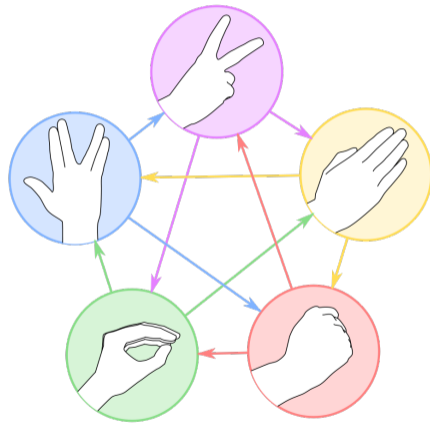


Kapitel 7

Anwendung: Spieltheorie



Inhalt


7 Anwendung: Spieltheorie

- Nullsummenspiele
- Gemischte Strategien
- Minimax-Theorem


Colonel-Blotto-Spiel

- Colonel Blotto und sein Gegner kämpfen um drei Gebirgspässe.
- Jedem der beiden stehen fünf Regimente zur Verfügung.
- Derjenige, der mehr Regimente zu einem Gebirgspass schickt, gewinnt diesen. Bei gleicher Anzahl gibt es ein Unentschieden.
- Die Schlacht gewinnt derjenige, der mehr Gebirgspässe gewinnt. Ein Unentschieden ist auch möglich.

Vorgehen von Colonel Blotto

- Colonel Blotto teilt seine fünf Regimenter in **drei Gruppen** auf.
- Eine **Aufteilung** in drei Gruppen beschreiben wir durch ein 3-Tupel (r_1, r_2, r_3) mit
 - ▶ $r_1 + r_2 + r_3 = 5$ und
 - ▶ $0 \leq r_1 \leq r_2 \leq r_3$.
- Danach wird **jeder Gruppe zufällig gleichverteilt ein Gebirgspass zugeordnet**.
- Der Gegner geht in gleicher Weise vor.
- Die möglichen Aufteilungen der Regimenter bezeichnen wir als **Strategien**.
- Strategien 

Bewertung der Strategien

- Durch die Strategien von Colonel Blotto und seinem Gegner sind **Erfolgswahrscheinlichkeiten** gegeben.
- Beispiel:
 - ▶ Colonel Blotto wählt die Strategie $(1, 2, 2)$ und
 - ▶ sein Gegner $(0, 0, 5)$.
 - ▶ **Erfolgswahrscheinlichkeit für Colonel Blotto = 1** und
 - ▶ für seinen **Gegner = 0**.
- Weiteres Beispiel: Wählt Colonel Blotto $(0, 2, 3)$, dann beträgt seine Erfolgswahrscheinlichkeit $1/3$, die des Gegners 0. 
- **Bewertung einer Strategie:**

Erfolgswahrscheinlichkeit Blotto – Erfolgswahrscheinlichkeit Gegner

Auszahlungsmatrix (payoff matrix)

Die **Auszahlungsmatrix** für das Colonel-Blotto-Spiel (aus Sicht von Colonel Blotto):

| | | Gegner | | | | |
|--------|-----------|---------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
| | | (0, 0, 5) | (0, 1, 4) | (0, 2, 3) | (1, 1, 3) | (1, 2, 2) |
| Blotto | (0, 0, 5) | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | -1 | -1 |
| | (0, 1, 4) | $\frac{1}{3}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ |
| | (0, 2, 3) | $\frac{1}{3}$ | 0 | 0 | 0 | $\frac{1}{3}$ |
| | (1, 1, 3) | 1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{3}$ |
| | (1, 2, 2) | 1 | $\frac{2}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | 0 |

Wie sieht die Auszahlungsmatrix aus Sicht des Gegners aus?

Es handelt sich um ein **Zwei-Personen-Nullsummenspiel**.

Minimax-Strategie

Welche Strategie soll Colonel Blotto wählen?

- Colonel Blotto kennt nicht die Strategie seines Gegners.
- Sein Gegner könnte einen Spion eingeschleust haben, der die Strategie von Colonel Blotto verrät.

