

Matrixwertige Reihen: Wir versehen den Raum der komplexen $m \times n$ -Matrizen mit der Norm $\|(a_{i,j})_{i,j}\| := \sqrt{\sum_{k,\ell} |a_{k\ell}|^2}$. (Vergleiche Abschnitt 10.2.)

Bew.: $\forall \xi, \eta: |\langle \xi, \eta \rangle| \leq \|A\|$.

Proposition: Für jede komplexe $\ell \times m$ -Matrix A und jede komplexe $m \times n$ -Matrix B gilt $\|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$.

Bew.: $A = (a_{ij})_{i,j}$, $B = (b_{jk})_{j,k} \Rightarrow AB = \left(\sum_j a_{ij} b_{jk} \right)_{i,k}$

$$\Rightarrow \|AB\|^2 = \sum_{i,k} \left| \sum_j a_{ij} b_{jk} \right|^2$$

$$\leq \sum_{i,k} \left(\sum_j |a_{ij}|^2 \right) \cdot \left(\sum_j |b_{jk}|^2 \right)$$

$$= \left(\sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \right) \cdot \left(\sum_{j,k} |b_{jk}|^2 \right) = \|A\|^2 \cdot \|B\|^2$$

Cauchy-Schwarz: $\forall x_j, y_j \in \mathbb{C}$:

$$\left| \sum_j x_j y_j \right|^2 \leq \left(\sum_j |x_j|^2 \right) \cdot \left(\sum_j |y_j|^2 \right)$$

qed.

Proposition: Für alle komplexen $n \times n$ -Matrizen A und B gilt:

(a) Für jedes $k \geq 1$ gilt $\|A^k\| \leq \|A\|^k$.

(b) Die folgende matrixwertige Reihe ist absolut konvergent:

$$\exp(A) := \sum_{m=0}^{\infty} \frac{A^m}{m!} = I_n + A + \frac{A^2}{2} + \frac{A^3}{6} + \dots$$

(c) Ist B invertierbar, so gilt $\exp(B^{-1}AB) = B^{-1} \cdot \exp(A) \cdot B$.

(d) Gilt $AB = BA$, so ist $\exp(A+B) = \exp(A) \cdot \exp(B)$.

(e) Die Matrix $\exp(A)$ ist invertierbar mit $\exp(A)^{-1} = \exp(-A)$.

Bew... (a) $k=1$ trivialerweise. $k \rightsquigarrow k+1$: $\|A^{k+1}\| = \|A \cdot A^k\| \leq \|A\| \cdot \|A^k\| \stackrel{IA}{\leq} \|A\| \cdot \|A\|^k = \|A\|^{k+1}$.

(b) $\left\| \frac{A^m}{m!} \right\| = \frac{\|A^m\|}{m!} \leq \frac{\|A\|^m}{m!} = \frac{C^m}{m!}$
 \Rightarrow Koeffizienten in $\frac{A^m}{m!}$ sind $\leq \frac{C^m}{m!}$ } \Rightarrow abs. Konvergenz nach Majorantenkriterium.

$$(c) \exp(B^{-1}AB) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(B^{-1}AB)^m}{m!} = \sum_{m=0}^{\infty} B^{-1} \cdot \frac{A^m}{m!} \cdot B = B^{-1} \cdot \left(\sum_{m=0}^{\infty} \frac{A^m}{m!} \right) \cdot B = B^{-1} \cdot \exp(A) \cdot B.$$

$$(d) \exp(A+B) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(A+B)^m}{m!} = \sum_{m=0}^{\infty} \left(\frac{1}{m!} \cdot \sum_{k=0}^m \binom{m}{k} \cdot A^{m-k} \cdot B^k \right) = \sum_{m=0}^{\infty} \left(\sum_{\substack{k+l=m \\ k,l \geq 0}} \frac{A^k}{k!} \cdot \frac{B^l}{l!} \right)$$

$$= \sum_{l \geq 0} \frac{A^l}{l!} \cdot \sum_{k \geq 0} \frac{B^k}{k!} = \exp(A) \cdot \exp(B).$$

$$(e_1) \exp(A) \cdot \exp(-A) \stackrel{(d)}{=} \exp(A-A) = \exp(0) = I_n + 0_n t + 0_n t^2 + \dots = I_n.$$

qed.

