

## Musterlösung

### Wahrscheinlichkeitstheorie und Statistik (BSc D-ITET)

1. Seien  $U_A$  das Ereignis, dass Urne  $A$  gewählt wird, und  $U_B$  das Ereignis, dass Urne  $B$  gewählt wird. Es gilt  $P[U_A] = P[U_B] = 1/2$ .

a) Gesucht ist  $P[U_A | X = 1]$ . Laut Aufgabenstellung gilt

$$P[X = k | U_A] = \binom{3}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{2}\right)^{3-k} \quad k = 0, 1, 2, 3;$$

$$P[X = l | U_B] = \binom{3}{l} \left(\frac{1}{3}\right)^l \left(\frac{2}{3}\right)^{3-l} \quad l = 0, 1, 2, 3.$$

Nach der Formel von Bayes gilt

$$\begin{aligned} P[U_A | X = 1] &= \frac{P[X = 1 | U_A]P[U_A]}{P[X = 1 | U_A]P[U_A] + P[X = 1 | U_B]P[U_B]} \\ &= \frac{3 \left(\frac{1}{2}\right) \left(\frac{1}{2}\right)^2}{3 \left(\frac{1}{2}\right) \left(\frac{1}{2}\right)^2 + 3 \left(\frac{1}{3}\right) \left(\frac{2}{3}\right)^2} = \frac{3 \cdot 9}{3 \cdot 9 + 4 \cdot 8} = \frac{27}{59} \end{aligned}$$

- b) Wir suchen die Wahrscheinlichkeit vom Ereignis  $E = \{X = 0 \text{ oder } X = 3\} = \{X = 0\} \cup \{X = 3\}$ . Nach der Formel der totalen Wahrscheinlichkeit gilt

$$\begin{aligned} P[E] &= P[X = 0] + P[X = 3] \\ &= P[X = 0 | U_A]P[U_A] + P[X = 3 | U_A]P[U_A] \\ &\quad + P[X = 0 | U_B]P[U_B] + P[X = 3 | U_B]P[U_B] \\ &= \frac{1}{2} \left( \left(\frac{1}{2}\right)^3 + \left(\frac{1}{2}\right)^3 + \left(\frac{2}{3}\right)^3 + \left(\frac{1}{3}\right)^3 \right) \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{27 + 27 + 64 + 8}{216} = \frac{1}{2} \cdot \frac{126}{216} = \frac{7}{24}. \end{aligned}$$

c) Es gilt

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum_{k=1}^3 kP[X = k] \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=1}^3 k(P[X = k | U_A] + P[X = k | U_B]) = \frac{5}{4}. \end{aligned}$$

Wegen  $3 = X + Y$  gilt

$$E[Y] = E[3 - X] = 3 - E[X] = \frac{7}{4}.$$

2. a) Für den Erwartungswert von  $B$  gilt

$$\begin{aligned} E[B] &= \int_{-\infty}^{\infty} b f_B(b) db = 4 \int_0^1 b(b - b^3) db = 4 \int_0^1 b^2 db - 4 \int_0^1 b^4 db \\ &= \frac{4}{3} - \frac{4}{5} = \frac{8}{15}. \end{aligned}$$

Weiter gilt

$$\begin{aligned} E[B^2] &= \int_{-\infty}^{\infty} b^2 f_B(b) db = 4 \int_0^1 b^2(b - b^3) db = 4 \int_0^1 b^3 db - 4 \int_0^1 b^5 db \\ &= 1 - \frac{4}{6} = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

Für die Varianz von  $B$  erhalten wir somit

$$\text{Var}(B) = E[B^2] - E[B]^2 = \frac{1}{3} - \frac{64}{225} = \frac{75}{225} - \frac{64}{225} = \frac{11}{225}.$$

b) Wir haben

$$\begin{aligned} P[B \leq 1/3] &= \int_{-\infty}^{1/3} f_B(b) db = 4 \int_0^{1/3} (b - b^3) db \\ &= 4 \left[ \frac{b^2}{2} - \frac{b^4}{4} \right]_0^{1/3} = \frac{2}{9} - \frac{1}{81} = \frac{17}{81}. \end{aligned}$$

c) Die Randdichte von  $R$  ist

$$\begin{aligned} f_R(r) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{R,A}(r, a) da = \int_{-\infty}^{\infty} 4are^{-r^2} 1_{\{r \geq 0\}} 1_{\{0 \leq a \leq r\}} da \\ &= 4re^{-r^2} \left( \int_0^r a da \right) 1_{\{r \geq 0\}} = 4re^{-r^2} \left( \frac{r^2}{2} \right) 1_{\{r \geq 0\}} = 2r^3 e^{-r^2} 1_{\{r \geq 0\}}. \end{aligned}$$

