

# Lineare Algebra II

N. Perrin

Düsseldorf  
Sommersemester 2013



# Inhaltsverzeichnis

<b>1</b>	<b>Wiederholung</b>	<b>4</b>
1.1	Äquivalenz Relationen . . . . .	4
1.2	Lineare Abbildungen, Matrizen, Basiswechsel . . . . .	5
1.3	Äquivalenz von Matrizen . . . . .	6
1.4	Basiswechsel für Endomorphismen, Ähnlichkeit . . . . .	7
1.5	Erste Invarianten für die Ähnlichkeitsrelation . . . . .	7
1.6	Eigenwerte und Eigenvektoren . . . . .	9
1.7	Diagonalisierbare Matrizen . . . . .	10
1.8	Eigenwerte und das charakteristische Polynom . . . . .	10
1.9	Trigonalisierbarkeit . . . . .	11
1.10	Minimal Polynom . . . . .	11

# 1 Wiederholung

In diesem Semester werden wir weiter mit lineare Abbildungen arbeiten. Wir nehmen an, dass alles was im Skript LA1 steht ist bekannt. Wir werden aber mit einige Wiederholungen anfangen.

## 1.1 Äquivalenz Relationen

**Definition 1.1.1** 1. Sei  $M$  eine Menge. Eine **Relation** auf  $M$  ist eine Teilmenge  $R$  von  $M \times M$ . Seien  $x, y$  zwei Elemente in  $M$ , für  $(x, y) \in R$  schreibt man  $x \sim_R y$ .

2.  $R$  heißt **reflexiv**, wenn  $x \sim_R x$  für alle  $x \in M$ .

3.  $R$  heißt **symmetrisch**, wenn  $x \sim_R y \Rightarrow y \sim_R x$ .

4.  $R$  heißt **transitiv**, wenn  $(x \sim_R y \text{ und } y \sim_R z) \Rightarrow x \sim_R z$ .

**Definition 1.1.2** Eine Relation  $R$  heißt **Äquivalenzrelation**, wenn  $R$  reflexiv, symmetrisch und transitiv ist.

**Definition 1.1.3** Sei  $R$  eine Äquivalenzrelation auf  $M$ .

1. Die **Äquivalenzklasse**  $[x]$  ist

$$[x] = \{y \in M \mid x \sim_R y\} \subset M.$$

2. Die **Quotientenmenge**  $M/R$  ist die Gesamtheit der Äquivalenzklassen:

$$M/R = \{[x] \in \mathfrak{P}(M) \mid x \in M\}.$$

**Satz 1.1.4** Sei  $R$  eine Äquivalenzrelation auf  $M$ . Dann sind alle Elemente aus  $M$  in genau eine Äquivalenzklasse.  $\square$

Für eine Äquivalenzrelation hat sind die folgende Fragen wichtig.

**Frage 1.1.5**

1. Wann sind zwei Elemente  $x, y \in M$  äquivalent?
2. Suche ein Element in jede Äquivalenzklasse.

## 1.2 Lineare Abbildungen, Matrizen, Basiswechsel

Für die Definitionen von Abbildungen, Körper, Vektorräume und Basen verweisen wir auf das Skript LA1 (Definition 2.2.1, Definition 3.1.1 und Definition 5.1.1). Sei  $K$  ein Körper und seien  $V$  und  $W$  zwei  $K$ -Vektorräume.

**Definition 1.2.1** Eine Abbildung  $f : V \rightarrow W$  heißt **linear**, wenn für alle  $x, y \in K$  und alle  $v, v' \in V$  gilt

$$f(xv + yv') = xf(v) + yf(v').$$

Sei  $\mathcal{B} = (v_1, \dots, v_n)$  eine Basis von  $V$  und  $\mathcal{B}' = (w_1, \dots, w_m)$  eine Basis von  $W$ . Da  $\mathcal{B}'$  eine Basis ist, gibt es, für alle  $j \in [1, n]$ , Skalare  $(a_{i,j})_{i \in [1, m]}$  aus  $K$  mit

$$f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{i,j} w_i.$$

Für die Definition und eigenschaften von Matrizen, verweisen wir auf das Skript LA1.

