

Hug

Einführung in die Stochastik (Hauptklausur)

Dauer: 120 min. Lösung: offiziell Bestanden mit: 20 P.
Bemerkungen: Hilfsmittel: beidseitig handbeschriebenes DIN A4-Blatt

Aufgabe 1 (1+1+1.5+1.5+2=7 Punkte)

Bei dem Würfelspiel *Kniffel* werden fünf faire, sechsseitige Würfel gleichzeitig geworfen.

(a) Beschreiben Sie einen geeigneten Wahrscheinlichkeitsraum zur Modellierung des Spiels.

Mit welcher Wahrscheinlichkeit erhält man in einem Wurf

(b) 5 gleiche Augenzahlen (einen sogenannten „Kniffel“)?

(c) einen Vierling (genau 4 gleiche Augenzahlen)?

(d) ein Full House (Drilling und Zwilling, also z.B. 55522)?

Hinweis: 5 gleiche Augenzahlen zählen hier nicht als Full House. Der Drilling und der Zwilling müssen mit unterschiedlichen Augenzahlen erreicht werden.

(e) einen Drilling ohne einen weiteren Zwilling (z.B. 33361)?

Aufgabe 2 (1.5+3+1+3.5+1+1+1=12 Punkte)

Sei $\alpha \in \mathbb{R}$. Die Funktion $f_\alpha : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ sei gegeben durch

$f_\alpha(j, k)$	j			$\mathbb{P}(Y = k)$
	-1	0	1	
-1	$\frac{1}{4} - \alpha$	$\frac{1}{12}$	0	
k	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{12}$	
1	$\frac{1}{4} + \alpha$	$\frac{1}{12}$	0	
$\mathbb{P}(X = j)$				

und $f_\alpha(j, k) = 0$, falls $j, k \notin \{-1, 0, 1\}$.

(a) Für welche $\alpha \in \mathbb{R}$ ist f_α die Zähldichte eines diskreten Zufallsvektors (X, Y) , das heißt $f_\alpha(j, k) = \mathbb{P}(X = j, Y = k)$?

(b) Bestimmen Sie für diese α die Randverteilungen von X und Y . Tragen Sie die Werte anschließend in die obige Tabelle ein.

(c) Berechnen Sie $\mathbb{P}(X = 0 | Y = -1)$.

(d) Zeigen Sie: $\mathbb{E}(X) = -\frac{5}{12}$, $\mathbb{E}(Y) = 2\alpha$, $\mathbb{V}(X) = \frac{59}{144}$, $\mathbb{V}(Y) = \frac{2}{3} - 4\alpha^2$, $\mathbb{E}(XY) = -2\alpha$.

(e) Berechnen Sie $\mathbb{E}[(X + Y)^2] + \mathbb{E}[(X - Y)^2]$.

(f) Für welche α sind X und Y unkorreliert?

(g) Für welche α sind X und Y unabhängig?

Aufgabe 3 (3+2+2=7 Punkte)

Eine \mathbb{N}_0 -wertige Zufallsvariable X habe die erzeugende Funktion

$$g_X(t) = \frac{1}{12} (3 + t^3(2 + 7t)), \quad t \in [-1, 1].$$

- (a) Bestimmen Sie die Zähldichte f_X von X .
- (b) Berechnen Sie $\mathbb{E}(X)$ und $\mathbb{V}(X)$.
- (c) Sei X_1, X_2, \dots eine Folge von unabhängig und identisch verteilten \mathbb{N}_0 -wertigen Zufallsvariablen mit $\mathbb{E}(X_1) < \infty$. Sei ferner N eine von X_1, X_2, \dots unabhängige \mathbb{N}_0 -wertige Zufallsvariable mit $\mathbb{E}(N) < \infty$. Sei schließlich $S_N := \sum_{i=1}^N X_i$.
Zeigen Sie

$$\mathbb{E}(S_N) = \mathbb{E}(N) \cdot \mathbb{E}(X_1).$$

Aufgabe 4 (2+2+(1+2)=7 Punkte)

- (a) Es seien X und Y unabhängige Zufallsvariablen mit $X \sim \text{Exp}(\lambda)$, $Y \sim \text{Exp}(\mu)$ für $\lambda, \mu > 0$. Bestimmen Sie die Verteilung von $\min\{X, Y\}$.
- (b) Es seien X_1 und X_2 unabhängige, standardnormalverteilte Zufallsvariablen. Zeigen Sie

$$X_1^2 + X_2^2 \sim \text{Exp}\left(\frac{1}{2}\right).$$

Hinweis: Sie können zum Nachweis der Behauptung ein Resultat aus der Vorlesung verwenden. Eine direkte Rechnung ist hier nicht empfehlenswert.

