

Lösungen: Wahrscheinlichkeit und Statistik

401-0614-00S

Prof. Dr. Josef Teichmann

1. (a) Antwort 3. ist korrekt:

$P[A \cap B] > 0$ impliziert $P[A] > 0$ und $P[B] > 0$, also

$$P[A \cap B] = P[A|B] P[B] = P[B|A] P[A].$$

Dann

$$P[A|B] > P[A] \Rightarrow P[A \cap B] > P[A] P[B] \Rightarrow P[B|A] > P[B].$$

(b) Antwort 1. ist korrekt:

$P[X > Y, X > Z] = 2/3! = 1/3$, und $P[X > Z] = 1/2$, so dass

$$P[X > Y | X > Z] = \frac{1/3}{1/2} = \frac{2}{3}.$$

(c) Antwort 2. ist korrekt:

$$E[Y] = E[X + Y] - E[X] = 3 - 1 = 2.$$

(d) Antwort 2. ist korrekt:

$$P[X_n = k] = \binom{n}{k} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-k} \frac{1}{n^k} = \frac{n!}{k! (n-k)!} \frac{1}{n^k} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{-k}.$$

Nun gilt, $\left(1 - \frac{1}{n}\right)^n \rightarrow e^{-1}$ und $\left(1 - \frac{1}{n}\right)^{-k} \rightarrow 1$ wenn $n \rightarrow \infty$, und $\frac{n!}{k! (n-k)!} \frac{1}{n^k} \rightarrow 1$, da

$$\frac{n!}{n^k (n-k)!} = \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{n^k},$$

und

$$\frac{(n-k+1)^k}{n^k} \leq \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{n^k} \leq \frac{n^k}{n^k},$$

wobei der linke und rechte Ausdruck jeweils Grenzwert 1 haben. Schliesslich,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P[X_n = k] = \frac{1}{k!} e^{-1},$$

und $X \sim Poi(1)$ verteilt ist.

(e) Antwort 3. ist korrekt.

Wir nehmen an, dass $Y \sim \text{Exp}(p)$. Dann gilt

$$P[Y > s + t | Y > t] = \frac{e^{-p(s+t)}}{e^{-pt}} = e^{-ps} = P[Y > s].$$

(f) Antwort 2. ist korrekt:

$$\begin{aligned} g(x, y) &= \int_{\mathbb{R}} f(x, y, z) dz \mathbb{1}_{x^2+y^2 \leq 1} = \frac{3}{4\pi} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{z^2 \leq 1-x^2-y^2} dz \mathbb{1}_{x^2+y^2 \leq 1} \\ &= 2 \frac{3}{4\pi} \int_0^\infty \mathbb{1}_{z \leq \sqrt{1-x^2-y^2}} dz \mathbb{1}_{x^2+y^2 \leq 1} = \frac{3}{2\pi} \sqrt{1-x^2-y^2} \mathbb{1}_{x^2+y^2 \leq 1}. \end{aligned}$$

(g) Antwort 2. ist korrekt:

$$\begin{aligned} E[f(X^2 + Y^2)] &= \iint_{\mathbb{R}^2} f(x^2 + y^2) \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy \\ &= \int_0^\infty f(r^2) e^{-\frac{r^2}{2}} r dr = \int_0^\infty f(z) \frac{1}{2} e^{-\frac{z}{2}} dz \end{aligned}$$

also ist $g(z) = \frac{1}{2} e^{-\frac{z}{2}}$ die Dichte von $X^2 + Y^2$ auf \mathbb{R}_+ und $X^2 + Y^2 \sim \text{Exp}(\frac{1}{2})$.

(h) Antwort 2. ist korrekt:

$$\begin{aligned} E \left[\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \right] &= \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n E[X_i^2] - 2 \sum_{i=1}^n E[X_i \bar{X}_n] + \sum_{i=1}^n E[\bar{X}_n^2] \right] \\ &= \frac{n}{n-1} E[X_1^2] - \frac{2n}{n-1} E[X_1 \bar{X}_n] + \frac{n}{n-1} E[\bar{X}_n^2]. \end{aligned}$$

Man hat,

$$E[\bar{X}_n^2] = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} E[X_i \bar{X}_n] = E[X_1 \bar{X}_n]$$

und $E[X_i \bar{X}_n] = \frac{1}{n} E[X_1^2]$ (da X_1, \dots, X_n i.i.d), somit

$$\begin{aligned} E \left[\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \right] &= \frac{n}{n-1} E[X_1^2] - \frac{1}{n-1} \left[\frac{1}{n} E[X_1^2] + \frac{n-1}{n} (E[X_1])^2 \right] \\ &= E[X_1^2] - (E[X_1])^2 = v. \end{aligned}$$

Der Schätzer ist also erwartungstreu für v .

(i) Antwort 2. ist korrekt.

(j) Antwort 1. ist korrekt:

$$L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p_X(x_i; \theta) = \theta^{\sum_{i=1}^n x_i} (1 - \theta)^{n - \sum_{i=1}^n x_i},$$

deshalb

$$\log L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \sum_{i=1}^n x_i \log \theta + \left(n - \sum_{i=1}^n x_i \right) \log(1 - \theta),$$

und

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \log L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{1 - \theta} \left(n - \sum_{i=1}^n x_i \right).$$

Das ist 0 für

$$(1 - \theta) \sum_{i=1}^n x_i = \theta \left(n - \sum_{i=1}^n x_i \right),$$

i.e. für $\theta = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$.