Lineare Differentialgleichungen mit konstanten Koeffizienten: Eine vektorwertige Differentialgleichung $\frac{dv}{dx} = Av$ mit $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ und Anfangswert $v(0) = v_0$ besitzt die eindeutige Lösung $v(x) = \exp(Ax)v_0$ für alle $x \in \mathbb{R}$.

$$\Rightarrow v(0) = \exp(A \cdot 0) \cdot v_0 = I_n \cdot v_0 = v_0.$$

$$\left| \begin{aligned} \frac{d}{dx} (\exp(Ax) v_0) &= \frac{d}{dx} \left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(Ax)^n}{n!} \cdot v_0 \right) = \frac{d}{dx} \left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{A^n}{n!} v_0 \cdot x^n \right) \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{A^n}{n!} v_0 \cdot n x^{n-1} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^{k+1} x^k}{k!} \cdot v_0 = A \cdot \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(Ax)^k}{k!} v_0 = A \cdot v \end{aligned} \right.$$

Eine skalarwertige Differentialgleichung $\frac{d^n y}{dx^n} = a_{n-1} \frac{d^{n-1} y}{dx^{n-1}} + \dots + a_1 \frac{dy}{dx} + a_0 y$ der Ordnung n mit konstanten Koeffizienten $a_k \in \mathbb{C}$ übersetzt man in die vektorwertige Differentialgleichung $\frac{dv}{dt} = Av$ der Ordnung 1 mit

$$v := \begin{pmatrix} \frac{d^{n-1} y}{dx^{n-1}} \\ \vdots \\ \frac{dy}{dx} \\ y \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad A := \begin{pmatrix} a_{n-1} & \dots & a_1 & a_0 \\ 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \end{pmatrix}.$$

$$\frac{dv}{dx} = \begin{pmatrix} \frac{d^n y}{dx^n} \\ \vdots \\ \frac{dy}{dx} \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{n-1} & \dots & a_0 \\ 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{d^{n-1} y}{dx^{n-1}} \\ \vdots \\ \frac{dy}{dx} \\ y \end{pmatrix} = A \cdot v.$$

↑
 Begleitmatrix des Polynom $\lambda^n - a_{n-1} \lambda^{n-1} - \dots - a_0$
 = char. Pol. von A .

Bsp.: $y''' = 7y'' - 16y' + 12y \Rightarrow A = \begin{pmatrix} 7 & -16 & 12 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

$T^3 - 7T^2 + 16T - 12 = (T-2)^2(T-3) = \text{char. \& Minipolynom von } A$

\Rightarrow JNF von A ist $J = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$; $A = UJU^{-1}$, $U \in GL_3(\mathbb{R})$

$J^k = \begin{pmatrix} 3^k & 0 & 0 \\ 0 & 2^k & k \cdot 2^{k-1} \\ 0 & 0 & 2^k \end{pmatrix} \Rightarrow \exp(Jx) = \sum_{k \geq 0} \frac{J^k x^k}{k!} = \sum_{k \geq 0} \begin{pmatrix} \frac{3^k}{k!} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{2^k}{k!} & \frac{k \cdot 2^{k-1}}{k!} \\ 0 & 0 & \frac{2^k}{k!} \end{pmatrix}$

$= \begin{pmatrix} \exp(3x) & 0 & 0 \\ 0 & \exp(2x) & \exp(2x) \cdot x \\ 0 & 0 & \exp(2x) \end{pmatrix}$

$\sum_{k \geq 0} \frac{k \cdot 2^{k-1}}{k!} = \sum_{k \geq 1} \frac{2^{k-1}}{(k-1)!} \cdot x = \exp(2x) \cdot x$

linearunabhängig in $e^{3x}, e^{2x}, x \cdot e^{2x}$

$v = \exp(Ax)v_0 = \exp(UJxU^{-1})v_0 = U \cdot \exp(Jx) \cdot U^{-1}v_0$
 $= \mathbb{R}$ -linearunabhängig in $e^{3x}, e^{2x}, x \cdot e^{2x}$.