Regel:

☞ **Wähle die Strategie, welche den schlechtesten Fall maximiert.**

hier: Maximum der Zeilenminima

- Also wählt Colonel Blotto $(0, 2, 3)$.
- Der Gegner verfährt analog: **Minimum der Spaltenmaxima.**
Also wählt der Gegner ebenfalls $(0, 2, 3)$.

Nash-Gleichgewicht

Die gewählten Strategien bilden ein **Nash-Gleichgewicht**.

- **Sattelpunkt**: Zeilenminimum und Spaltenmaximum
- Kein Spieler kann sich durch eine andere Strategiewahl verbessern, wenn der Gegenspieler bei seiner Wahl bleibt.
- Folgerung: Kein Spieler bereut im Nachhinein seine Wahl.

Problem:

- Nicht jedes Zwei-Personen-Nullsummenspiel hat ein Nash-Gleichgewicht.

Stein-Papier-Schere

Zwei Spieler: Alice und Bob

Auszahlungsmatrix aus Sicht von Alice:

| | | Bob | | |
|-------|--------|-------|--------|--------|
| | | Stein | Papier | Schere |
| Alice | Stein | 0 | -1 | 1 |
| | Papier | 1 | 0 | -1 |
| | Schere | -1 | 1 | 0 |

Fazit für Stein-Papier-Schere

- Stein-Papier-Schere hat **kein Nash-Gleichgewicht**.
- Es existiert kein Eintrag in der Auszahlungsmatrix, der sowohl Zeilenminimum als auch Spaltenmaximum ist.
- Bei einer Niederlage oder einem Unentschieden hätte eine andere Strategiewahl zu einem besseren Ergebnis geführt.

Konsequenz:

- Wir verzichten auf die feste Auswahl einer Strategie (**reine Strategie**) und gehen zu **gemischten Strategien** über.

Gemischte Strategien

- Wir gehen immer von zwei Spielern aus: Alice und Bob.
- Alice stehen m reine Strategien zur Verfügung, Bob n reine Strategien.

Definition 7.1

Eine **gemischte Strategie** eines Spielers ist eine Wahrscheinlichkeitsverteilung für die Menge seiner reinen Strategien.

Wir stellen eine gemischte Strategie für Alice als Vektor \mathbf{x} dar, mit

$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \sum_{i=1}^m x_i = 1.$$

Eine gemischte Strategie für Bob ist eine Vektor \mathbf{y} mit

$$\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}, \sum_{j=1}^n y_j = 1.$$

Beispiel 7.2

Bei Stein-Papier-Schere hat Alice drei reine Strategien zur Auswahl. Sei

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

Bedeutung der gemischten Strategie:

- Alice führt ein **Zufallsexperiment** durch.
- Die Komponenten von \mathbf{x} sind die **Wahrscheinlichkeiten für die reinen Strategien** Stein, Papier, Schere.
- Alice spielt dann die **zufällig ausgewählte reine Strategie**.

Erwarteter Gewinn

- Gegeben seien gemischte Strategien $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ und $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ für Alice bzw. Bob.
- Gegeben sei eine Auszahlungsmatrix $\mathbf{M} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, die den Gewinn von Alice beschreibt.

Dann gilt:

$$\begin{aligned} E(\text{Gewinn von Alice}) &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n m_{ij} P(\text{Alice wählt } i, \text{ Bob wählt } j) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n m_{ij} P(\text{Alice wählt } i) \cdot P(\text{Bob wählt } j) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n m_{ij} x_i y_j \\ &= \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y}. \end{aligned}$$

Beispiel 7.3

Alice spielt die Strategie $\mathbf{x} = (\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{2})$ aus Beispiel 7.2.

