

Zulassungsprüfung Stochastik, 07.05.16

Wir gehen stets von einem Maßraum $(\Omega, \mathcal{A}, \mu)$ bzw. einem Wahrscheinlichkeitsraum (Ω, \mathcal{A}, P) aus. Die Borel σ -Algebra auf \mathbb{R}^n wird mit \mathcal{B}^n bezeichnet, das Lebesgue-Maß auf \mathbb{R}^n wird mit λ^n bezeichnet.

Sollten Ihnen in Teilaufgaben Ergebnisse fehlen, dann treffen Sie eine plausible Annahme dafür.

Aufgabe 1 (12 Punkte)

Sei $X : \Omega \rightarrow [0, \infty)$ eine Zufallsvariable. Zeigen Sie

$$\int_{\Omega} X dP \geq 0.$$

Hinweis: Beweisen Sie diese Ungleichung zuerst für Treppenfunktionen.

Aufgabe 2 (30 Punkte)

(a) Sei $k \in \mathbb{N}$, $X \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$ mit $\alpha > k$. Beweisen Sie, dass

$$E\left(\frac{1}{X^k}\right) = \frac{\lambda^k}{(\alpha - 1) \dots (\alpha - k)}$$

gilt.

Für die Gamma-Funktion $\Gamma : (0, \infty) \rightarrow (0, \infty)$ mit $\Gamma(x) := \int_0^{\infty} t^{x-1} e^{-t} dt$ gilt die Identität $\Gamma(x) = (x-1) \dots (x-k) \Gamma(x-k)$, $x > k$.

(b) Gegeben seien $X_1, \dots, X_n \sim \text{Exp}(\lambda)$ unabhängig mit $n \geq 3$ und unbekanntem $\lambda > 0$. Der Mittelwert der X_i wird mit

$$\bar{X} := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

bezeichnet. Zeigen Sie, dass $\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{X}}$ ein Maximum Likelihood Schätzer für λ ist.

(c) Seien X_1, \dots, X_n und \bar{X} wie in (b).

(i) Begründen Sie $\bar{X} \sim \Gamma(n, n\lambda)$.

Hinweis: Verwenden Sie die Eigenschaften der Gamma-Verteilung in der Formelsammlung!

(ii) Bestimmen Sie Erwartungswert und Varianz des Schätzers $\hat{\lambda}$ aus (b).

$$\left[\frac{n\lambda}{n-1} \text{ und } \left(\frac{n}{n-1}\right)^2 \cdot \frac{\lambda^2}{n-2} \right]$$

(iii) Geben Sie eine erwartungstreue Modifikation λ^* des Schätzers $\hat{\lambda}$ an und bestimmen Sie $\text{Var}(\lambda^*)$.

(iv) Für welchen Schätzer $\hat{\lambda}$, λ^* würden Sie sich entscheiden? Begründen Sie Ihre Antwort mit dem mittleren quadratischen Fehler.

Für einen Schätzer T von λ ist der mittlere quadratische Fehler gegeben durch $\text{mse}(T) = E((T - \lambda)^2) = (E(T) - \lambda)^2 + \text{Var}(T)$.

Aufgabe 3 (12 Punkte)

Seien X, Y Zufallsvariablen mit $E(X), \text{Var}(X) \in \mathbb{R}$. Die Zufallsvariablen A, B seien $\sigma(Y)$ messbar, d.h. es gibt messbare Funktionen $f, g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ mit $A = f(Y)$ und $B = g(Y)$. Beweisen Sie

$$E(AX + B|Y) = AE(X|Y) + B,$$
$$\text{Var}(AX + B|Y) = A^2\text{Var}(X|Y).$$

Aufgabe 4 (36 Punkte)

Max fährt täglich um 07:30 in die Hochschule, Vorlesungsbeginn ist 08:00. Die Anfahrtszeit T in Minuten sei normalverteilt.

- (a) Es gelte $T \sim N(25, 16)$.
 - (i) Bestimmen Sie die Wahrscheinlichkeit, dass er zwischen 07:45 und 08:05 ankommt.
 - (ii) Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit des Zuspätkommens?
 - (iii) An wievielen Vorlesungstagen im Jahr (150 Tage pro Jahr) wird er im Mittel zu spät kommen?
 - (iv) Welchen Abfahrtszeitpunkt (minutengenau) schlagen Sie vor, damit Max bei unveränderter Anfahrtszeit T im Mittel an höchstens 2 Tagen im Jahr zu spät kommt?
- (b) Max will weiterhin erst um 07:30 starten und probiert eine neue Route. Die Anfahrtszeit sei weiter normalverteilt. An 10 Tagen kommt er im Mittel um 07:50 an, die empirische Varianz beträgt 12,25.
 - (i) Max vermutet, dass sich seine Anfahrtszeit verkürzt hat. Überprüfen Sie anhand einer geeigneten Nullhypothese seine Vermutung zum Niveau von 5 %.
 - (ii) Geben Sie für den Erwartungswert der Anfahrtszeit ein Konfidenzintervall zum Niveau 5 % an.
- (c) Kommentieren Sie Normalverteilungsannahme.

