# Vorlesung 4b

Indikatorvariable und Ereignisse.

Das Rechnen mit Erwartungswerten und Wahrscheinlichkeiten.

Seien X, Y Zufallsvariable mit demselben Wertebereich S.

$$D := \{(x, y) \in S^2 : x = y\}$$
, die "Diagonale" in  $S^2$ .

Seien X, Y Zufallsvariable mit demselben Wertebereich S.

$$D := \{(x, y) \in S^2 : x = y\}$$
, die "Diagonale" in  $S^2$ .

$${X = Y} := {(X, Y) \in D}$$

Seien X, Y Zufallsvariable mit demselben Wertebereich S.

$$D := \{(x, y) \in S^2 : x = y\}$$
, die "Diagonale" in  $S^2$ .

$${X = Y} := {(X, Y) \in D}$$

bzw.

$$I_{\{X=Y\}} = \mathbf{1}_D(X,Y)$$

Für reellwertige Zufallsvariable X, Y setzen wir

$${X \le Y} := {(X, Y) \in H}$$

mit dem Halbraum  $H := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x \leq y\}.$ 

Wir schreiben

$$X \leq Y \quad :\Leftrightarrow \quad \{X \leq Y\} = E_{\mathsf{S}} \ .$$

Bringen wir jetzt wieder Wahrscheinlichkeiten ins Spiel.

# Für Indikatorvariablen Z und Ereignisse E gelten die Beziehungen

$$E[Z] = P(Z = 1),$$

# Für Indikatorvariablen Z und Ereignisse E gelten die Beziehungen

$$E[Z] = P(Z = 1),$$
  
 $E[I_E] = P(I_E = 1) = P(E).$ 

# Für Indikatorvariablen Z und Ereignisse E gelten die Beziehungen

$$E[Z] = P(Z = 1),$$
  
 $E[I_E] = P(I_E = 1) = P(E).$ 

Aus dem Rechnen mit Indikatorvariablen und aus der Linearität des Erwartungswertes ergeben sich die Regeln für das Rechnen mit Wahrscheinlichkeiten (Buch S. 57-58):

(i) 
$$P(E_S) = 1$$
,  $P(E_U) = 0$ .

(i) 
$$P(E_S) = 1$$
,  $P(E_U) = 0$ .

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$
, insbesondere  $P(E_1 \cup E_2) \le P(E_1) + P(E_2)$ .

(i) 
$$P(E_S) = 1$$
,  $P(E_U) = 0$ .

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$
, insbesondere  $P(E_1 \cup E_2) \le P(E_1) + P(E_2)$ .

(iii) 
$$P(E_1 \cup E_2) = P(E_1) + P(E_2)$$
  
falls  $E_1$  und  $E_2$  disjunkt.

(i) 
$$P(E_S) = 1$$
,  $P(E_U) = 0$ .

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$
, insbesondere  $P(E_1 \cup E_2) \le P(E_1) + P(E_2)$ .

(iii) 
$$P(E_1 \cup E_2) = P(E_1) + P(E_2)$$
  
falls  $E_1$  und  $E_2$  disjunkt.

(iv) 
$$P(E^c) = 1 - P(E)$$
.

(i) 
$$P(E_S) = 1$$
,  $P(E_U) = 0$ .

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$
, insbesondere  $P(E_1 \cup E_2) \le P(E_1) + P(E_2)$ .

(iii)  $P(E_1 \cup E_2) = P(E_1) + P(E_2)$ falls  $E_1$  und  $E_2$  disjunkt.

(iv) 
$$P(E^c) = 1 - P(E)$$
.

(v)  $P(E_1) \leq P(E_2)$ , falls  $E_1 \subset E_2$ .