Für die Randdichte von  $A$  gilt

$$\begin{aligned} f_A(a) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{R,A}(r, a) dr = \int_{-\infty}^{\infty} 4are^{-r^2} 1_{\{r \geq 0\}} 1_{\{0 \leq a \leq r\}} dr \\ &= 4a \left( \int_a^{\infty} re^{-r^2} dr \right) 1_{\{a \geq 0\}} = 4a \left( \frac{-1}{2} e^{-r^2} \Big|_a^{\infty} \right) 1_{\{a \geq 0\}} \\ &= 2ae^{-a^2} 1_{\{a \geq 0\}}. \end{aligned}$$

d)  $R$  und  $A$  sind genau dann unabhängig, falls  $f_{R,A}(r, a) = f_R(r)f_A(a)$  für alle  $r, a \in \mathbb{R}$  gilt. Da z.B.  $f_R(1)f_A(1) = 4e^{-2} \neq 4e^{-1} = f_{R,A}(1, 1)$  gilt, sind  $R$  und  $A$  *nicht* unabhängig. Alternativ, betrachte man  $P(A > 2) > 0$  und  $P(R < 1) > 0$ , aber

$$P(A > 2, R < 1) = 0 \neq P(A > 2) \cdot P(R < 1).$$

e) Es gilt

$$\begin{aligned}
 P[A \leq R/3] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{R,A}(r, a) 1_{\{a \leq r/3\}} da dr \\
 &= 4 \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} a r e^{-r^2} 1_{\{r \geq 0\}} 1_{\{0 \leq a \leq r\}} 1_{\{a \leq r/3\}} da dr \\
 &= 4 \int_0^{\infty} \left( \int_0^{r/3} a da \right) r e^{-r^2} dr \\
 &= 4 \int_0^{\infty} \left( \frac{r^2}{18} \right) r e^{-r^2} dr \\
 &= \frac{2}{9} \int_0^{\infty} r^3 e^{-r^2} dr \\
 &= \frac{2}{9} \left( -r^2 \frac{1}{2} e^{-r^2} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} r e^{-r^2} dr \right) \\
 &= \frac{2}{9} \int_0^{\infty} r e^{-r^2} dr \\
 &= \frac{2}{9} \left[ -\frac{1}{2} e^{-r^2} \right]_0^{\infty} = \frac{1}{9}.
 \end{aligned}$$

3. a) Für  $i \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$  gilt wegen der Formel der totalen Wahrscheinlichkeit, dass

$$P[X_1 = i] = \sum_{j=1}^5 P[X_1 = i, X_2 = j] = 4p + \left( \frac{1}{5} - 4p \right) = \frac{1}{5},$$

und  $P[X_1 = i] = 0$  für alle anderen  $i$ . Analog folgt, dass  $P[X_2 = j] = 1/5$  für  $j \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$  und  $P[X_2 = j] = 0$  sonst.  $X_1$  und  $X_2$  sind deshalb gleichverteilt.

b)  $X_1$  und  $X_2$  sind genau dann unabhängig, falls

$$P[X_1 = i, X_2 = j] = P[X_1 = i]P[X_2 = j]$$

gilt für alle  $i$  und  $j$ . Aus a) folgt also, dass  $X_1$  und  $X_2$  genau dann unabhängig sind, falls

$$P[X_1 = i, X_2 = j] = P[X_1 = i]P[X_2 = j] = \frac{1}{25}$$

gilt für alle  $i, j = 1, 2, 3, 4, 5$ , also

$$p = \frac{1}{25} \quad \text{und} \quad \frac{1}{5} - 4p = \frac{1}{25}.$$

$X_1$  und  $X_2$  sind also genau dann unabhängig, falls  $p = 1/25$ .

c) Es gilt

$$\begin{aligned}
 P[X_1 + X_2 = 2] &= P[X_1 = 1, X_2 = 1] = 1/5 - 4p, \\
 P[X_1 + X_2 = 5] &= P[X_1 = 1, X_2 = 4] + P[X_1 = 2, X_2 = 3] \\
 &\quad + P[X_1 = 3, X_2 = 2] + P[X_1 = 4, X_2 = 1] \\
 &= 4p, \\
 P[X_1 + X_2 = 6] &= P[X_1 = 2, X_2 = 4] + P[X_1 = 3, X_2 = 3] + P[X_1 = 4, X_2 = 2] \\
 &\quad + P[X_1 = 5, X_2 = 1] + P[X_1 = 1, X_2 = 5] \\
 &= p + 1/5 - 4p + p + p + p = 1/5.
 \end{aligned}$$

d) Die Likelihood-Funktion ist gegeben durch

$$\begin{aligned} L(\mu, x_1, \dots, x_n) &= \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i) = \mu^n \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i^2} 1_{\{x_i \geq \mu\}} \\ &= \mu^n \left( \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i^2} \right) 1_{\{\min\{x_1, \dots, x_n\} \geq \mu\}}. \end{aligned}$$

Der Maximum-Likelihood-Schätzer  $\mu_{MLE}$  von  $\mu$  ist gegeben durch

$$\begin{aligned} \mu_{MLE} &= \arg \max_{\mu} L(\mu, x_1, \dots, x_n) \\ &= \arg \max_{\mu} \mu^n \left( \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i^2} \right) 1_{\{\min\{x_1, \dots, x_n\} \geq \mu\}}. \end{aligned}$$

Unter der Nebenbedingung  $\min\{x_1, \dots, x_n\} \geq \mu$  ist  $\mu^n \prod_{i=1}^n x_i^{-2}$  maximal für  $\mu = \min\{x_1, \dots, x_n\}$ . Also ist

$$\mu_{MLE} = \min\{X_1, \dots, X_n\}.$$

e) Aus Aufgabe d) folgt, dass

$$\hat{\mu}_{MLE} = \min\{x_1, \dots, x_5\} = 12.7.$$