Lösungsvorschläge

Aufgabe 1 [12]

Sei $X = \sum_{i=1}^n \alpha_i 1_{A_i}$, $\alpha_i \geq 0$, $A_i \in \mathcal{A}$, $i = 1, \dots, n$ eine Treppenfunktion. Dann gilt

$$\int_{\Omega} X dP = \sum_{i=1}^n \alpha_i P(A_i)$$

und damit $\int_{\Omega} X dP \geq 0$.

Sei nun $X \geq 0$ beliebig. Dann gibt es eine monoton wachsende Folge $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ von Treppenfunktionen mit $X_n \geq 0$ und $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$. Es gilt mit dem Satz von der monotonen Konvergenz

$$\int_{\Omega} X dP = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} X_n dP,$$

und aus dem vorher Gezeigten folgt nun $\int_{\Omega} X dP \geq 0$.

Aufgabe 2 [a) 5 b) 7 c) 3+5+5+5]

Zu (a)

Es gilt

$$\begin{aligned} E\left(\frac{1}{X^k}\right) &= \int_0^{\infty} x^{-k} \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x} dx \\ &= \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} \frac{\Gamma(\alpha-k)}{\lambda^{\alpha-k}} \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{\lambda^{\alpha-k}}{\Gamma(\alpha-k)} x^{\alpha-k-1} e^{-\lambda x} dx}_{=1} \\ &= \frac{\lambda^k \Gamma(\alpha-k)}{\Gamma(\alpha)} = \frac{\lambda^k}{(\alpha-1) \dots (\alpha-k)}. \end{aligned}$$

Die Gleichung in der zweiten Zeile folgt, da der Integrand die Dichte der $\Gamma(\alpha-k, \lambda)$ -Verteilung ist. In der letzten Gleichung wurde der Hinweis verwendet.

Zu (b)

Aufgrund der Unabhängigkeit der X_i , $i = 1, \dots, n$ gilt für die Likelihood-Funktion

$$L(\lambda; x_1, \dots, x_n) = \lambda e^{-\lambda x_1} \dots \lambda e^{-\lambda x_n} = \lambda^n \exp\left(-\lambda \sum_{i=1}^n x_i\right), \quad x_1, \dots, x_n > 0.$$

Für die Loglikelihood-Funktion ℓ mit $\ell(\lambda) := \ln(L(\lambda))$ ergibt sich

$$\begin{aligned} \ell(\lambda) &:= \ln L(\lambda) = \ln(\lambda^n) - \lambda \sum_{i=1}^n x_i = n \ln(\lambda) - \lambda \sum_{i=1}^n x_i \\ \ell'(\lambda) &= \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i \\ \ell''(\lambda) &= -\frac{n}{\lambda^2} < 0 \end{aligned}$$

und somit liegt in $\frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i}$ ein Maximum der Likelihoodfunktion vor. Damit ist

die Zufallsvariable $\hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n X_i} = \frac{1}{\bar{X}}$ ein Maximum Likelihood Schätzer.

Zu (c)

(i) Es gilt $X_i \sim \Gamma(1, \lambda) = \text{Exp}(\lambda)$. Da die X_i unabhängig sind, gilt $\sum_{k=1}^n X_i \sim \Gamma(n, \lambda)$ und somit $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_i \sim \Gamma(n, n\lambda)$.

(ii) Mit (a) und (i) gilt

$$\begin{aligned} E(\hat{\lambda}) &= E\left(\frac{1}{\bar{X}}\right) = \frac{n\lambda}{n-1} \\ E(\hat{\lambda}^2) &= E\left(\frac{1}{\bar{X}^2}\right) = \frac{n^2\lambda^2}{(n-1)(n-2)} \\ \text{Var}(\hat{\lambda}) &= \text{Var}\left(\frac{1}{\bar{X}}\right) = \frac{n^2\lambda^2}{(n-1)(n-2)} - \frac{n^2\lambda^2}{(n-1)^2} \\ &= n^2\lambda^2 \cdot \frac{n-1-n+2}{(n-1)^2(n-2)} \\ &= \frac{n^2\lambda^2}{(n-1)^2(n-2)} = \left(\frac{n}{n-1}\right)^2 \cdot \frac{\lambda^2}{n-2} \end{aligned}$$

(iii) Wegen (ii) ist $\hat{\lambda}$ nicht erwartungstreu. Dagegen ist offenbar

$$\lambda^* = \frac{n-1}{n} \hat{\lambda} = \frac{n-1}{n\bar{X}}$$

ein erwartungstreuer Schätzer von λ . Es gilt

$$\text{Var}(\lambda^*) = \frac{(n-1)^2}{n^2} \text{Var}(\hat{\lambda}) = \frac{(n-1)^2}{n^2} \cdot \frac{n^2\lambda^2}{(n-1)^2(n-2)} = \frac{\lambda^2}{n-2}.$$

(iv) Vergleicht man (ii) und (iii) ergibt sich $\text{Var}(\hat{\lambda}) > \text{Var}(\lambda^*)$. Da $\hat{\lambda}$ nicht erwartungstreu ist, während λ^* erwartungstreu ist, gilt

$$\begin{aligned} \text{mse}(\hat{\lambda}) &= \underbrace{(E(\hat{\lambda}) - \lambda)^2}_{>0} + \text{Var}(\hat{\lambda}) > \text{Var}(\hat{\lambda}) > \text{Var}(\lambda^*) = (E(\lambda^*) - \lambda)^2 + \text{Var}(\lambda^*) \\ &= \text{mse}(\lambda^*). \end{aligned}$$

λ^* weist einen kleineren mse auf als $\hat{\lambda}$, somit wird man λ^* den Vorzug geben.