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$

Zum Beweis verwendet man die Identität

$$I_{E_1} + I_{E_2} = I_{E_1 \cup E_2} + I_{E_1 \cap E_2}$$

(ii) 
$$P(E_1) + P(E_2) = P(E_1 \cup E_2) + P(E_1 \cap E_2)$$

Zum Beweis verwendet man die Identität

$$I_{E_1} + I_{E_2} = I_{E_1 \cup E_2} + I_{E_1 \cap E_2}$$

(ii) wird verallgemeinert durch die

#### **Einschluss-Ausschluss-Formel:**

$$\mathbf{P}(E_1 \cup \cdots \cup E_n)$$

$$= \sum_{i} \mathbf{P}(E_i) - \sum_{i < j} \mathbf{P}(E_i \cap E_j) + \cdots \pm \mathbf{P}(E_1 \cap \cdots \cap E_n).$$

$$1 - I_{E_1 \cup \cdots \cup E_n}$$

fällt genau dann als 0 aus,

$$1 - I_{E_1 \cup \cdots \cup E_n}$$

fällt genau dann als 0 aus,

wenn mindestens eines der  $I_{E_i}$  als 1 ausfällt,

$$1 - I_{E_1 \cup \cdots \cup E_n}$$

fällt genau dann als 0 aus,

wenn mindestens eines der  $I_{E_i}$  als 1 ausfällt,

ist also gleich dem Produkt

$$(1 - I_{E_1}) \cdots (1 - I_{E_n})$$

$$1 - I_{E_1 \cup \cdots \cup E_n}$$

fällt genau dann als 0 aus,

wenn mindestens eines der  $I_{E_i}$  als 1 ausfällt,

ist also gleich dem Produkt

$$(1 - I_{E_1}) \cdots (1 - I_{E_n})$$

Ausmultiplizieren ergibt

$$1 - \sum_{i} I_{E_i} + \sum_{i < j} I_{E_i \cap E_j} - \cdots$$

$$1 - I_{E_1 \cup \cdots \cup E_n}$$

fällt genau dann als 0 aus,

wenn mindestens eines der  $I_{E_i}$  als 1 ausfällt,

ist also gleich dem Produkt

$$(1 - I_{E_1}) \cdots (1 - I_{E_n})$$

Ausmultiplizieren ergibt

$$1 - \sum_{i} I_{E_i} + \sum_{i < j} I_{E_i \cap E_j} - \cdots$$

Gehe dann über zum Erwartungswert.

Beispiel (vgl Buch S. 58)  $X = (X_1, ..., X_n)$  sei eine rein zufällige Permutation von (1, ..., n).

Was ist die W'keit, dass X mindestens einen Fixpunkt hat?

Beispiel (vgl Buch S. 58)  $X = (X_1, ..., X_n)$  sei eine rein zufällige Permutation von (1, ..., n).

Was ist die W'keit, dass X mindestens einen Fixpunkt hat?

Sei  $E_i := \{X_i = i\}$  das Ereignis

"X hat Fixpunkt an der Stelle i". Offenbar gilt:

$$P(E_{i_1} \cap \cdots \cap E_{i_k}) = (n-k)!/n!$$
, falls  $i_1 < \cdots < i_k$ 

Beispiel (vgl Buch S. 58)  $X = (X_1, \dots, X_n)$  sei eine rein zufällige Permutation von  $(1, \dots, n)$ .

Was ist die W'keit, dass X mindestens einen Fixpunkt hat?

Sei 
$$E_i := \{X_i = i\}$$
 das Ereignis

"X hat Fixpunkt an der Stelle i". Offenbar gilt:

$$P(E_{i_1} \cap \cdots \cap E_{i_k}) = (n-k)!/n!$$
, falls  $i_1 < \cdots < i_k$ 

Mit der E-A-Formel folgt für die gefragte W'keit

$$P(E_1 \cup \cdots \cup E_n) = 1 - \frac{1}{2!} + \cdots \pm \frac{1}{n!}.$$

Beispiel (vgl Buch S. 58)  $X = (X_1, \dots, X_n)$  sei eine rein zufällige Permutation von  $(1, \dots, n)$ .

Was ist die W'keit, dass X mindestens einen Fixpunkt hat?

Sei 
$$E_i := \{X_i = i\}$$
 das Ereignis

"X hat Fixpunkt an der Stelle i". Offenbar gilt:

$$P(E_{i_1} \cap \cdots \cap E_{i_k}) = (n-k)!/n!$$
, falls  $i_1 < \cdots < i_k$ 

Mit der E-A-Formel folgt für die gefragte W'keit

$$P(E_1 \cup \cdots \cup E_n) = 1 - \frac{1}{2!} + \cdots \pm \frac{1}{n!}.$$

(Für  $n \to \infty$  konvergiert das übrigens gegen  $1 - e^{-1}$ .)

