t} [t w^{(1)} + w^{(2)}], e^{\lambda t} \left[\frac{t^2}{2!} w^{(1)} + t w^{(2)} + w^{(3)} \right], \dots,$$

$$e^{\lambda t} \left[\frac{t^{s-1}}{(s-1)!} w^{(1)} + \dots + t w^{(s-1)} + w^{(s)} \right]$$

linear unabhängige Lösungen von $\dot{x} = A x$.

(2) Sei $\lambda = \mu + i \nu$, $\nu \neq 0$ ein Eigenwert von A und $w^{(1)}, \dots, w^{(s)}$ eine Kette (komplexer) Hauptvektoren.

$$e^{\mu t} \left[\cos \nu t \operatorname{Re} w^{(1)} - \sin \nu t \operatorname{Im} w^{(1)} \right], \dots,$$

$$e^{\mu t} \left[\cos \nu t \left\{ \frac{t^{s-1}}{(s-1)!} \operatorname{Re} w^{(1)} + \dots + t \operatorname{Re} w^{(s-1)} + \operatorname{Re} w^{(s)} \right\} \right.$$

$$\left. - \sin \nu t \left\{ \frac{t^{s-1}}{(s-1)!} \operatorname{Im} w^{(1)} + \dots + t \operatorname{Im} w^{(s-1)} + \operatorname{Im} w^{(s)} \right\} \right],$$

$$e^{\mu t} \left[\sin \nu t \left\{ \frac{t^{s-1}}{(s-1)!} \operatorname{Re} w^{(1)} + \dots + t \operatorname{Re} w^{(s-1)} + \operatorname{Re} w^{(s)} \right\} \right.$$

$$\left. + \cos \nu t \left\{ \frac{t^{s-1}}{(s-1)!} \operatorname{Im} w^{(1)} + \dots + t \operatorname{Im} w^{(s-1)} + \operatorname{Im} w^{(s)} \right\} \right]$$

Beweis: (i) \Rightarrow (ii): $A v = \lambda v$ (v ist Eigenwert zu λ)

$\Rightarrow A \bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v}$ (\bar{v} ist Eigenwert zu $\bar{\lambda}$) (auch für Hauptvektoren)

Durch Linearkombination von

$$e^{\lambda t} w^{(1)} \text{ und } e^{\bar{\lambda} t} \bar{w}^{(1)}:$$

$$\operatorname{Re} \frac{1}{2} e^{\lambda t} w^{(1)} + \frac{1}{2} e^{\bar{\lambda} t} \bar{w}^{(1)} = e^{\mu t} \left[\cos \nu t \operatorname{Re} w^{(1)} - \sin \nu t \operatorname{Im} w^{(1)} \right]$$

$$\operatorname{Im} \frac{1}{2i} e^{\lambda t} w^{(1)} - \frac{1}{2i} e^{\bar{\lambda} t} \bar{w}^{(1)} = e^{\mu t} \left[\cos \nu t \operatorname{Re} w^{(1)} - \sin \nu t \operatorname{Im} w^{(1)} \right]$$

liefert untere Lösung.

Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Berechne Lösung von $\dot{x} = A x$:

Eigenwerte von A : $1 \pm i$ (jeweils doppelt)

Berechne Eigenvektor zu $1 - i$:

$$H = A - (1 - i)I = \begin{pmatrix} i & 1 & 0 & 2 \\ 1 & i & 0 & 2 \\ 1 & 0 & i & 1 \\ -1 & -1 & -1 & i \end{pmatrix}; V_1 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ i \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\};$$

$$H^2 = \begin{pmatrix} 0 & 2i & 0 & 2 \\ 2i & -2 & -2 & 4i \\ 2i & 0 & -2 & 2i \\ -2 & -2i & -2i & 4 \end{pmatrix}; V_2 = \text{Lin} \left\{ \begin{pmatrix} -1 \\ i \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -i \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\};$$

$$U_2 = \begin{pmatrix} -i \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, U_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -i \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

Satz(ii): $\lambda = 1 - i$

$$w^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ -i \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, w^{(2)} = \begin{pmatrix} -i \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Dann sind

$$e^t \left[\cos(-t) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} - \sin(-t) \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right],$$

$$e^t \left[\cos(-t) \left\{ t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} - \sin(-t) \left\{ t \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} \right],$$

$$e^t \left[\sin(-t) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + \cos(-t) \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right],$$

$$e^t \left[\sin(-t) \left\{ t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} + \cos(-t) \left\{ t \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\} \right]$$

i d φ $x = \text{Idefix}$, $\varrho_{\text{ö}l} = \text{Rohöl}$, p -ter,