- (c) Sei $\lambda > 0$. Es sei Z eine Zufallsvariable mit Lebesgue-Dichte

$$f(z) = \begin{cases} \lambda \cdot z^{-(\lambda+1)}, & z \geq 1, \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

- (i) Bestimmen Sie die Verteilungsfunktion von Z .
- (ii) Zeigen Sie $\ln(Z) \sim \text{Exp}(\lambda)$.

Aufgabe 5 (2+2+1+3=8 Punkte)

Sei $\sigma > 0$. Sei ferner

$$f(x) = c \cdot e^{-\sigma \cdot |x|}, \quad x \in \mathbb{R},$$

für einen Parameter $c \in \mathbb{R}$.

- (a) Bestimmen Sie $c \in \mathbb{R}$ so, dass f die Lebesgue-Dichte einer Zufallsvariablen Z_σ ist.

Hinweis: Falls Sie Teil (a) nicht lösen konnten, können Sie die folgenden Aufgabenteile mit einem nicht weiter bestimmten festen $c > 0$ bearbeiten.

(c) Sei $\lambda > 0$. Es sei Z eine Zufallsvariable mit Lebesgue-Dichte

$$f(z) = \begin{cases} \lambda \cdot z^{-(\lambda+1)}, & z \geq 1, \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

- (i) Bestimmen Sie die Verteilungsfunktion von Z .
- (ii) Zeigen Sie $\ln(Z) \sim \text{Exp}(\lambda)$.

Aufgabe 6 (2+1.5+(2+3.5)=9 Punkte)

Sei X_1, X_2, \dots eine Folge von unabhängigen, identisch verteilten Zufallsvariablen mit $\mathbb{E}(X_1^2) < \infty$ und $\mathbb{E}(|X_1 - \mathbb{E}[X_1]|) > 0$.

- (a) Zeigen Sie: $\mathbb{E}(|X_1|) < \infty$ und $0 < \mathbb{V}(X_1) < \infty$.
- (b) Setze $\mu := \mathbb{E}(X_1)$, $\sigma := \sqrt{\mathbb{V}(X_1)}$. Zeigen Sie:

$$\mathbb{P}\left(X_1 - \mu < \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) \geq \frac{1}{4}.$$

- (c) Nun seien $\mathbb{E}[X_1] = \frac{3}{2}$ und $\mathbb{E}[X_1^2] = \frac{10}{3}$ erfüllt. Weiter sei $S_n := X_1 + \dots + X_n$, $n \in \mathbb{N}$.
 - (i) Bestimmen Sie Erwartungswert und Varianz von S_n .
 - (ii) Bestimmen Sie in Abhängigkeit von $a \in \mathbb{R}$ den Grenzwert

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(S_n \leq a n + \sqrt{n} + \frac{1}{\sqrt{n}}\right).$$

Das Ergebnis können Sie (falls erforderlich) mit Hilfe von Werten der Verteilungsfunktion Φ der Standardnormalverteilung angeben.

Aufgabe 1 (1+1+1.5+1.5+2=7 Punkte)

Lösungsvorschlag:

Es folgen zwei unterschiedliche Ansätze zur Bestimmung der gesuchten Wahrscheinlichkeiten.

1. Lösungsmöglichkeit:

- (a) Als Grundraum wählen wir $\Omega = \{1, \dots, 6\}^5$. Sei X_j die Anzahl der Würfel, die Augenzahl j zeigen. Da das Spiel gleichwertig dazu ist, einen Würfel fünf mal in unabhängiger Folge zu werfen, gilt

$$(X_1, \dots, X_6) \sim \text{Mult} \left(5; \frac{1}{6}, \dots, \frac{1}{6} \right). \quad \boxed{1\text{P}}$$

- (b) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl zu wählen, mit der der Kniffel geworfen wird. Daher gilt

$$\mathbb{P}(\text{„Kniffel“}) = 6 \cdot \mathbb{P}(X_1 = 5, X_2 = 0, \dots, X_6 = 0) = 6 \cdot \frac{5!}{5!} \cdot \left(\frac{1}{6} \right)^5 = \frac{1}{6^4}. \quad \boxed{1\text{P}}$$

