

Musterlösung

Wahrscheinlichkeitstheorie und Statistik (BSc D-ITET)

1. a) (3 Punkte)

(i) Von den sieben zur Verfügung stehenden Zahlen sind 3 gerade (2, 4, 6) und 4 ungerade (1, 3, 5, 7). Gemäss dem Laplace-Modell haben wir

$$P[X = 0] = \frac{\binom{4}{3}}{\binom{7}{3}} = \frac{4}{\frac{5 \cdot 6 \cdot 7}{1 \cdot 2 \cdot 3}} = \frac{4}{35} \quad \text{sowie} \quad P[X = 3] = \frac{\binom{3}{3}}{\binom{7}{3}} = \frac{1}{35}.$$

Wir berechnen nun (siehe die Definition der bedingten Wahrscheinlichkeit)

$$P[X = 3 | X \geq 1] = \frac{P[X = 3, X \geq 1]}{P[X \geq 1]} = \frac{P[X = 3]}{1 - P[X = 0]} = \frac{\frac{1}{35}}{1 - \frac{4}{35}} = \frac{1}{31}.$$

(ii) Wir definieren das Ereignis

$A =$ Die Zahl 4 ist in der ausgewählten Teilmenge enthalten.

Wir haben

$$P[A] = \frac{\binom{6}{2}}{\binom{7}{3}} = \frac{5 \cdot 6}{1 \cdot 2} = \frac{15}{35},$$

und somit erhalten wir

$$P[X = 3 | A] = \frac{P[\{X = 3\} \cap A]}{P[A]} = \frac{P[X = 3]}{P[A]} = \frac{\frac{1}{35}}{\frac{15}{35}} = \frac{1}{15}.$$

b) (3 Punkte) Der Zufallsvektor (X, Y) kann die Werte $(0, 3), (1, 2), (2, 1), (3, 0)$ annehmen. Daraus folgt, dass die Zufallsvariable $U = \frac{X \cdot Y}{2}$ genau die Werte aus der Menge

$$\left\{ \frac{0 \cdot 3}{2}, \frac{1 \cdot 2}{2}, \frac{2 \cdot 1}{2}, \frac{3 \cdot 0}{2} \right\} = \{0, 1\}$$

annehmen kann. Da Y durch X bestimmt ist ($Y = 3 - X$), reicht es, nur die Werte von X zu betrachten, um die Verteilung von $U = \frac{X \cdot Y}{2}$ zu bestimmen. Wir haben

$$P[U = 0] = P[\{X = 0\} \cup \{X = 3\}] = P[X = 0] + P[X = 3] = \frac{4}{35} + \frac{1}{35} = \frac{1}{7}.$$

Bitte wenden!

Die Verteilungsfunktion F_U von U ist daher gegeben durch

$$F_U(u) = \begin{cases} 0, & u < 0, \\ \frac{1}{7}, & 0 \leq u < 1, \\ 1, & 1 \leq u. \end{cases}$$

c) (4 Punkte) Wir definieren das Ereignis

$B =$ Genau zwei gerade Zahlen in der ausgewählten Teilmenge.

Ausserdem definieren wir die beiden Ereignisse

$C_0 =$ Die Zahl Z ist gerade.

$C_1 =$ Die Zahl Z ist ungerade.

Mit Hilfe der Formel von Bayes schreiben wir

$$P[C_0|B] = \frac{P[B|C_0] \cdot P[C_0]}{P[B|C_0] \cdot P[C_0] + P[B|C_1] \cdot P[C_1]}.$$

Wir haben

$$P[C_0] = \frac{2}{3} \quad \text{und} \quad P[C_1] = \frac{1}{3},$$

sowie

$$P[B|C_0] = \frac{\binom{4}{2} \cdot \binom{4}{1}}{\binom{8}{3}} = \frac{\frac{3 \cdot 4}{1 \cdot 2} \cdot 4}{\frac{6 \cdot 7 \cdot 8}{1 \cdot 2 \cdot 3}} = \frac{3 \cdot 8}{7 \cdot 8} = \frac{24}{56} \quad \left(= \frac{3}{7} \right)$$

und

$$P[B|C_1] = \frac{\binom{3}{2} \cdot \binom{5}{1}}{\binom{8}{3}} = \frac{3 \cdot 5}{7 \cdot 8} = \frac{15}{56}.$$

Wir erhalten

$$P[C_0|B] = \frac{\frac{24}{56} \cdot \frac{2}{3}}{\frac{24}{56} \cdot \frac{2}{3} + \frac{15}{56} \cdot \frac{1}{3}} = \frac{24 \cdot 2}{24 \cdot 2 + 15 \cdot 1} = \frac{48}{63} = \frac{16}{21}.$$

2. a) (3 Punkte) Wir definieren das Ereignis

$D =$ Genau eines der ersten beiden Dokumente hat keine Druckfehler.

