

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 $P[U_A] = P[U_B] = 1/2$.

Sei (b, g) das Ereignis, dass die erste gezogene Kugel blau und die zweite gezogene Kugel grün ist. Die Ereignisse (g, b) , (b, b) und (g, g) werden analog definiert.

- a) Gesucht ist $P[U_A | (g, g)]$. Laut Aufgabenstellung gilt

$$P[(g, g) | U_A] = \frac{2}{5} \cdot \frac{2}{5} = \frac{4}{25} \quad \text{und} \quad P[(g, g) | U_B] = \frac{2}{3} \cdot \frac{2}{3} = \frac{4}{9}.$$

Nach der Formel von Bayes gilt

$$P[U_A | (g, g)] = \frac{P[(g, g) | U_A]P[U_A]}{P[(g, g) | U_A]P[U_A] + P[(g, g) | U_B]P[U_B]} = \frac{\frac{4}{25}}{\frac{4}{25} + \frac{4}{9}} = \frac{9}{34}.$$

- b) Gesucht ist $P[U_A | (g, g)]$. Laut Aufgabenstellung gilt

$$P[(g, g) | U_A] = \frac{2}{5} \cdot \frac{1}{4} = \frac{2}{20} \quad \text{und} \quad P[(g, g) | U_B] = \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{2} = \frac{2}{6}.$$

Nach der Formel von Bayes gilt

$$P[U_A | (g, g)] = \frac{P[(g, g) | U_A]P[U_A]}{P[(g, g) | U_A]P[U_A] + P[(g, g) | U_B]P[U_B]} = \frac{\frac{2}{20}}{\frac{2}{20} + \frac{2}{6}} = \frac{3}{13}.$$

- c) Sei N_b die Anzahl aus Urne A gezogener blauer Kugeln. Es gilt

$$\begin{aligned} E[N_b] &= P[N_b = 1] + 2P[N_b = 2] = P[(b, g) \cup (g, b)] + 2P[(b, b)] \\ &= P[(b, g)] + P[(g, b)] + 2P[(b, b)]. \end{aligned}$$

Mit dem angegebenen Verfahren gilt

$$P[(b, g) | U_A] = \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} = \frac{3}{10}, \quad P[(g, b) | U_A] = \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{4} = \frac{3}{10} \quad \text{und} \quad P[(b, b) | U_A] = \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} = \frac{3}{10}.$$

Wir erhalten somit

$$E[N_b] = \frac{3}{10} + \frac{3}{10} + 2 \cdot \frac{3}{10} = \frac{12}{10} = \frac{6}{5}.$$

2. a) Es gilt (diese Formel muss hergeleitet werden)

$$\begin{aligned} \varphi_X(t) &= E[e^{itX}] = \sum_{k=0}^{\infty} e^{itk} P[X = k] = \sum_{k=0}^{\infty} e^{itk - \lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(e^{it}\lambda)^k}{k!} = e^{-\lambda} e^{e^{it}\lambda} = e^{\lambda(e^{it} - 1)}. \end{aligned}$$

Analog gilt $\varphi_Y(t) = e^{\mu(e^{it}-1)}$. Wir haben

$$\begin{aligned} E[e^{itS}] &= E[e^{it(X+Y)}] = E[e^{itX}e^{itY}] \\ &\stackrel{\text{unabh.}}{=} E[e^{itX}]E[e^{itY}] = \varphi_X(t)\varphi_Y(t). \end{aligned}$$

Schliesslich erhalten wir $\varphi_S(t) = e^{(\lambda+\mu)(e^{it}-1)}$. Also hat S eine Poissonverteilung mit Parameter $\lambda + \mu$.

- b) Es gilt, da Z unabhängig von X und Y ist, und $X + Y$ nach a) eine Poisson($\lambda + \mu$) Verteilung hat,

$$\begin{aligned} P[T = n] &= P[X + ZY = n] = pP[X + Y = n] + (1-p)P[X = n] \\ &= pe^{-(\lambda+\mu)}\frac{(\lambda+\mu)^n}{n!} + (1-p)e^{-\lambda}\frac{\lambda^n}{n!}. \end{aligned}$$

Aus Unabhängigkeit und der Linearität des Erwartungswertes folgt

$$E[T] = E[X] + E[Z Y] = \lambda + E[Z]E[Y] = \lambda + p\mu.$$

Alternative:

$$\begin{aligned} E[T] &= \sum_{n=0}^{\infty} nP[X + ZY = n] = p \sum_{n=0}^{\infty} nP[X + Y = n] + (1-p) \sum_{n=0}^{\infty} nP[X = n] \\ &= pE[X + Y] + (1-p)E[X] = p(\lambda + \mu) + \lambda - p\lambda = p\mu + \lambda. \end{aligned}$$

- c) Aus der Unabhängigkeit von X und ZY folgt

$$P[T = n|X = k] = P[X + ZY = n|X = k] = P[Z Y = n - k].$$

Da Y und Z unabhängig sind, folgt

$$\begin{aligned} P[T = n|X = k] &= pP[Y = n - k] + (1-p)P[0 = n - k] \\ &= pe^{-\mu}\frac{\mu^{n-k}}{(n-k)!} + (1-p)1_{\{n=k\}}. \end{aligned}$$