- (c) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl für den Vierling zu wählen und 5 Möglichkeiten, die Zahl des Würfels mit anderer Augenzahl zu wählen. Daher gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{„Vierling“}) &= 6 \cdot 5 \cdot \mathbb{P}(X_1 = 4, X_2 = 1, X_3 = 0, \dots, X_6 = 0) \\ &= 6 \cdot 5 \cdot \frac{5!}{4!1!} \cdot \left(\frac{1}{6} \right)^5 = \frac{25}{6^4}. \quad \boxed{1.5\text{P}} \end{aligned}$$

- (d) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl des Drillings zu wählen und 5 Möglichkeiten, die Zahl des Zwillinges zu wählen. Also gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{„Full House“}) &= 6 \cdot 5 \cdot \mathbb{P}(X_1 = 3, X_2 = 2, X_3 = 0, \dots, X_6 = 0) \\ &= 6 \cdot 5 \cdot \frac{5!}{3!2!} \cdot \left(\frac{1}{6} \right)^5 = \frac{50}{6^4}. \quad \boxed{1.5\text{P}} \end{aligned}$$

- (e) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl für den Drilling zu wählen und zudem $\binom{5}{2}$ Möglichkeiten, die anderen beiden Zahlen zu wählen. Daher gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{„Drilling ohne Zwillling“}) &= 6 \cdot \binom{5}{2} \cdot \mathbb{P}(X_1 = 3, X_2 = 1, X_3 = 1, X_4 = 0, \dots, X_6 = 0) \\ &= 6 \cdot \frac{5!}{3!2!} \cdot \frac{5!}{3!1!1!} \cdot \left(\frac{1}{6} \right)^5 = \frac{200}{6^4}. \quad \boxed{2\text{P}} \end{aligned}$$

2. Lösungsmöglichkeit:

- (a) Wir fassen das Spiel als Laplace-Experiment auf, in dem ein Würfel 5 mal hintereinander unabhängig geworfen wird. Als Grundraum wählen wir daher $\Omega = \{1, \dots, 6\}^5$ mit $|\Omega| = 6^5$. $\boxed{1\text{P}}$

- (b) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl zu wählen, mit der der Kniffel geworfen wird. Bezeichnen wir das Ereignis „Kniffel“ mit $K \subset \Omega$, so gilt $|K| = 6$ und daher

$$\mathbb{P}(K) = \frac{|K|}{|\Omega|} = \frac{1}{6^4}. \quad \boxed{1\text{P}}$$

- (c) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl für den Vierling zu wählen und zudem 5 Möglichkeiten, die Zahl des Würfels mit anderer Augenzahl zu wählen. Zusätzlich gibt es 5 Möglichkeiten, festzulegen, in welchem der 5 Würfe die Zahl geworfen wird, die nicht zum Vierling gehört. Bezeichnen wir das Ereignis „Vierling“ mit $V \subset \Omega$, so gilt $|V| = 6 \cdot 5 \cdot 5 = 150$ und damit

$$\mathbb{P}(V) = \frac{25}{6^4} \cdot \boxed{1.5\text{P}}$$

- (d) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl für den Drilling und 5 Möglichkeiten, die Zahl für den Zwilling zu wählen. Zudem gibt es $\binom{5}{3}$ Möglichkeiten, festzulegen, in welchen Würfeln die Augenzahlen für den Drilling gewürfelt werden. Bezeichnen wir das Ereignis „Full House“ mit $F \subset \Omega$, so gilt $|F| = 6 \cdot 5 \cdot \binom{5}{3} = 300$ und damit

$$\mathbb{P}(F) = \frac{50}{6^4} \cdot \boxed{1.5\text{P}}$$

- (e) Es gibt 6 Möglichkeiten, die Zahl für den Drilling zu wählen und zudem $\binom{5}{2}$ Möglichkeiten, die beiden (verschiedenen!) Augenzahlen zu wählen, die nicht zum Drilling gehören. Weiter gibt es $\binom{5}{3}$ Möglichkeiten, festzulegen, in welchen Würfeln die Augenzahlen für den Drilling geworfen werden, und 2 Möglichkeiten, um die zusätzlichen beiden Zahlen anzuordnen. Bezeichnen wir das Ereignis „Drilling ohne Zwilling“ mit $D \subset \Omega$, so gilt $|D| = 6 \cdot \binom{5}{2} \cdot \binom{5}{3} \cdot 2 = 1200$ und damit

$$\mathbb{P}(D) = \frac{200}{6^4} \cdot \boxed{2\text{P}}$$

Aufgabe 2 (1.5+3+1+3.5+1+1+1=12 Punkte)