Wir haben

$$\begin{aligned} P[D] &= P[\{N_1 = 0, N_2 \geq 1\} \cup \{N_1 \geq 1, N_2 = 0\}] \\ &= P[N_1 = 0, N_2 \geq 1] + P[N_1 \geq 1, N_2 = 0]. \end{aligned}$$

Indem wir die Unabhängigkeit von N_1 und N_2 verwenden, bekommen wir

$$\begin{aligned} P[D] &= P[N_1 = 0] \cdot P[N_2 \geq 1] + P[N_1 \geq 1] \cdot P[N_2 = 0] \\ &= P[N_1 = 0] \cdot (1 - P[N_2 = 0]) + (1 - P[N_1 = 0]) \cdot P[N_2 = 0] \\ &= P[N_1 = 0] + P[N_2 = 0] - 2 \cdot P[N_1 = 0] \cdot P[N_2 = 0]. \end{aligned}$$

Siehe nächstes Blatt!

Wir haben

$$P[N_1 = 0] = e^{-\lambda} \quad \text{und} \quad P[N_2 = 0] = e^{-2\lambda}.$$

Es folgt

$$P[D] = e^{-\lambda} + e^{-2\lambda} - 2e^{-\lambda}e^{-2\lambda} = e^{-\lambda} + e^{-2\lambda} - 2e^{-3\lambda}.$$

b) (3 Punkte) Wir verwenden in dieser Aufgabe, dass der Parameter einer Poisson-Verteilung zugleich auch deren Erwartungswert sowie Varianz ist. Mit der Linearität des Erwartungswerts bekommen wir

$$E[T] = E[N_1 + N_2 + N_3] = E[N_1] + E[N_2] + E[N_3] = \lambda + 2\lambda + 2\lambda = 5\lambda.$$

Mit der Unabhängigkeit von N_1, N_2 und N_3 erhalten wir

$$\begin{aligned} \text{Var}(T - 2N_2) &= \text{Var}(N_1 - N_2 + N_3) = \text{Var}(N_1) + \text{Var}(-N_2) + \text{Var}(N_3) \\ &= \text{Var}(N_1) + (-1)^2 \cdot \text{Var}(N_2) + \text{Var}(N_3) = \lambda + 2\lambda + 2\lambda = 5\lambda. \end{aligned}$$

Wir berechnen

$$\begin{aligned} E\left[\frac{1}{N_1 + 1}\right] &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k+1} \cdot P[N_1 = k] = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k+1} \cdot e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = \frac{e^{-\lambda}}{\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^{k+1}}{(k+1)!} \\ &\stackrel{l=k+1}{=} \frac{e^{-\lambda}}{\lambda} \sum_{l=1}^{\infty} \frac{\lambda^l}{l!} = \frac{e^{-\lambda}}{\lambda} \left(\sum_{l=0}^{\infty} \frac{\lambda^l}{l!} - \frac{\lambda^0}{0!} \right) = \frac{1}{\lambda} (1 - e^{-\lambda}). \end{aligned}$$

c) (4 Punkte) Wir definieren die drei Ereignisse

E_1 = Das erste Dokument wurde ausgewählt.

E_2 = Das zweite Dokument wurde ausgewählt.

E_3 = Das dritte Dokument wurde ausgewählt.

Wir haben

$$P[E_1] = P[E_2] = P[E_3] = \frac{1}{3}.$$

Mit Hilfe des Satzes der totalen Wahrscheinlichkeit können wir schreiben

$$\begin{aligned} P[N = 1, T = 2] &= P[N = 1, T = 2|E_1] \cdot P[E_1] + P[N = 1, T = 2|E_2] \cdot P[E_2] \\ &\quad + P[N = 1, T = 2|E_3] \cdot P[E_3] \\ &= \frac{1}{3} (P[N_1 = 1, T = 2] + P[N_2 = 1, T = 2] + P[N_3 = 1, T = 2]) \\ &= \frac{1}{3} (P[N_1 = 1, N_2 + N_3 = 1] + P[N_2 = 1, N_1 + N_3 = 1] \\ &\quad + P[N_3 = 1, N_1 + N_2 = 1]) \\ &= \frac{1}{3} (P[N_1 = 1, N_2 = 1, N_3 = 0] + P[N_1 = 1, N_2 = 0, N_3 = 1] \\ &\quad + P[N_1 = 1, N_2 = 1, N_3 = 0] + P[N_1 = 0, N_2 = 1, N_3 = 1]) \\ &\quad + P[N_1 = 1, N_2 = 0, N_3 = 1] + P[N_1 = 0, N_2 = 1, N_3 = 1]). \\ &= \frac{2}{3} (P[N_1 = 1, N_2 = 1, N_3 = 0] + P[N_1 = 1, N_2 = 0, N_3 = 1] \\ &\quad + P[N_1 = 0, N_2 = 1, N_3 = 1]). \end{aligned}$$

Bitte wenden!