2. (a) Wir erinnern uns an die Verteilungsfunktion für eine Zufallsvariable $Y \sim \text{Exp}(\lambda)$: $P(Y \leq x) = 1 - e^{-\lambda x}$, für $x \geq 0$. Also

$$P[Y > 10] = 1 - P[Y \leq 10] = e^{-\lambda 10} = (e^{-\lambda})^{10} = (e^{\log(0.95)})^{10} = 0.95^{10}.$$

- (b) Weil Y gedächtnislos ist :

$$P[Y > 20 + 10 | Y > 20] = P[Y > 10] = 0.95^{10}$$

wie in (a).

- (c) \Rightarrow : Wir nehmen an, dass $Y \sim \text{Exp}(p)$. Dann

$$P[Y > s + t | Y > t] = \frac{e^{-p(s+t)}}{e^{-pt}} = e^{-ps} = P[Y > s].$$

\Leftarrow : Wir nehmen an, dass Y gedächtnislos ist. Dann, für $s, t \geq 0$

$$P[Y > s] = P[Y > s + t | Y > t] = \frac{P[Y > s + t, Y > t]}{P[Y > t]} = \frac{P[Y > s + t]}{P[Y > t]}$$

so

$$P[Y > s + t] = P[Y > s] P[Y > t].$$

Sei $g(s) := P[Y > s]$, dann

$$g(s + t) = g(s) g(t). \tag{1}$$

g ist stetig und monoton auf \mathbb{R}_+ , so g ist differenzierbar auf \mathbb{R}_+ , und, für $\delta > 0$

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(s + \delta + h) - g(s + \delta)}{h} \stackrel{(1)}{=} g(s) \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(\delta + h) - g(\delta)}{h} = g(s) c_\delta,$$

mit $c_\delta < 0$, weil g strikt antiton ist. Wir nützen (1) noch einmal und haben

$$g'(s + \delta) = g(s) c_\delta = g(s + \delta) \frac{c_\delta}{g(\delta)},$$

das zusammen mit $g(0) = 1$ bringt

$$g(s + \delta) = e^{\frac{c_\delta}{g(\delta)}(s+\delta)} = e^{-\lambda(s+\delta)}, \quad \lambda > 0,$$

so dass (nehmen $\delta \rightarrow 0$) Y kann nur Exponentialverteilung haben.

(d)

$$\begin{aligned} P[Z > Y] &= \iint_{\{(y,z) \in \mathbb{R}^2 : z > y\}} \lambda e^{-\lambda y} \mu e^{-\mu z} dz dy \\ &= \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda y} \int_y^\infty \mu e^{-\mu z} dz dy = \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda y} e^{-\mu y} dy = \frac{\lambda}{\lambda + \mu} \end{aligned}$$

3. (a) Sei $m \in \mathbb{R}$.

$$\begin{aligned} P[M \leq m] &\stackrel{(unab.)}{=} P[U_1 \leq m, U_2 \leq m, U_3 \leq m] \stackrel{(i.d.)}{=} \prod_{i=1}^3 P[U_i \leq m] \\ &= (P[U_1 \leq m])^3 = \begin{cases} 0 & \text{if } m < 0 \\ m^3 & \text{if } 0 \leq m < 1 \\ 1 & \text{if } m \geq 1 \end{cases} \end{aligned}$$

So $f_M(m) = 3m^2 \mathbb{1}_{[0,1]}(m)$.

(b)

$$\begin{aligned} P[M < m, L \leq l] &= P[M < m] - P[M < m, L > l] \\ &= m^3 - P[l < U_1 < m, l < U_2 < m, l < U_3 < m] \\ &= m^3 - (P[l < U_1 < m])^3 = m^3 - (m - l)^3 \quad \text{für } 0 \leq l \leq m \leq 1 \end{aligned}$$

So $f_{M,L}(m, L) = 6(m - l) \mathbb{1}_{\{0 \leq l \leq m \leq 1\}}$.

(c)

$$f_{L|M}(l, m) = \frac{f_{M,L}(m, L)}{f_M(m)} = \frac{6(m - l)}{3m^2} \mathbb{1}_{\{0 \leq l \leq m \leq 1\}} = 2 \frac{m - l}{m^2} \mathbb{1}_{\{0 \leq l \leq m \leq 1\}}$$

4. (a) i. $X_i \stackrel{i.i.d.}{\sim} \text{Bernoulli}(p)$, p unbekannt.ii. $H_0: p = p_0 = 1/6$ iii. $H_0: p > 1/6$ iv. $T := \sum_{i=1}^n X_i$ v. $T \sim \text{Bin}(10, 1/6)$ vi. Wir möchten $P_{p_0}[H_0 \text{ verwerfen}] \leq 0.01$. Wir verwerfen H_0 wenn T gross ist, so wir möchten $k \in 0, 1, \dots, 9$, so dass

$$\begin{aligned} P_{p_0}[T > k] &\leq 0.01 \\ \iff P_{p_0}[T \leq k] &> 0.99 \end{aligned}$$

Man sieht auf die Tabelle dass $k = 5$, so der Verwerfungsbereich ist $\{6, 7, 8, 9, 10\}$.vii. $T(x_1, \dots, x_{10}) = \sum_{i=1}^{10} x_i = 4$.viii. $4 < 6$ so wir können H_0 nicht verwerfen.

(b)

$$P_{p_0}[T \geq 4] = 1 - P_{p_0}[T < 4] = 1 - 0.930 = 0.07$$