Lösungsvorschlag:

- (a) Da $\sum_{j,k \in \mathbb{R}} f_\alpha(j, k) = 1$ für $\alpha \in \mathbb{R}$ $\boxed{0.5\text{P}}$ gilt, ist nur noch $f_\alpha \geq 0$ zu sichern. Letzteres gilt genau dann, wenn

$$-\frac{1}{4} \leq \alpha \leq \frac{1}{4} \cdot \boxed{1\text{P}}$$

(b)

$f_\alpha(j, k)$	j			$P(Y = k)$	$\boxed{3\text{P}}$
	-1	0	1		
-1	$\frac{1}{4} - \alpha$	$\frac{1}{12}$	0	$\frac{1}{3} - \alpha$	
0	0	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{3}$	
1	$\frac{1}{4} + \alpha$	$\frac{1}{12}$	0	$\frac{1}{3} + \alpha$	
$P(X = j)$	$\frac{1}{2}$	$\frac{5}{12}$	$\frac{1}{12}$	1	

(c)

$$\mathbb{P}(X = 0 | Y = -1) = \frac{\mathbb{P}(X = 0, Y = -1)}{\mathbb{P}(Y = -1)} = \frac{1}{4 - 12\alpha} \cdot \boxed{1\text{P}}$$

(d) Es gilt

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{j \in \{-1,0,1\}} j \cdot \mathbb{P}(X = j) = (-1) \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{12} = -\frac{5}{12}, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{E}(Y) = \sum_{j \in \{-1,0,1\}} j \cdot \mathbb{P}(Y = j) = (-1) \cdot \left(\frac{1}{3} - \alpha\right) + 1 \cdot \left(\frac{1}{3} + \alpha\right) = 2\alpha, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{E}(X^2) = \sum_{j \in \{-1,0,1\}} j^2 \cdot \mathbb{P}(X = j) = \frac{1}{2} + \frac{1}{12} = \frac{7}{12}, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{E}(Y^2) = \sum_{j \in \{-1,0,1\}} j^2 \cdot \mathbb{P}(Y = j) = \left(\frac{1}{3} - \alpha\right) + \left(\frac{1}{3} + \alpha\right) = \frac{2}{3}, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2 = \frac{7}{12} - \frac{25}{144} = \frac{59}{144}, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{V}(Y) = \mathbb{E}(Y^2) - (\mathbb{E}(Y))^2 = \frac{2}{3} - 4\alpha^2, \quad \boxed{0.5P}$$

$$\mathbb{E}(X \cdot Y) = \sum_{j,k \in \mathbb{R}} j \cdot k \cdot f_\alpha(j, k) = -2\alpha. \quad \boxed{0.5P}$$

(e) Es gilt aufgrund der Linearität des Erwartungswerts

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X + Y)^2 + \mathbb{E}(X - Y)^2 &= \mathbb{E}(X^2 + 2XY + Y^2 + X^2 - 2XY + Y^2) = 2(\mathbb{E}(X^2) + \mathbb{E}(Y^2)) \\ &= 2 \left(\frac{7}{12} + \frac{2}{3} \right) = \frac{5}{2}. \quad \boxed{1P} \end{aligned}$$

(f) Die Kovarianz ist gegeben durch

$$\mathbb{C}(X, Y) = \mathbb{E}(X \cdot Y) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) = -2\alpha + \frac{5\alpha}{6} = -\frac{7}{6}\alpha.$$

Also gilt $\mathbb{C}(X, Y) = 0$ genau dann, wenn $\alpha = 0$ ist. Dann sind X und Y unkorreliert. $\boxed{1P}$

(g) Die Zufallsvariablen X und Y sind für kein α unabhängig, da z.B.

$$\mathbb{P}(X = 0, Y = 0) = \frac{1}{4} \neq \frac{1}{3} \cdot \frac{5}{12} = \mathbb{P}(X = 0) \cdot \mathbb{P}(Y = 0)$$

oder

$$\mathbb{P}(X = -1, Y = 0) = 0 \neq \frac{1}{6} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \mathbb{P}(X = -1) \cdot \mathbb{P}(Y = 0)$$

gilt. $\boxed{1P}$

Aufgabe 3 (3+2+2=7 Punkte)

Lösungsvorschlag:

(a) Ausmultiplizieren ergibt

$$g_X(t) = \frac{1}{4} + 0 \cdot t + 0 \cdot t^2 + \frac{1}{6}t^3 + \frac{7}{12}t^4, \quad t \in [-1, 1].$$