Durch die Unabhängigkeit von N_1, N_2 und N_3 erhalten wir

$$P[N = 1, T = 2] = \frac{2}{3} (P[N_1 = 1] \cdot P[N_2 = 1] \cdot P[N_3 = 0] \\ + P[N_1 = 1] \cdot P[N_2 = 0] \cdot P[N_3 = 1] \\ + P[N_1 = 0] \cdot P[N_2 = 1] \cdot P[N_3 = 1]).$$

Da

$$N_1 \sim \text{Poi}(\lambda), \quad N_2 \sim \text{Poi}(2\lambda) \quad \text{und} \quad N_3 \sim \text{Poi}(2\lambda),$$

haben wir

$$P[N_1 = 1] = \lambda e^{-\lambda}, \quad P[N_2 = 1] = 2\lambda e^{-2\lambda} \quad \text{und} \quad P[N_3 = 1] = 2\lambda e^{-2\lambda},$$

sowie

$$P[N_1 = 0] = e^{-\lambda}, \quad P[N_2 = 0] = e^{-2\lambda} \quad \text{und} \quad P[N_3 = 0] = e^{-2\lambda}.$$

Es folgt

$$P[N = 1, T = 2] = \frac{2}{3} \left(\lambda e^{-\lambda} \cdot 2\lambda e^{-2\lambda} \cdot e^{-2\lambda} + \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{-2\lambda} \cdot 2\lambda e^{-2\lambda} \right. \\ \left. + e^{-\lambda} \cdot 2\lambda e^{-2\lambda} \cdot 2\lambda e^{-2\lambda} \right) \\ = \frac{16}{3} \lambda^2 e^{-5\lambda}.$$

3. a) (3 Punkte) Die Likelihoodfunktion $L(\mu; R_1, \dots, R_n)$ ist gegeben durch

$$L(\mu; R_1, \dots, R_n) = \prod_{i=1}^n f_R(R_i | \mu) = \prod_{i=1}^n (\mu - 1) R_i^{-\mu} = (\mu - 1)^n \left(\prod_{i=1}^n R_i \right)^{-\mu}.$$

Die Log-Likelihoodfunktion $l(\mu; R_1, \dots, R_n)$ ist dann

$$l(\mu; R_1, \dots, R_n) = \log(L(\mu; R_1, \dots, R_n)) = n \log(\mu - 1) - \mu \sum_{i=1}^n \log(R_i).$$

Der Maximum-Likelihood-Schätzer $\hat{\mu}^{\text{MLE}}$ ist definiert durch

$$\hat{\mu}^{\text{MLE}} = \arg \max_{\mu > 1} \{L(\mu; R_1, \dots, R_n)\} = \arg \max_{\mu > 1} \{l(\mu; R_1, \dots, R_n)\}.$$

Um $l(\mu; R_1, \dots, R_n)$ zu maximieren, leiten wir nach μ ab und setzen die Ableitung gleich 0. Wir haben

$$\frac{\partial}{\partial \mu} l(\mu; R_1, \dots, R_n) = \frac{n}{\mu - 1} - \sum_{i=1}^n \log(R_i) \stackrel{!}{=} 0.$$

Siehe nächstes Blatt!

Wir lösen nun obige Gleichung nach μ auf. Der Maximum-Likelihood-Schätzer $\hat{\mu}^{\text{MLE}}$ ist dann

$$\hat{\mu}^{\text{MLE}} = 1 + \frac{n}{\sum_{i=1}^n \log(R_i)}.$$

Man beachte, dass $\hat{\mu}^{\text{MLE}}$ strikt grösser als 1 ist.

Bemerkung: Für die zweite Ableitung der Log-Likelihoodfunktion $l(\mu; R_1, \dots, R_n)$ gilt:

$$\frac{\partial^2}{\partial \mu^2} l(\mu; R_1, \dots, R_n) = \frac{\partial}{\partial \mu} \left(\frac{n}{\mu - 1} - \sum_{i=1}^n \log(R_i) \right) = -\frac{n}{(\mu - 1)^2} < 0.$$

Die Funktion $l(\cdot; R_1, \dots, R_n)$ ist also strikt konkav für $\mu > 1$ und nimmt daher tatsächlich im Punkt $\hat{\mu}^{\text{MLE}}$ ihr Maximum an.