$\Rightarrow y = \dots$

Hier ist A^T die Begleitmatrix des Polynoms $f(X) = X^n - a_{n-1}X^{n-1} - \dots - a_0$, hat also dieses Polynom als Minimal- und charakteristisches Polynom; daher hat A genau einen Jordanblock zu jedem irreduziblen Faktor von f . Ist also $f(X) = \prod_{j=1}^r (X - \lambda_j)^{n_j}$ mit paarweise verschiedenen $\lambda_j \in \mathbb{C}$, so hat A die Jordannormalform $U^{-1}AU = J = \text{diag}(J_1, \dots, J_r)$ mit je einem Jordanblock J_j der Grösse n_j zum Eigenwert λ_j . Somit ist $v(x) = U \cdot \text{diag}(\exp(J_1 x), \dots, \exp(J_r x)) \cdot U^{-1}v_0$. Mit der Notation von oben gilt weiter

$$\exp(J_j x) = \exp(\underbrace{\lambda_j x \cdot I_{n_j}} + \underbrace{x N_{n_j}}) = \underbrace{\exp(\lambda_j x \cdot I_{n_j})} \cdot \underbrace{\exp(x N_{n_j})} = \underbrace{e^{\lambda_j x}} \cdot \sum_{\ell=0}^{n_j-1} \frac{x^\ell}{\ell!} \cdot N_{n_j}^\ell.$$

Daher ist

$$y(x) = \sum_{j=1}^r \sum_{\ell=0}^{n_j-1} \underbrace{c_{j,\ell}}_{\text{red}} \boxed{x^\ell \cdot e^{\lambda_j x}}$$

mit geeigneten Koeffizienten $c_{j,\ell} \in \mathbb{C}$. Umgekehrt ist jede so definierte Funktion eine Lösung der Differentialgleichung.

$$N_{n_j} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix} \Bigg\} u_j$$

$$\exp(k N_{n_j}) = \sum_{\ell=0}^{\infty} \frac{(k N_{n_j})^\ell}{\ell!} = \sum_{\ell=0}^{n_j-1} \frac{k^\ell}{\ell!} \cdot N_{n_j}^\ell$$

$$\exp \begin{pmatrix} \lambda_{1k} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_{rk} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \exp(\lambda_{1k}) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \exp(\lambda_{rk}) \end{pmatrix}$$

10 Euklidische Vektorräume

10.1 Normierte Körper

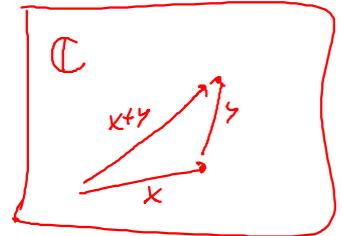
Sei K ein Körper.

Definition: Eine Norm auf K ist eine Abbildung

$$|\cdot|: K \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}, \quad x \mapsto |x|$$

mit den folgenden Eigenschaften für alle $x, y \in K$:

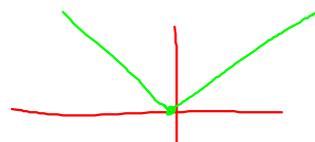
- (a) $|x| = 0 \Leftrightarrow x = 0$ (Separiertheit)
- (b) $|x \cdot y| = |x| \cdot |y|$ (Multiplikativität)
- (c) $|x + y| \leq |x| + |y|$ (Dreiecksungleichung)



Ein Körper zusammen mit einer Norm heisst ein normierter Körper $(K, |\cdot|)$.