**Definition 1.2.2** Die Matrix  $\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}(f)$  von  $f$  in den Basen  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  ist

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}(f) = (a_{i,j})_{i \in [1, m], j \in [1, n]} = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m,1} & \cdots & a_{m,n} \end{pmatrix}.$$

Sei  $f : V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung. Wenn wir die Basen  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  wechseln wird sich die Matrix  $\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}(f)$  verändern. Der Basiswechselsatz erklärt wie sich die Matrix verändert.

**Satz 1.2.3** Sei  $f : V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung. Seien  $\mathcal{B}, \mathcal{C}$  Basen von  $V$  und seien  $\mathcal{B}', \mathcal{C}'$  Basen von  $W$ . Sei  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}(f)$  und  $B = \text{Mat}_{\mathcal{C}, \mathcal{C}'}(f)$ . Dann gilt

$$B = QAP$$

wobei  $P = \text{Mat}_{\mathcal{C}, \mathcal{B}}(\text{Id}_V)$  und  $Q = \text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{C}'}(\text{Id}_W)$ . □

Wir werden zwei Beispiele von Äquivalenzrelationen für Matrizen einführen.

## 1.3 Äquivalenz von Matrizen

**Definition 1.3.1** 1. Seien  $A, B \in M_{m,n}(K)$ . Dann sind  $A$  und  $B$  **äquivalent**, falls es  $P \in \text{GL}_n(K)$  und  $Q \in \text{GL}_m(K)$  gibt mit

$$B = QAP.$$

In diesem Fall schreiben wir  $A \sim B$ .

2. Sei  $R$  die Relation  $R = \{(A, B) \in M_{m,n}(K) \mid A \sim B\}$ .

**Lemma 1.3.2** Die Relation  $R$  ist eine Äquivalenzrelation. □

**Satz 1.3.3** Seien  $A, B \in M_{m,n}(K)$ .

$$A \sim B \Leftrightarrow \text{Rg}(A) = \text{Rg}(B).$$

Wir können also die Frage: *wann sind zwei Elemente  $A, B \in M$  äquivalent?* antworten. Zwei Matrizen  $A, B$  sind äquivalent genau dann, wenn  $\text{Rg}(A) = \text{Rg}(B)$ .

Um die zweite Frage: *suche ein Element in jede Äquivalenzklasse* zu antworten brauchen wir die folgende Definition.

**Definition 1.3.4** Sei  $A \in M_{m,n}(K)$  mit  $\text{Rg}(A) = r$  Dann heißt

$$\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \in M_{m,n}(K)$$

die **Normalform** von  $A$  bzg. Äquivalenz von Matrizen.

Wir haben gesehen, dass die Äquivalenzklasse einer Matrix  $A$  mit  $\text{Rg}(A) = r$  ist die Menge

$$[A]_{\sim} = \{B \in M_{m,n}(K) \mid \text{Rg}(B) = \text{Rg}(A) = r\}.$$

Wir haben in  $[A]$  ein sehr einfache Element: die **Normalform** von  $A$ .

$$\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \in [A]_{\sim}.$$

## 1.4 Basiswechsel für Endomorphismen, Ähnlichkeit

**Satz 1.4.1** Sei  $V$  ein  $n$ -dimensionaler Vektorraum. Seien  $\mathcal{B}$  und  $\mathcal{C}$  Basen von  $V$  und sei  $f : V \rightarrow V$  linear. Sei  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B},\mathcal{B}}(f)$  und  $B = \text{Mat}_{\mathcal{C},\mathcal{C}}(f)$ . Dann gilt

$$B = P^{-1}AP,$$

wobei  $P = \text{Mat}_{\mathcal{C},\mathcal{B}}(\text{Id}_V)$ . □

**Definition 1.4.2** 1. Seien  $A, B \in M_n(K)$ . Dann sind  $A$  und  $B$  **ähnlich**, falls es  $P \in \text{GL}_n(K)$  gibt mit

$$B = P^{-1}AP.$$

In diesem Fall schreiben wir  $A \approx B$ .

