

Vorlesung 3b

Indikatorvariable

Rechnen mit Ereignissen und
Wahrscheinlichkeiten.

Teil 5

Positivität und Monotonie des Erwartungswertes

(Buch S. 55)

Wir beweisen jetzt
(hier nur für *diskrete* reellwertige Zufallsvariable)

zwei weitere fundamentale
Eigenschaften des Erwartungswerts:
die Positivität und die Monotonie.

Als Vorbereitung dazu ist hier ein
Nachtrag zu Teil 1 der heutigen Vorlesung.

Die Aussage “ $X \geq 0$ ” und das Ereignis $\{X \geq 0\}$:

X sei eine reellwertige Zufallsvariable.

Die Aussage “ $X \geq 0$ ”
definieren wir als gleichbedeutend damit,
dass $\{X \geq 0\}$ das sichere Ereignis ist.

Ist $\{X \geq 0\} = E_s$, dann können wir wahlweise $[0, \infty)$
oder \mathbb{R} (oder jede andere Obermenge von $[0, \infty)$)
als Wertebereich von X verwenden.

Die Aussage $X \leq Y$ und das Ereignis $\{X \leq Y\}$:

Es sei $H := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x \leq y\}$,

der Halbraum über (und einschließlich) der Diagonalen.

Die Aussage $X \leq Y$ und das Ereignis $\{X \leq Y\}$:

Es sei $H := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x \leq y\}$,

der Halbraum über (und einschließlich) der Diagonalen.

Für reellwertige Zufallsvariable X, Y setzen wir

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

Die Aussage " $X \leq Y$ "

definieren wir als gleichbedeutend damit,

dass $\{X \leq Y\}$ das sichere Ereignis ist.

Positivität des Erwartungswertes

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

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

(ii) $\mathbf{E}[X] = 0$ genau dann, wenn $\mathbf{P}(X = 0) = 1$.

Positivität des Erwartungswertes

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

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

$$(ii) \mathbf{E}[X] = 0 \text{ genau dann, wenn } \mathbf{P}(X = 0) = 1.$$

Monotonie des Erwartungswertes

Für reellwertige Zufallsvariable $X_1 \leq X_2$
mit wohldefinierten Erwartungswerten gilt

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

Positivität

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

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

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

Wir geben hier einen Beweis nur im diskreten Fall:

Nach Voraussetzung (siehe die “Vorbereitung” am Beginn dieses Teils) können wir $[0, \infty)$ als Wertebereich ansehen.

Positivität

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

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

(ii) $\mathbf{E}[X] = 0$ genau dann, wenn $\mathbf{P}(X = 0) = 1$.

Wir geben hier einen Beweis nur im diskreten Fall:

Nach Voraussetzung (siehe die “Vorbereitung” am Beginn dieses Teils) können wir $[0, \infty)$ als Wertebereich ansehen.

Weil X als diskret vorausgesetzt war, existiert dann eine abzählbare Teilmenge $\tilde{S} \subset [0, \infty)$ mit $\mathbf{P}(X \in \tilde{S}) = 1$.

Dann gilt auch $\mathbf{P}(X \in S) = 1$ mit $S := \tilde{S} \cup \{0\}$.

Nach der Definition des Erwartungswerts aus V3b1 gilt:

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{a \in S} a \mathbf{P}(X = a) = \sum_{a \in S: a > 0} a \mathbf{P}(X = a) \quad (1)$$

Nach der Definition des Erwartungswerts aus V3b1 gilt:

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{a \in S} a \mathbf{P}(X = a) = \sum_{a \in S: a > 0} a \mathbf{P}(X = a) \quad (1)$$

Aus $\mathbf{P}(X = S) = 1$ folgt

$$1 = \mathbf{P}(X = 0) + \sum_{a \in S: a > 0} \mathbf{P}(X = a) \quad (2)$$

Nach der Definition des Erwartungswerts aus V3b1 gilt:

$$\mathbf{E}[X] = \sum_{a \in S} a \mathbf{P}(X = a) = \sum_{a \in S: a > 0} a \mathbf{P}(X = a) \quad (1)$$

Aus $\mathbf{P}(X = S) = 1$ folgt

$$1 = \mathbf{P}(X = 0) + \sum_{a \in S: a > 0} \mathbf{P}(X = a) \quad (2)$$

Aus (1) folgt sofort: $\mathbf{E}[X] \geq 0$ also die Aussage (i). Weiter gilt:

$$\mathbf{P}(X = 0) = 1$$

$$\stackrel{(2)}{\iff}$$

$\mathbf{P}(X = a) = 0$ für alle strikt positiven $a \in S$

$$\stackrel{(1)}{\iff}$$

$$\mathbf{E}[X] = 0 \quad \square.$$

Monotonie

Für reellwertige Zufallsvariable $X_1 \leq X_2$
mit wohldefiniertem Erwartungswert gilt

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

Beweis:

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

Monotonie

Für reellwertige Zufallsvariable $X_1 \leq X_2$
mit wohldefiniertem Erwartungswert gilt

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

Beweis:

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

Aus der Positivität und der Linearität des Erwartungswertes

$$\text{folgt } \mathbf{E}[X_2] - \mathbf{E}[X_1] \geq 0. \quad \square$$

Die Ungleichung von Markov

X reellwertige Zufallsvariable mit $X \geq 0$, $c > 0$. Dann gilt

$$\mathbf{P}(X \geq c) \leq \frac{1}{c} \mathbf{E}[X]$$

Die Ungleichung von Markov

X reellwertige Zufallsvariable mit $X \geq 0$, $c > 0$. Dann gilt

$$\mathbf{P}(X \geq c) \leq \frac{1}{c} \mathbf{E}[X]$$

Beweis:

Wegen $c \mathbf{1}_{[c, \infty)}(a) \leq a$, $a \geq 0$,

gilt

$$c I_{\{X \geq c\}} \leq X.$$

Die Ungleichung von Markov

X reellwertige Zufallsvariable mit $X \geq 0$, $c > 0$. Dann gilt

$$\mathbf{P}(X \geq c) \leq \frac{1}{c} \mathbf{E}[X]$$

Beweis:

Wegen $c \mathbf{1}_{[c, \infty)}(a) \leq a$, $a \geq 0$,

gilt

$$c I_{\{X \geq c\}} \leq X.$$

Aus Linearität und Monotonie des Erwartungswertes folgt:

$$c \mathbf{E}[I_{\{X \geq c\}}] \leq \mathbf{E}[X]. \quad \square$$