Beispiel: Die *Standard-Norm* auf \mathbb{R} ist der Absolutbetrag

$$\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}, x \mapsto \begin{cases} x & \text{falls } x \geq 0, \\ -x & \text{falls } x < 0. \end{cases}$$



Beispiel: Die *Standard-Norm* auf \mathbb{C} ist der Absolutbetrag

$$\mathbb{C} \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}, z \mapsto |z| := \sqrt{z\bar{z}}.$$

Wenn nichts anderes gesagt wird, meinen wir mit | | die Standard-Norm auf \mathbb{R} oder \mathbb{C} .

Beispiel: Die *triviale Norm* auf einem beliebigen Körper K ist die Abbildung

$$K \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}, x \mapsto |x| := \begin{cases} 0 & \text{falls } x = 0, \\ 1 & \text{falls } x \neq 0. \end{cases}$$

Lemma: Für alle reelle Zahlen $\alpha, \beta \geq 0$ und $p \geq 1$ gilt $\alpha^p + \beta^p \leq (\alpha + \beta)^p$.

Proposition: Für jede Norm $|\cdot|$ auf K und jede reelle Zahl $0 < c \leq 1$ ist auch die Abbildung $x \mapsto |x|^c$ eine Norm auf K .

(a) $|x|^c = 0 \Leftrightarrow |x| = 0 \Leftrightarrow x = 0$.

(b) $|xy|^c = (|x| \cdot |y|)^c = |x|^c \cdot |y|^c$

(c) $|x+y|^c \stackrel{?}{\leq} |x|^c + |y|^c = \alpha + \beta$
 $\Leftrightarrow |x+y| \leq (\alpha + \beta)^{1/c} = (\alpha + \beta)^p$

$$\alpha := |x|^c \Rightarrow |x| = \alpha^{1/c}$$

$$\beta := |y|^c \Rightarrow |y| = \beta^{1/c}$$

$$p := 1/c$$

$$|x+y| \leq |x| + |y| = \alpha^{1/c} + \beta^{1/c} \stackrel{!}{\leq} (\alpha + \beta)^{1/c}$$

$$\Rightarrow |x+y|^c \leq \alpha + \beta = |x|^c + |y|^c \stackrel{!}{\leq} (\alpha + \beta)^{1/c} \stackrel{!}{\leq} (\alpha + \beta)^p \quad \text{qed.}$$

Bemerkung: Weitere interessante Normen, insbesondere auf dem Körper \mathbb{Q} , werden in Algebra I behandelt.

10.2 Normierte Vektorräume

Sei $(K, | \cdot |)$ ein normierter Körper, und sei V ein K -Vektorraum.

Definition: Eine Norm auf V ist eine Abbildung

$$\| \cdot \|: V \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}, \quad v \mapsto \|v\|$$

mit den folgenden Eigenschaften für alle $v, v' \in V$ und $x \in K$:

$$\|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0 \quad (\text{Separiertheit})$$

$$\|x \cdot v\| = |x| \cdot \|v\| \quad (\text{Multiplikatilität})$$

$$\|v + v'\| \leq \|v\| + \|v'\| \quad (\text{Dreiecksungleichung})$$

Ein Vektorraum zusammen mit einer Norm heisst ein normierter Vektorraum $(V, \| \cdot \|)$.

Variante: Eine Abbildung, die alle obigen Eigenschaften ausser möglicherweise die Separiertheit erfüllt, heisst eine Seminorm auf V .

Bsp.: $V = \{ \text{beschränkte Funktion } [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, \text{ stetig ausserhalb endlich vieler Punkte} \}$.

$$\|f\| := \int_a^b \|f(x)\| dx$$

$$f(x) = \begin{cases} 1 & x = a \\ 0 & x \neq a \end{cases} \Rightarrow \|f\| = 0$$