2. Sei  $R'$  die Relation  $R' = \{(A, B) \in M_n(K) \mid A \approx B\}$ .

**Lemma 1.4.3** Die Relation  $R'$  ist eine Äquivalenzrelation. □

Die wichtige zwei Fragen für die Ähnlichkeitrelation sind:

### Frage 1.4.4

1. Wann sind zwei Matrizen  $A, B \in M_n(K)$  ähnlich?
2. Suche eine Normalform bzgl. Ähnlichkeit von Matrizen.

Wir werden dieses Semester diese Fragen beantworten.

## 1.5 Erste Invarianten für die Ähnlichkeitsrelation

**Lemma 1.5.1** Seien  $A, B \in M_n(K)$ . Es gilt

$$A \approx B \Rightarrow A \sim B.$$

*Beweis.* Seien  $A, B \in M_n(K)$  mit  $A \approx B$ . Nach der Definition gibt es ein  $P \in \text{GL}_n(K)$  mit  $B = P^{-1}AP$ . Sei  $Q = P^{-1} \in \text{GL}_n(K)$ , dann gilt  $B = QAP$  und  $A \sim B$ . ■

**Korollar 1.5.2** Seien  $A, B \in M_n(K)$  mit  $A \approx B$ . Dann gilt  $\text{Rg}(A) = \text{Rg}(B)$ .

*Beweis.* Folgt aus Satz 1.3.3. ■

**Beispiel 1.5.3** Im Korollar 1.5.2 haben wir nicht  $\text{Rg}(A) = \text{Rg}(B) \Rightarrow A \approx B$ . Seien

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ und } B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Für  $C \approx A$  gilt: es gibt  $P \in \text{GL}_2(K)$  mit

$$C = P^{-1}AP = P^{-1}I_2P = P^{-1}P = I_2 = A.$$

Es gilt also

$$[A]_{\approx} = \{A\}.$$

Die einzige Matrix die ähnlich zu  $A$  ist, ist die Matrix  $A$ . Also es gilt  $\text{Rg}(A) = 2 = \text{Rg}(B)$  (z.b. beide Determinanten sind ungleich 0) aber  $A \not\approx B$ .

Nächstes Semester haben wir den folgende Satz bewiesen.

**Satz 1.5.4** Seien  $A, B \in M_n(K)$  mit  $A \approx B$ . Dann gilt  $\chi_A = \chi_B$ . □

**Korollar 1.5.5** Seien  $A, B \in M_n(K)$  mit  $A \approx B$ . Dann sind die Eigenwerte von  $A$  und  $B$  gleich.

**Beispiel 1.5.6** Im Satz 1.5.4 haben wir nicht  $\chi_A = \chi_B \Rightarrow A \approx B$ . Seien

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ und } B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Es gilt

$$\chi_A = (X - 1)^2 = \chi_B.$$

Die Eigenwerte von  $A$  und  $B$  sind gleich (die einzige Eigenwerte ist 1). Aber, wie im Beispiel 1.5.3, gilt  $A \not\approx B$ .

Wir geben hier eine hinreichende Bedingung für Ähnlichkeit von Matrizen.

**Satz 1.5.7** Seien  $A \in M_n(K)$  mit  $n$  paarweise verschiedene Eigenwerte  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  und sei  $B \in M_n(K)$  mit  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  als Eigenwerte. Dann gilt  $A \approx B$ . □

*Beweis.* Wir wissen (siehe Satz 1.7.5), dass die Matrix  $A$  und auch die Matrix  $B$  diagonalisierbar mit Eigenwerte  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  sind. Es gibt also Matrizen  $P, Q \in \text{GL}_n(K)$  mit

$$P^{-1}AP = D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} = Q^{-1}BQ.$$

Es gilt also  $A \approx D \approx B$ . ■



**Beispiel 1.5.8** Im Satz 1.5.7 haben wir nicht

$$(A \approx B) \Rightarrow (A \text{ und } B \text{ haben die gleiche } n \text{ paarweise verschiedene Eigenwerte}).$$

Seien

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

Dann gilt  $A \approx B$  und  $A$  und  $B$  haben die gleiche Eigenwerte aber  $A$  und  $B$  haben nur eine Eigenwerte und nicht 2 paarweise verschiedene Eigenwerte.