Aufgabe 3 [12]

Es gilt

$$\begin{aligned} E(AX + B|Y) &= E(AX|Y) + E(B|Y) = AE(X|Y) + BE(1|Y) \\ &= AE(X|Y) + B. \end{aligned}$$

Die erste Gleichheit gilt wegen der Linearität der bedingten Erwartung, die zweite, da A, B jeweils $\sigma(Y)$ -messbar sind.

Mit der gleichen Argumentation erhalten wir

$$\begin{aligned}
 \text{Var}(AX + B|Y) &= E((AX + B)^2|Y) - (E(AX + B|Y))^2 \\
 &= E(A^2X^2 + 2ABX + B^2|Y) - (AE(X|Y) + B)^2 \\
 &= E(A^2X^2|Y) + E(2ABX|Y) + E(B^2|Y) - (A^2E(X|Y)^2 + 2ABE(X|Y) + B^2) \\
 &= A^2E(X^2|Y) + 2ABE(X|Y) + B^2 - A^2E(X|Y)^2 - 2ABE(X|Y) - B^2 \\
 &= A^2E(X^2|Y) - A^2E(X|Y)^2 \\
 &= A^2(E(X^2|Y) - E(X|Y)^2) \\
 &= A^2\text{Var}(X|Y).
 \end{aligned}$$

Aufgabe 4 [a) 5+3+5+9=22, b) 5+5=10, c) 4]

Zu (a)

(i) Ankunftszeit liegt zwischen 07:45 und 08:00 genau dann wenn $T \in [15, 30]$ gilt.

$$\begin{aligned}
 P(15 \leq T \leq 30) &= P(T \leq 30) - P(T \leq 15) = \Phi\left(\frac{30 - 25}{4}\right) - \Phi\left(\frac{15 - 25}{4}\right) \\
 &= \Phi(1, 25) - \Phi(-1, 52) = 0,9938 - (1 - 0,9938) = 0,9876.
 \end{aligned}$$

(ii) Max verspätet sich genau dann wenn $T > 30$ gilt.

$$P(T > 30) = 1 - P(T \leq 30) = 1 - \Phi(1, 25) = 0,1056.$$

(iii) Bezeichnet man mit N die Anzahl der Tage, an denen sich Max verspätet, und setzt man $p := 0,1056$, dann gilt nach (ii) $N \sim B(150, p)$ und damit

$$E(N) = 150p = 15,84.$$

Im Mittel kommt Max an 16 Tagen im Jahr zu spät.

(iv) Die Wahrscheinlichkeit q , dass Max sich verspätet, soll so bestimmt werden, dass $150q \leq 2$ gilt, also $q \leq \frac{1}{75}$. Sei t_0 die Reisezeit, die mit einer Wahrscheinlichkeit von maximal $\frac{1}{75}$ überschritten wird, also

$$P(T > t_0) = \frac{1}{75}.$$

Wegen

$$P(T > t_0) = 1 - P(T \leq t_0) = 1 - \Phi\left(\frac{t_0 - 25}{4}\right)$$

ergibt sich zunächst

$$\Phi\left(\frac{t_0 - 25}{4}\right) = \frac{74}{75} \approx 0,9867$$

und damit (näherungsweise)

$$t_0 = 25 + 4u_{0, \frac{74}{75}} \approx 25 + 4 \cdot 2,23 = 33,92 \approx 34.$$

Max sollte also um 07:26 starten.

Zu (b)

(i) Zu testen ist die Nullhypothese $H_0 : \mu \leq \mu_0$ mit $\mu_0 := 25$. Es handelt sich um einen einseitigen t -Test, Testgröße ist

$$T = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s} \sqrt{n}$$

und besitzt bei den vorliegenden Daten den Wert

$$\frac{20 - 25}{3,5} \sqrt{10} = -4,52.$$

Die Hypothese wird im Fall $T > t_{9;0,95} = 1,833$ abgelehnt. Also wird H_0 nicht verworfen.

(ii) Das Schätzintervall lautet mit $t_{9;0,975} = 2,262$, $s = \sqrt{12,25} = 3,5$:

$$\left[\bar{x} - \frac{s \cdot t_{9;0,975}}{\sqrt{10}}, \bar{x} + \frac{s \cdot t_{9;0,975}}{\sqrt{10}} \right] = [17,5; 22,5].$$

Zu (c)

Unter der Annahme der Normalverteilung gilt $P(T < 0) > 0$. Die Annahme der Normalverteilung kann daher nur näherungsweise erfüllt sein.