3. a) Es muss gelten

$$\begin{aligned} 1 &= \int \int f_{X,Y}(x,y) dx dy \\ &= c \int \int 1_{\{\frac{1}{2} \leq |x| \leq 1, -1 \leq y \leq 1\}} dx dy + c \int \int 1_{\{-\frac{1}{2} \leq x \leq \frac{1}{2}, \frac{1}{2} \leq |y| \leq 1\}} dx dy \\ &= 2c + c = 3c. \end{aligned}$$

Somit gilt $c = 1/3$. Für die Dichte von X gilt

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int f_{X,Y}(x,y) dy \\ &= \frac{1}{3} \int_{-1}^1 1_{\{\frac{1}{2} \leq |x| \leq 1\}} dy + \frac{1}{3} \int_{-1}^{-1/2} 1_{\{-\frac{1}{2} \leq x \leq \frac{1}{2}\}} dy + \frac{1}{3} \int_{1/2}^1 1_{\{-\frac{1}{2} \leq x \leq \frac{1}{2}\}} dy \\ &= \frac{2}{3} 1_{\{\frac{1}{2} \leq |x| \leq 1\}} + \frac{1}{3} 1_{\{-\frac{1}{2} \leq x \leq \frac{1}{2}\}}. \end{aligned}$$

Aus Symmetrie gilt $f_Y(y) = f_X(y) = \frac{2}{3} 1_{\{\frac{1}{2} \leq |y| \leq 1\}} + \frac{1}{3} 1_{\{-\frac{1}{2} \leq y \leq \frac{1}{2}\}}$.

b) Wir haben

$$\begin{aligned}
 E[X^2] &= \int x^2 f_X(x) dx \\
 &= \frac{2}{3} \int x^2 1_{\{\frac{1}{2} \leq |x| \leq 1\}} dx + \frac{1}{3} \int x^2 1_{\{-\frac{1}{2} \leq x \leq \frac{1}{2}\}} dx \\
 &= \frac{4}{3} \int_{1/2}^1 x^2 dx + \frac{2}{3} \int_0^{1/2} x^2 dx \\
 &= \frac{4}{3} \left(\frac{1 - 1/8}{3} \right) + \frac{2}{3} \left(\frac{1/8}{3} \right) \\
 &= \frac{28}{72} + \frac{2}{72} = \frac{5}{12}.
 \end{aligned}$$

Es gilt $\varrho^2 = (X-2)^2 + Y^2 = X^2 - 4X + 4 + Y^2$. Somit ist, aus Symmetrie gilt $E[X^2] = E[Y^2]$,

$$E[\varrho^2] = E[X^2] + E[Y^2] + 4 = 2E[X^2] + 4 = \frac{5}{6} + 4 = \frac{29}{6},$$

da nach dem Hinweis gilt $E[X] = 0$.

Die beste lineare Prognose von ϱ^2 durch X ist gegeben durch

$$Z = \frac{\text{cov}(\varrho^2, X)}{\text{Var}(X)}(X - E[X]) + E[\varrho^2] = \frac{E[\varrho^2 X]}{E[X^2]}X + E[\varrho^2].$$

Es gilt $X\varrho^2 = X^3 - 4X^2 + 4X + XY^2$. Nach dem Hinweis gilt $E[X] = E[X^3] = E[XY^2] = 0$. Daher ist $E[\varrho^2 X] = -4E[X^2]$. Somit haben wir

$$Z = \frac{E[\varrho^2 X]}{E[X^2]}X + E[\varrho^2] = -4X + \frac{29}{6}.$$

c) Die Seitenlänge des Quadrates ist $S = 2 \max\{|X|, |Y|\}$. Die Fläche des Quadrates ist daher mindestens 1 und maximal 4. Somit ist $f_V(v) = 0$ für $v \leq 1$ und $v \geq 4$. Sei $v \in [1, 4]$. Es ist $V \leq v$ genau dann, wenn $S \leq \sqrt{v}$ gilt. Es gilt daher, da $\sqrt{v}/2 \in [1/2, 1]$,

$$\begin{aligned}
 P[V \leq v] &= P[\max\{|X|, |Y|\} \leq \sqrt{v}/2] \\
 &= P[|X| \leq \sqrt{v}/2, |Y| \leq \sqrt{v}/2] \\
 &= \frac{1}{3} \int_{|y| \leq 1} \int_{1/2 \leq |x| \leq 1} 1_{\{|x| \leq \sqrt{v}/2, |y| \leq \sqrt{v}/2\}} dx dy \\
 &\quad + \frac{1}{3} \int_{|x| \leq 1/2} \int_{1/2 \leq |y| \leq 1} 1_{\{|x| \leq \sqrt{v}/2, |y| \leq \sqrt{v}/2\}} dy dx \\
 &= \frac{1}{3} \sqrt{v} (\sqrt{v} - 1) + \frac{1}{3} (\sqrt{v} - 1) = \frac{1}{3} (v - 1).
 \end{aligned}$$

Somit ist $f_V(v) = 1/3$ für $v \in [1, 4]$.

Für $E[V]$ gilt daher

$$E[V] = \frac{1}{3} \int_1^4 v dv = \frac{1}{3} \frac{v^2}{2} \Big|_1^4 = \frac{5}{2}.$$