Diese Beispiele und erste Invarianten zeigen, dass Diagonalisierbarkeit eine starke Zusammenhang mit Ähnlichkeit hat. Wir werden aber mehr brauchen. Wir wiederholen jetzt die Eigenschaften von diagonalisierbaren Matrizen.

## 1.6 Eigenwerte und Eigenvektoren

**Definition 1.6.1** 1. Sei  $f : V \rightarrow V$  ein Endomorphismus von  $V$ . Ein Vektor  $v \in V \setminus \{0\}$  heißt **Eigenvektor mit Eigenwerte**  $\lambda \in K$  falls gilt

$$f(v) = \lambda v.$$

2. Sei  $A \in M_n(K)$  eine Matrix. Ein Vektor  $v \in K^n \setminus \{0\}$  heißt **Eigenvektor mit Eigenwerte**  $\lambda \in K$  falls gilt

$$Av = \lambda v.$$

**Definition 1.6.2** Sei  $\lambda \in K$  und  $f : V \rightarrow V$  eine Endomorphismus. Der **Eigenraum**  $E(f, \lambda)$  zu  $f$  und  $\lambda$  ist der Unterraum

$$E(f, \lambda) = \text{Ker}(\lambda \text{Id}_V - f) = \{v \in V \mid f(v) = \lambda v\}.$$

**Satz 1.6.3** Die Eigenwerte von  $f$  sind die Nullstellen von  $\chi_f$ . □

**Satz 1.6.4** Sei  $f \in \text{End}(V)$ .

1. Für  $\lambda \neq \mu$  gilt  $E(f, \lambda) \cap E(f, \mu) = \{0\}$ .
2. Systeme von Eigenvektoren mit paarweise verschiedene Eigenwerte von  $f$  sind linear unabhängig. □

Sei  $n = \dim V$

**Korollar 1.6.5** Sei  $f \in \text{End}(V)$ . Dann hat  $f$  höchstens  $n$  Eigenwerte.

**Korollar 1.6.6** Sei  $f \in \text{End}(V)$ . Dann gilt

$$\sum_{\lambda \in K} E(f, \lambda) = \bigoplus_{\lambda \in K} E(f, \lambda).$$

## 1.7 Diagonalisierbare Matrizen

**Definition 1.7.1** Eine Matrix  $A = (a_{i,j}) \in M_n(K)$  heißt diagonal wenn  $a_{i,j} = 0$  gilt für alle  $i \neq j$ .

**Definition 1.7.2** Eine Matrix  $A \in M_n(K)$  ist **diagonalisierbar** falls sie ähnlich zu einer Diagonalmatrix ist *i.e.* falls es  $P \in \text{GL}_n(K)$  gibt so dass  $PAP^{-1}$  eine Diagonalmatrix ist.

**Bemerkung 1.7.3** Eine Matrix  $A$  ist diagonalisierbar genau dann, wenn es, in der Ähnlichkeitsklasse von  $A$  eine Diagonalmatrix  $D$  gibt. Für diagonalisierbare Matrizen gibt es ein sehr einfache Element: die Diagonalmatrix  $D$ . Diese Diagonalmatrix  $D$  wird die **(Jordan) Normalform** von  $A$  sein.