Bob spielt $\mathbf{y} = (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3})$.

$$\begin{aligned} E(\text{Gewinn von Alice}) &= \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \\ &= \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{2} \right) \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix} \\ &= \left(-\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6} \right) \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix} \\ &= 0. \end{aligned}$$

Bewertung gemischter Strategien

- Alice: **maximiere den schlechtesten Fall**

$$\beta(\mathbf{x}) = \min_{\mathbf{y}} \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y}$$

Damit beschreibt $\beta(\mathbf{x})$ die **Bewertung der Strategie \mathbf{x} von Alice**.

- Alice wird dann $\max_{\mathbf{x}} \beta(\mathbf{x})$ bilden.
- Bewertung der Strategie \mathbf{y} von Bob:

$$\alpha(\mathbf{y}) = \max_{\mathbf{x}} \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y}$$

- Bob wird dann $\min_{\mathbf{y}} \alpha(\mathbf{y})$ bilden.
- Als Extremwerte über kompakte, abgeschlossene Mengen **sind $\beta(\mathbf{x})$ und $\alpha(\mathbf{y})$ wohldefiniert**.

Beispiel 7.4

Alice spielt wieder $\mathbf{x} = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{2}\right)$.

Dann gilt:

$$\begin{aligned}\beta(\mathbf{x}) &= \min_{\mathbf{y}} \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \\ &= \min_{\mathbf{y}} \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{2}\right) \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \\ &= \min_{\mathbf{y}} \left(-\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}\right) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \\ &= -\frac{1}{3}.\end{aligned}$$

Die zugehörige Strategie von Bob ist $\mathbf{y} = (1, 0, 0)$.

Nash-Gleichgewicht für gemischte Strategien

Definition 7.5

Ein Paar $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ von gemischten Strategien heißt **gemischtes Nash-Gleichgewicht**, wenn gilt:

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \tilde{\mathbf{x}}^T \mathbf{M} \tilde{\mathbf{y}} = \alpha(\tilde{\mathbf{y}}).$$

Wir werden gleich sehen, dass ein Nash-Gleichgewicht die folgenden Eigenschaften hat:

- $\tilde{\mathbf{x}}$ ist die beste Strategie für Alice, wenn Bob $\tilde{\mathbf{y}}$ wählt und
- $\tilde{\mathbf{y}}$ ist die beste Strategie für Bob, wenn Alice $\tilde{\mathbf{x}}$ wählt.

Beispiel 7.6

Die Strategien

$$\mathbf{x} = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{2} \right) \quad \text{und} \quad \mathbf{y} = (1, 0, 0)$$

bilden **kein Nash-Gleichgewicht**.

Zwar ist \mathbf{y} die beste Strategie für Bob, wenn Alice \mathbf{x} spielt, aber nicht umgekehrt.

Spielt Bob \mathbf{y} , dann ist die beste Strategie für Alice $\mathbf{x} = (0, 1, 0)$.

Ein **Nash-Gleichgewicht** bilden die Strategien

$$\tilde{\mathbf{x}} = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3} \right) = \tilde{\mathbf{y}}.$$

Begründung: 

Worst-case-optimale Strategien

Definition 7.7

Eine Strategie $\tilde{\mathbf{x}}$ heißt **worst-case-optimal** für Alice, wenn

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \max_{\mathbf{x}} \beta(\mathbf{x})$$

gilt. Analog heißt eine Strategie $\tilde{\mathbf{y}}$, für die

$$\alpha(\tilde{\mathbf{y}}) = \min_{\mathbf{y}} \alpha(\mathbf{y})$$

gilt, worst-case-optimal für Bob.

- Annahme von Alice: Wenn sie \mathbf{x} wählt, wählt Bob die zu \mathbf{x} ungünstigste Strategie (aus Sicht von Alice).
- Also wählt Alice eine Strategie, die für diesen Worst-Case am besten ist.

