

# Musterlösung zu Blatt 12

Daniel Max, Jamal Drewlo, Stefan Engelhardt, Prof. Michael Neumann

EWMS WiSe 2020/21

## Aufgabe 35

(i) Sei  $\hat{\theta} = \sum_{i=1}^n a_i X_i$  mit  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ . Dann gilt

$$E_{\theta}[\hat{\theta}] = E_{\theta}\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i\right] = a_1 E_{\theta}[X_1] + \dots + a_n E_{\theta}[X_n] = (a_1 + \dots + a_n)\theta.$$

Damit  $\hat{\theta}$  erwartungstreu für  $\theta$  ist, muss also  $a_1 + \dots + a_n = 1$  gelten.

(ii) Da die  $X_i$  unabhängig sind, sind auch  $a_i X_i$  mit  $a_i \in \mathbb{R}, i = 1, \dots, n$ , unabhängige Zufallsvariablen. Damit und unter Voraussetzung der Erwartungstreue von  $\hat{\theta}$  gilt daher

$$\begin{aligned} E_{\theta}[(\hat{\theta} - \theta)^2] &= E_{\theta}[(\hat{\theta} - E_{\theta}[\hat{\theta}])^2] = \text{Var}_{\theta}[\hat{\theta}] \\ &= \text{Var}_{\theta}\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i\right] = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var}_{\theta}[X_i] = \sum_{i=1}^n a_i^2. \end{aligned}$$

Der Hinweis liefert mit  $\bar{a}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n a_i = \frac{1}{n}$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n a_i^2 &= \sum_{i=1}^n (a_i - \bar{a}_n)^2 + n\bar{a}_n^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 + \frac{1}{n} \geq \frac{1}{n}, \end{aligned}$$

da der Ausdruck in der Summe stets nichtnegativ ist. Wählen wir  $a_i = \frac{1}{n}$  für alle  $i = 1, \dots, n$ , wird der mittlere quadratische Fehler entsprechend minimal.

### Aufgabe 36

(i) Unter Ausnutzung der Unabhängigkeit gilt

$$\begin{aligned} F_Y(x) &= P(Y \leq x) \\ &= P(X_1 \leq x, X_2 \leq x, \dots, X_n \leq x) \\ &= P(X_1 \leq x) \cdot P(X_2 \leq x) \cdot \dots \cdot P(X_n \leq x) \\ &= \left(\frac{x}{\theta}\right)^n, \quad x \in [0, \theta], \end{aligned}$$

sowie  $F_Y(x) = 0$  für  $x \leq 0$  und  $F_Y(x) = 1$  für  $x \geq \theta$ . Die Dichte  $f_y$  erhalten wir als Ableitung der Verteilungsfunktion:

$$f_y(x) = \frac{n}{\theta^n} x^{n-1} \cdot \mathbf{1}_{[0, \theta]}(x).$$

(ii) Sei  $\hat{\theta} = c_n Y$ . Dann ist

$$\begin{aligned} E_\theta[\hat{\theta}] &= c_n \cdot \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_y(x) \, dx \\ &= c_n \cdot \frac{n}{\theta^n} \cdot \int_0^\theta x^n \, dx \\ &= c_n \cdot \frac{n}{\theta^n} \cdot \left[ \frac{x^{n+1}}{n+1} \right]_0^\theta \\ &= c_n \cdot \frac{n}{\theta^n} \cdot \frac{\theta^{n+1}}{n+1} \\ &= c_n \cdot \frac{n}{n+1} \cdot \theta. \end{aligned}$$

Damit der letzte Term  $\theta$  ergibt, muss  $c_n \cdot \frac{n}{n+1} = 1$  sein.  $\hat{\theta}$  ist also ein erwartungstreuer Schätzer für  $\theta$ , falls  $c_n = \frac{n+1}{n}$ .

(iii)

$$\begin{aligned} E_\theta[(\hat{\theta} - \theta)^2] &= E_\theta[\hat{\theta}^2 - 2\theta\hat{\theta} + \theta^2] \\ &= \left(\frac{n+1}{n}\right)^2 E_\theta[Y^2] - 2\theta \cdot \frac{n+1}{n} E_\theta[Y] + \theta^2 \\ &= \left(\frac{n+1}{n}\right)^2 \frac{n}{n+2} \theta^2 - 2\theta \cdot \frac{n+1}{n} \cdot \frac{n}{n+1} \theta + \theta^2 \\ &= \frac{(n+1)^2}{n(n+2)} \theta^2 - 2\theta^2 + \theta^2 \\ &= \frac{1}{n(n+2)} \theta^2. \end{aligned}$$