(Buch S. 54)

#### **Positivität**

Für die reellwertige Zufallsvariable X gelte  $X \geq 0$ . Dann gilt

(i) 
$$\mathbf{E}[X] \geq 0$$
,

(ii) E[X] = 0 genau dann, wenn P(X = 0) = 1.

(Buch S. 54)

#### **Positivität**

Für die reellwertige Zufallsvariable X gelte  $X \geq 0$ . Dann gilt

(i) 
$$\mathbf{E}[X] \geq 0$$
,

(ii) E[X] = 0 genau dann, wenn P(X = 0) = 1.

#### **Monotonie**

Für reellwertige Zufallsvariable  $X_1 \leq X_2$ 

mit wohldefiniertem Erwartungswert gilt

$$\mathbf{E}[X_1] \leq \mathbf{E}[X_2].$$

(Buch S. 54)

#### **Positivität**

Für die reellwertige Zufallsvariable X gelte  $X \geq 0$ . Dann gilt

(i) 
$$\mathbf{E}[X] \geq 0$$
,

(ii) E[X] = 0 genau dann, wenn P(X = 0) = 1.

(Buch S. 54)

#### **Positivität**

Für die reellwertige Zufallsvariable X gelte  $X \geq 0$ . Dann gilt

(i) 
$$E[X] \ge 0$$
,

(ii) E[X] = 0 genau dann, wenn P(X = 0) = 1.

Wir geben hier einen Beweis nur im diskreten Fall:

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{\mathsf{U}}$ .

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{\mathsf{U}}$ .

Für alle  $a \in S$  mit a < 0 gilt dann  $\{X = a\} \subset E_{U}$ ,

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{U}$ .

Für alle  $a \in S$  mit a < 0 gilt dann  $\{X = a\} \subset E_{\mathsf{U}}$ , also insbesondere  $\mathbf{P}(X = a) = 0$ .

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{\mathsf{u}}$ .

Für alle  $a \in S$  mit a < 0 gilt dann  $\{X = a\} \subset E_{\mathsf{U}}$ ,

also insbesondere P(X = a) = 0.

Daraus folgt

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{\{a \in S: a \le 0\}} a\mathbf{P}(X = a) + \sum_{\{a \in S: a > 0\}} a\mathbf{P}(X = a)$$

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{\mathsf{U}}$ .

Für alle  $a \in S$  mit a < 0 gilt dann  $\{X = a\} \subset E_{\mathsf{U}}$ ,

also insbesondere P(X = a) = 0.

Daraus folgt

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{\{a \in S: a \le 0\}} a\mathbf{P}(X = a) + \sum_{\{a \in S: a > 0\}} a\mathbf{P}(X = a)$$

$$= 0 + \sum_{\{a \in S: a > 0\}} a \mathbf{P}(X = a).$$

 $X \ge 0$  ist gleichbedeutend mit  $\{X < 0\} = E_{\mathsf{U}}$ .

Für alle 
$$a \in S$$
 mit  $a < 0$  gilt dann  $\{X = a\} \subset E_{\mathsf{U}}$ , also insbesondere  $\mathbf{P}(X = a) = 0$ .

Daraus folgt

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{\{a \in S: a \le 0\}} a\mathbf{P}(X = a) + \sum_{\{a \in S: a > 0\}} a\mathbf{P}(X = a)$$

$$= 0 + \sum_{\{a \in S: a > 0\}} a \mathbf{P}(X = a).$$

#### **Monotonie**

Für reellwertige Zufallsvariable  $X_1 \leq X_2$  mit wohldefiniertem Erwartungswert gilt  $\mathbf{E}[X_1] \leq \mathbf{E}[X_2].$ 

#### **Monotonie**

Für reellwertige Zufallsvariable  $X_1 \le X_2$  mit wohldefiniertem Erwartungswert gilt  $\mathrm{E}[X_1] < \mathrm{E}[X_2].$ 

#### Beweis:

 $X_1 \leq X_2$  ist gleichbedeutend mit  $X_2 - X_1 \geq 0$ .

Aus der Positivität und der Linearität des Erwartungswertes

folgt 
$$E[X_2] - E[X_1] \ge 0$$
.  $\square$