Lemma 7.8

- ① Für zwei gemischte Strategien \mathbf{x} und \mathbf{y} gilt

$$\beta(\mathbf{x}) \leq \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \leq \alpha(\mathbf{y})$$

und damit auch

$$\max_{\mathbf{x}} \beta(\mathbf{x}) \leq \min_{\mathbf{y}} \alpha(\mathbf{y}).$$

- ② Wenn ein Strategiepaar $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ ein gemischtes Nash-Gleichgewicht bildet, dann sind $\tilde{\mathbf{x}}$ und $\tilde{\mathbf{y}}$ worst-case-optimal.
- ③ Gilt für die Strategien $\tilde{\mathbf{x}}$ und $\tilde{\mathbf{y}}$ die Gleichung

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \alpha(\tilde{\mathbf{y}}),$$

dann bildet das Strategiepaar $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ ein gemischtes Nash-Gleichgewicht.

Beweis.

① Es gilt

$$\mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \leq \max_{\mathbf{x}} \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} = \alpha(\mathbf{y}) \quad \text{und} \quad \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \geq \min_{\mathbf{y}} \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} = \beta(\mathbf{x}).$$

② Für alle \mathbf{x} gilt gemäß (1): $\beta(\mathbf{x}) \leq \alpha(\tilde{\mathbf{y}})$.

Wegen $\alpha(\tilde{\mathbf{y}}) = \beta(\tilde{\mathbf{x}})$ folgt $\beta(\mathbf{x}) \leq \beta(\tilde{\mathbf{x}})$.

Damit ist $\tilde{\mathbf{x}}$ worst-case-optimal.

Beweis für $\alpha(\tilde{\mathbf{y}})$ analog.

③ Aus

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \alpha(\tilde{\mathbf{y}})$$

folgt mit (1):

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \tilde{\mathbf{x}}^T \mathbf{M} \tilde{\mathbf{y}} = \alpha(\tilde{\mathbf{y}}).$$

Damit bildet das Strategiepaar $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ ein Nash-Gleichgewicht.

Minimax-Theorem für Zwei-Personen-Nullsummenspiele

Satz 7.9

Für jedes Zwei-Personen-Nullsummenspiel existieren worst-case-optimale Strategien, die mithilfe eines LPs effizient ermittelt werden können.

Wenn $\tilde{\mathbf{x}}$ eine worst-case-optimale Strategie für Alice ist und $\tilde{\mathbf{y}}$ eine für Bob, dann ist $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ ein gemischtes Nash-Gleichgewicht und die Zahl

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \tilde{\mathbf{x}}^T \mathbf{M} \tilde{\mathbf{y}} = \alpha(\tilde{\mathbf{y}})$$

ist identisch für alle worst-case-optimalen Strategien $\tilde{\mathbf{x}}$ und $\tilde{\mathbf{y}}$.

Definition 7.10

Der Wert $\tilde{\mathbf{x}}^T \mathbf{M} \tilde{\mathbf{y}}$, also der erwartete Gewinn für Alice in jedem Nash-Gleichgewicht, heißt der **Wert** des Spiels.

Folgerung 7.11

Ein Strategiepaar $(\tilde{\mathbf{x}}, \tilde{\mathbf{y}})$ bildet genau dann ein gemischtes Nash-Gleichgewicht, wenn $\tilde{\mathbf{x}}$ und $\tilde{\mathbf{y}}$ worst-case-optimal sind.

Beweis.

Folgt aus Satz 7.9 und Lemma 7.8 (2).

Bemerkungen zum Minimax-Theorem

- Wenn Alice eine worst-case-optimale Strategie wählt, ist ihr **erwarteter Gewinn mindestens so groß wie der Wert des Spiels**, egal wie Bob sich entscheidet.
- Spielt Bob worst-case-optimal, kann Alice aber auch keinen größeren erwarteten Gewinn erzielen.
- Selbst wenn die Strategien dem Gegner bekannt sind, ist keine Verbesserung möglich.
- Konsequenz aus dem Minimax-Theorem:

$$\max_x \min_y \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} = \min_y \max_x \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y}$$

Beweis des Minimax-Theorems

Beweis von Satz 7.9

Das folgende LP liefert eine **beste Strategie für Bob** zu einer festen Strategie \mathbf{x} von Alice.

$$\begin{array}{ll} \min & \mathbf{x}^T \mathbf{M} \mathbf{y} \\ \text{u.d.N.} & \sum_{j=1}^n y_j = 1 \\ & \mathbf{y} \geq 0 \end{array}$$

Der **Zielfunktionswert** entspricht dann $\beta(\mathbf{x})$.