**Satz 1.7.4** Sei  $A \in M_n(K)$ . Dann sind folgende Aussagen äquivalent:

1.  $A$  ist diagonalisierbar.
2. Es gibt eine Basis  $\mathcal{B}$  von  $K^n$ , welche aus Eigenvektoren von  $A$  besteht.
3.  $\sum_{\lambda \in K} \dim E(A, \lambda) = n$ .
4.  $\oplus_{\lambda \in K} E(A, \lambda) = K^n$ . □

**Satz 1.7.5** Sei  $n = \dim V$  und  $f \in \text{End}(V)$ . Hat  $f$  genau  $n$  verschiedene Eigenwerte, dann ist  $f$  diagonalisierbar. □

## 1.8 Eigenwerte und das charakteristische Polynom

**Satz 1.8.1** Sei  $A \in M_n(K)$  und sei  $f \in \text{End}(V)$ . Es gilt

$$\begin{aligned} \{\text{Eigenwerte von } A\} &= \{\text{Nullstellen von } \chi_A\} \\ \{\text{Eigenwerte von } f\} &= \{\text{Nullstellen von } \chi_f\}. \end{aligned}$$

**Satz 1.8.2** Sei  $n = \dim V$  und sei  $f \in \text{End}(V)$ . Für jedes  $\lambda \in K$  gilt dann

$$\dim E(f, \lambda) \leq m(\chi_f, \lambda),$$

wobei  $m(\chi_f, \lambda)$  die Vielfachheit von  $\lambda$  in  $\chi_f$  ist. □

**Korollar 1.8.3** Sei  $n = \dim V$  und sei  $f \in \text{End}(V)$ . Das Endomorphismus  $f$  ist diagonalisierbar genau dann, wenn,  $\chi_f$  vollständig in Linearfaktoren zerfällt und für jedes  $\lambda \in K$ , gilt  $\dim E(f, \lambda) = m(\chi_f, \lambda)$ .

## 1.9 Trigonalisierbarkeit

**Definition 1.9.1** 1. Eine Matrix  $A = (a_{i,j}) \in M_n(K)$  ist eine obere Dreiecksmatrix wenn  $a_{i,j} = 0$  für  $i > j$ .

2. Sei  $n = \dim V$  und  $f \in \text{End}(V)$ . Das Endomorphismus  $f$  heißt **trigonalisierbar** falls es eine Basis  $\mathcal{B}$  gibt mit  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$  eine obere Dreiecksmatrix.

**Bemerkung 1.9.2** Eine Matrix  $A$  ist diagonalisierbar genau dann, wenn es, in der Ähnlichkeitsklasse von  $A$  eine obere Dreiecksmatrix  $D$  gibt.

**Satz 1.9.3** Sei  $f \in \text{End}(V)$ . Die folgende Aussagen sind äquivalent:

1.  $f$  ist trigonalisierbar.
2.  $\chi_f$  zerfällt über  $K$  vollständig in Linearfaktoren. □

**Korollar 1.9.4** Falls  $K$  algebraisch abgeschlossen ist, falls also jedes Polynom in  $K[X] \setminus \{0\}$  über  $K$  in Linearfaktoren zerfällt, dann ist jedes  $f \in \text{End}(V)$  mit  $\dim V < \infty$  trigonalisierbar.

**Bemerkung 1.9.5** Für  $K$  algebraisch abgeschlossen, gibt es immer in der Ähnlichkeitsklasse  $[A]_{\sim}$  von  $A$  eine obere Dreiecksmatrix. Wir können also als einfache Element in der Ähnlichkeitsklasse eine obere Dreiecksmatrix wählen. Wir werden sehen, dass man noch einfachere Matrix wählen können: die **(Jordan) Normalform** von  $A$ .

## 1.10 Minimal Polynom

Sei  $V$  mit  $\dim V = n$  und sei  $f \in \text{End}(V)$ .

**Satz 1.10.1** ann existiert genau ein normiertes Polynom  $\mu_f \in K[X]$ , das **Minimalpolynom von  $f$**  mit

1.  $\mu_f(f) = 0$
2. Ist  $P \in K[X]$  mit  $P(f) = 0$ , so ist  $\mu_f$  ein Teiler von  $P$ . □

**Satz 1.10.2** Dann sind folgende Aussagen äquivalent:

1.  $f$  ist diagonalisierbar.
2.  $\mu_f$  zerfällt vollständig in Linearfaktoren und besitzt nur einfache Nullstellen. □