b) (3 Punkte) Die Grundfläche A und das Volumen V des Zylinders sind gegeben durch $A = \pi R^2$ und $V = \pi R^2 H$. Da H und R unabhängig sind, haben wir

$$\begin{aligned} \text{Cov}(A, V) &= E[AV] - E[A]E[V] = E[\pi R^2 \pi R^2 H] - E[\pi R^2]E[\pi R^2 H] \\ &= \pi^2 E[H]E[R^4] - \pi^2 E[H]E[R^2]E[R^2] \\ &= \pi^2 E[H] (E[R^4] - E[R^2]E[R^2]). \end{aligned}$$

H ist uniformverteilt auf $[0, 1]$. Es folgt $E[H] = \frac{1}{2}$. Für das zweite und vierte Moment von R berechnen wir

$$E[R^2] = \int_{-\infty}^{\infty} r^2 \cdot f_R(r|\mu=7) dr = \int_1^{\infty} r^2 \cdot 6r^{-7} dr = 6 \left[-\frac{1}{4}r^{-4} \right]_1^{\infty} = 6 \cdot \frac{1}{4} = \frac{3}{2}$$

und

$$E[R^4] = \int_{-\infty}^{\infty} r^4 \cdot f_R(r|\mu=7) dr = \int_1^{\infty} r^4 \cdot 6r^{-7} dr = 6 \left[-\frac{1}{2}r^{-2} \right]_1^{\infty} = 6 \cdot \frac{1}{2} = 3.$$

Wir bekommen

$$\text{Cov}(A, V) = \pi^2 \frac{1}{2} \left(3 - \left(\frac{3}{2} \right)^2 \right) = \frac{3}{8} \pi^2.$$

c) (4 Punkte) Wir haben

$$\begin{aligned} P[A \leq 2\pi] &= P[\pi R^2 \leq 2\pi] = P[R^2 \leq 2] = P[-\sqrt{2} \leq R \leq \sqrt{2}] \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_R(r|\mu=7) \cdot 1_{\{-\sqrt{2} \leq r \leq \sqrt{2}\}} dr = \int_1^{\sqrt{2}} 6r^{-7} dr = [-r^{-6}]_1^{\sqrt{2}} \\ &= 1 - 2^{-3} = \frac{7}{8}. \end{aligned}$$

Bitte wenden!

Weiter berechnen wir

$$\begin{aligned}
 P[V \leq \pi/2] &= P[\pi R^2 H \leq \pi/2] = P[R^2 H \leq 1/2] \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_R(r|\mu=7) \cdot 1_{\{0 \leq h \leq 1\}} \cdot 1_{\{r^2 h \leq 1/2\}} dr dh \\
 &= \int_0^1 \int_1^{\infty} 6r^{-7} \cdot 1_{\{r \leq \sqrt{1/(2h)}\}} dr dh.
 \end{aligned}$$

Dieses Integral ist gleich 0 falls

$$1 > \sqrt{1/(2h)},$$

was gleichbedeutend ist mit $h > 1/2$. Wir müssen also nur den Bereich $h \leq 1/2$ berücksichtigen. Wir bekommen

$$\begin{aligned}
 P[V \leq \pi/2] &= \int_0^{1/2} \int_1^{\sqrt{1/(2h)}} 6r^{-7} dr dh = \int_0^{1/2} [-r^{-6}]_1^{\sqrt{1/(2h)}} dh \\
 &= \int_0^{1/2} 1 - \left(\frac{1}{2h}\right)^{-3} dh \\
 &= \frac{1}{2} - 2^3 \int_0^{1/2} h^3 dh = \frac{1}{2} - 2^3 \left[\frac{1}{4}h^4\right]_0^{1/2} = \frac{1}{2} - \frac{1}{2^3} = \frac{3}{8}.
 \end{aligned}$$

Alternative Berechnung von $P[V \leq \pi/2]$:

$$\begin{aligned}
 P[V \leq \pi/2] &= P[\pi R^2 H \leq \pi/2] = P[R^2 H \leq 1/2] \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_R(r|\mu=7) \cdot 1_{\{0 \leq h \leq 1\}} \cdot 1_{\{r^2 h \leq 1/2\}} dh dr \\
 &= \int_1^{\infty} \int_0^1 6r^{-7} \cdot 1_{\{h \leq 1/(2r^2)\}} dh dr.
 \end{aligned}$$

Da wir nur $r \geq 1$ betrachten, ist $0 < 1/(2r^2) \leq 1/2 < 1$. Es folgt

$$\begin{aligned}
 P[V \leq \pi/2] &= \int_1^{\infty} \int_0^{1/(2r^2)} 6r^{-7} dh dr = \int_1^{\infty} \frac{1}{2r^2} 6r^{-7} dr = 3 \int_1^{\infty} r^{-9} dr \\
 &= 3 \left[-\frac{1}{8} r^{-8} \right]_1^{\infty} = \frac{3}{8}.
 \end{aligned}$$