Um eine **worst-case-optimale Strategie für Alice** zu finden, müssen wir nun $\beta(\mathbf{x})$ maximieren. Wie?

Das duale LP (Übungsaufgabe) lautet:

$$\begin{array}{ll} \max & x_0 \\ \text{u.d.N.} & \mathbf{M}^T \mathbf{x} - \mathbf{1}x_0 \geq \mathbf{0} \end{array}$$

Fortsetzung Beweis.

Das duale LP hat nur eine Variable (x_1, \dots, x_m sind fest). Der optimale Zielfunktionswert des dualen Programms stimmt mit dem des primalen, also $\beta(\mathbf{x})$, überein ([Dualitätstheorem](#)).

Um nun $\beta(\mathbf{x})$ über alle gemischten Strategien \mathbf{x} von Alice zu maximieren, definieren wir das folgende LP (*):

$$\begin{aligned} \max \quad & x_0 \\ \text{u.d.N.} \quad & \mathbf{M}^T \mathbf{x} - \mathbf{1}x_0 \geq \mathbf{0} \\ & \sum_{i=1}^m x_i = 1 \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Für eine optimale Lösung $(\tilde{x}_0, \tilde{\mathbf{x}})$ dieses LP gilt

$$\tilde{x}_0 = \beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \max_{\mathbf{x}} \beta(\mathbf{x}).$$

Fortsetzung Beweis.

Analog können wir ein LP (**) aufstellen, um die worst-case-optimale Strategie für Bob zu berechnen.

$$\begin{array}{ll} \min & y_0 \\ \text{u.d.N.} & \mathbf{M}\mathbf{y} - \mathbf{1}y_0 \leq \mathbf{0} \\ & \sum_{j=1}^n y_j = 1 \\ & \mathbf{y} \geq \mathbf{0} \end{array}$$

Für eine optimale Lösung $(\tilde{y}_0, \tilde{\mathbf{y}})$ gilt dann

$$\tilde{y}_0 = \alpha(\tilde{\mathbf{y}}) = \min_{\mathbf{y}} \alpha(\mathbf{y}).$$

Damit sind $\tilde{\mathbf{x}}$ und $\tilde{\mathbf{y}}$ worst-case-optimale Strategien. Die beiden LPs (*) und (**) sind dual zueinander (Beweis ist Übungsaufgabe). Damit folgt:

$$\beta(\tilde{\mathbf{x}}) = \alpha(\tilde{\mathbf{y}}).$$

Eine Stein-Papier-Schere-Variante

Beispiel 7.12

Der **Weihnachtsmann** und der **Osterhase** spielen in der Zeit, in der sie keine Geschenke austragen müssen, Stein-Papier-Schere. Allerdings kann der **Osterhase** mit seiner Pfote nicht die Geste für Schere zeigen, weshalb er stets **nur die reinen Strategien Stein oder Papier** spielt.

Die **Auszahlungsmatrix** lautet somit:

| | | Osterhase | |
|----------------|--------|-----------|--------|
| | | Stein | Papier |
| Weihnachtsmann | Stein | 0 | -1 |
| | Papier | 1 | 0 |
| | Schere | -1 | 1 |

Nash-Gleichgewicht?

Wert des Spiels?

Fortsetzung Beispiel.

Wir analysieren das Spiel mithilfe der LPs aus dem Beweis des Minimax-Theorems.