**Satz 1.10.3 (Satz von Cayley-Hamilton)** Es gilt  $\chi_f(f) = 0$ . □

**Korollar 1.10.4** Es gilt  $\mu_f$  ist ein Teiler von  $\chi_f$ .

**Korollar 1.10.5**  $\mu_f$  und  $\chi_f$  haben die gleiche Nullstelle (die Eigenwerte). Seien  $\lambda$  eine solche Nullstelle, es gilt

$$m(\mu_f, \lambda) \leq m(\chi_f, \lambda).$$

**Satz 1.10.6** Seien  $A, B \in M_n(K)$  mit  $A \approx B$ . Dann gilt  $\mu_A = \mu_B$ . □

*Beweis.* Sei  $P \in \text{GL}_n(K)$  mit  $B = P^{-1}AP$ . Es gilt also auch  $A = PBP^{-1}$ . Eine einfache Induktion gibt für alle  $i \in \mathbb{N}$ :

$$B^i = P^{-1}A^iP.$$

Sei  $\mu_A = \sum_{i=0}^k a_i X_i \in K[X]$ . Es gilt  $\mu_A(A) = 0$ . Wir zeigen, dass  $\mu_A(B) = 0$ . Es gilt

$$\mu_A(B) = \sum_{i=0}^k a_i B^i = \sum_{i=0}^k a_i P^{-1}A^iP = P^{-1} \left( \sum_{i=0}^k a_i A^i \right) P = P^{-1} \mu_A(A) P = 0.$$

Es gilt also  $\mu_A(B) = 0$  und nach Satz ?? ist  $\mu_B$  ein Teiler von  $\mu_A$ .

Wir können  $A$  und  $B$  vertauschen und es gilt auch  $\mu_B(A) = 0$ . Daraus folgt, dass  $\mu_A$  ein Teiler von  $\mu_B$  ist. Es folgt, dass  $\mu_A = \lambda \mu_B$  mit  $\lambda \in K$  und weil  $\mu_A$  und  $\mu_B$  beide normiert sind folgt  $\mu_A = \mu_B$ . ■

**Beispiel 1.10.7** Im Satz 1.10.6 haben wir nicht  $\mu_A = \mu_B \Rightarrow A \approx B$ . Seien

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \text{ und } B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Nach Korollar 1.10.5 hat  $\mu_A$  (bzw.  $\mu_B$ ) die Eigenwerte von  $A$  (bzw.  $B$ ) als Nullstellen. Also haben  $\mu_A$  und  $\mu_B$  die Zahlen 1 und 2 als Nullstellen. Die beide Matrizen  $A$  und  $B$  sind Diagonalmatrizen also diagonalisierbar. Nach Satz 1.10.2 folgt, dass  $\mu_A$  und  $\mu_B$  einfache Nullstellen haben. Es folgt

$$\mu_A = (X - 1)(X - 2) = \mu_B.$$

Wir zeigen, dass  $A \not\approx B$ . Hätten wir  $A \approx B$ , dann folgt nach Satz 1.5.4  $\chi_A = \chi_B$ . Aber es gilt

$$\chi_A = (X - 1)^2(X - 2) \neq (X - 1)(X - 2)^2 = \chi_B.$$

Also  $A \not\approx B$ .

**Beispiel 1.10.8** Es gibt Matrizen  $A$  und  $B$  mit

$$\text{Rg}(A) = \text{Rg}(B), \chi_A = \chi_B \text{ und } \mu_A = \mu_B$$

aber mit  $A \not\approx B$ .

Seien

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ und } B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Es gilt

$$\operatorname{Rg}(A) = 4 = \operatorname{Rg}(B), \chi_A = (X - 1)^4 = \chi_B \text{ und } \mu_A = (X - 1)^2 = \mu_B.$$

Aber es gilt  $A \not\approx B$ .

**Übung 1.10.9** Seien  $A$  und  $B$  wie im Beispiel [1.10.8](#).

1. Zeigen Sie, dass  $\operatorname{Rg}(A) = 4 = \operatorname{Rg}(B)$ ,  $\chi_A = (X - 1)^4 = \chi_B$  und  $\mu_A = (X - 1)^2 = \mu_B$ .
2. Zeigen Sie, dass  $A \not\approx B$ .