LP für den Weihnachtsmann:

$$\max x_0$$

unter den Neben- und Vorzeichenbedingungen

$$\begin{array}{rcccccc} & & x_2 & - & x_3 & - & x_0 & \geq & 0 \\ -x_1 & & & & + & x_3 & - & x_0 & \geq & 0 \\ x_1 & + & x_2 & + & x_3 & & & = & 1 \\ & & & & & & x_1, x_2, x_3 & \geq & 0 \end{array}$$

Optimale Lösung: $(\tilde{x}_0, \tilde{\mathbf{x}}) = (\tilde{x}_0, \tilde{x}_1, \tilde{x}_2, \tilde{x}_3) = (\frac{1}{3}, 0, \frac{2}{3}, \frac{1}{3})$

Wie kann man schon an der Auszahlungsmatrix erkennen, dass sich Stein für den Weihnachtsmann nicht lohnt?

Fortsetzung Beispiel.

LP für den Osterhasen:

$$\min y_0$$

unter den Neben- und Vorzeichenbedingungen

$$\begin{array}{rcccccl} & & -y_2 & - & y_0 & \leq & 0 \\ & y_1 & & & - & y_0 & \leq & 0 \\ -y_1 & + & y_2 & - & y_0 & \leq & 0 \\ y_1 & + & y_2 & & & = & 1 \\ & & & & y_1, y_2 & \geq & 0 \end{array}$$

Optimale Lösung: $(\tilde{y}_0, \tilde{\mathbf{y}}) = (\tilde{y}_0, \tilde{y}_1, \tilde{y}_2) = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right)$ Der Weihnachtsmann gewinnt im Mittel $\frac{1}{3} =$ Wert des Spiels.

Noch ein Spiel

Beispiel 7.13

Alice und Bob wählen eine natürliche Zahl zwischen 1 und 6. Anschließend werden die Zahlen verglichen.


- Alice und Bob haben die **gleiche Zahl** gewählt: unentschieden.
- Die **Differenz der Zahlen ist gleich 1**: Der Spieler mit der kleineren Zahl erhält 2 € vom anderen Spieler.
- Die **Differenz der Zahlen ist mindestens 2**: Der Spieler mit der größeren Zahl erhält 1 € vom anderen Spieler.

Auszahlungsmatrix?

Nash-Gleichgewicht?

Wert des Spiels?

Fortsetzung Beispiel.

- Auszahlungsmatrix:  Tafel

Für die Auszahlungsmatrix gilt: $\mathbf{M} = -\mathbf{M}^T$.

- LPs: Homepage
- Nash-Gleichgewicht:

$$\tilde{\mathbf{x}} = \tilde{\mathbf{y}} = \left(0, \frac{1}{16}, \frac{5}{16}, \frac{1}{4}, \frac{5}{16}, \frac{1}{16} \right)$$

Die Gleichheit der worst-case-optimalen Strategien ist eine Folge der Symmetrie der Auszahlungsmatrix.

- Wert des Spiels: 0

Beispiel 7.14

Bob kennt sich nicht aus in der Spieltheorie und nutzt daher für das Spiel des vorangegangenen Beispiels die gemischte Strategie

$$\mathbf{y} = \left(\frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6} \right).$$

Wie soll Alice spielen, um den erwarteten Gewinn zu maximieren?

Zugehöriges LP?

Wie hoch ist dann der erwartete Gewinn?

Zusammenfassung

- Grundlegende Strategie: Maximiere den schlechtesten Fall
- **Nash-Gleichgewicht** bei reinen Strategien: Zeilenminimum = Spaltenmaximum
Problem: Nash-Gleichgewicht muss nicht existieren.
- **gemischte Strategie**: Wahrscheinlichkeitsverteilung für die reinen Strategien
- **Minimax-Theorem**: Jedes Zwei-Personen-Nullsummenspiel hat ein Nash-Gleichgewicht in gemischten Strategien.
- Berechnung der worst-case-optimalen Strategien (Nash-Gleichgewicht) mithilfe von LPs
- Theoretischer Hintergrund: **Dualität**

Kombinatorische Optimierung

- 1 Totale Unimodularität
- 2 Komplexität
- 3 Schnittebenenverfahren
- 4 Branch-and-Bound
- 5 Branch-and-Cut
- 6 Heuristiken und Approximation