Also ist

$$\mathbb{P}(X = 0) = \frac{1}{4}, \quad \mathbb{P}(X = 1) = \mathbb{P}(X = 2) = 0, \quad \mathbb{P}(X = 3) = \frac{1}{6}, \quad \mathbb{P}(X = 4) = \frac{7}{12}$$

und $\mathbb{P}(X = k) = 0$ für $k \geq 5$. 3P

(b) Es gilt nach Vorlesung

$$\mathbb{E}(X) = g'_X(1-) = \frac{1}{2}t^2 + \frac{7}{3}t^3|_{t=1} = \frac{1}{2} + \frac{7}{3} = \frac{17}{6}. \quad \boxed{1P}$$

Ferner ist

$$g''_X(1-) = t + 7t^2|_{t=1} = 1 + 7 = 8.$$

Es folgt

$$\mathbb{V}(X) = g''_X(1-) + g'_X(1-) - (g'_X(1-))^2 = 8 + \frac{17}{6} - \left(\frac{17}{6}\right)^2 = \frac{101}{36}. \quad \boxed{1P}$$

Alternativ kann man $\mathbb{E}(X)$ und $\mathbb{E}(X^2)$ direkt über die Zähldichte bestimmen. Man erhält dabei $\mathbb{E}(X^2) = \frac{65}{6}$.

(c) Nach Vorlesung gilt unter den gegebenen Voraussetzungen

$$g_{S_N}(t) = g_N(g_{X_1}(t)), \quad t \in [-1, 1].$$

Nun folgt wiederum nach Vorlesung, mit der Kettenregel und wegen $g_{X_1}(1-) = 1$

$$\mathbb{E}(S_N) = g'_{S_N}(1-) = g'_N(g_{X_1}(1-)) \cdot g'_{X_1}(1-) = \mathbb{E}(N) \cdot \mathbb{E}(X_1). \quad \boxed{2P}$$

Aufgabe 4 (2+2+(1+2)=7 Punkte)

Lösungsvorschlag:

(a) Die Verteilungsfunktion einer $\text{Exp}(\lambda)$ -verteilten Zufallsvariablen ist durch

$$F(t) = 1 - e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0,$$

gegeben. Für $t < 0$ gilt $F(t) = 0$. Damit können wir die Verteilungsfunktion des Minimums von X und Y bestimmen.

Für $t < 0$ gilt $\mathbb{P}(X \leq t) = 0 = \mathbb{P}(Y \leq t)$ und daher

$$0 \leq \mathbb{P}(\min\{X, Y\} \leq t) = \mathbb{P}(X \leq t \text{ oder } Y \leq t) \leq \mathbb{P}(X \leq t) + \mathbb{P}(Y \leq t) = 0 + 0 = 0.$$

Sei also $t \geq 0$. Dann gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\min\{X, Y\} \leq t) &= 1 - \mathbb{P}(\min\{X, Y\} > t) \\ &= 1 - \mathbb{P}(X > t, Y > t) \\ &\stackrel{\text{unabh.}}{=} 1 - \mathbb{P}(X > t)\mathbb{P}(Y > t) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= 1 - e^{-\lambda t} e^{-\mu t} \\
 &= 1 - e^{-(\lambda+\mu)t}.
 \end{aligned}$$

Dies ist die Verteilungsfunktion einer $\text{Exp}(\lambda + \mu)$ -verteilten Zufallsvariable. Da die Verteilungsfunktion die Verteilung eindeutig festlegt, folgt $\min\{X, Y\} \sim \text{Exp}(\lambda + \mu)$. **2P**

- (b) In der Vorlesung wurde die Chi-Quadrat-Verteilung mit 2 Freiheitsgraden als Summe der Quadrate zweier unabhängiger, standardnormalverteilter Zufallsvariablen eingeführt. Die Lebesgue-Dichte einer χ_2^2 -verteilten Zufallsvariablen ist wegen $\Gamma(1) = 1$ durch

$$f_2(t) = \frac{1}{2\Gamma(1)} e^{-\frac{t}{2}} t^0 = \frac{1}{2} e^{-\frac{t}{2}} \text{ für } t > 0 \text{ und } f_2(t) = 0 \text{ für } t \leq 0$$

gegeben. Dies ist gerade die Lebesgue-Dichte einer $\text{Exp}(\lambda)$ -Verteilung. Daraus folgt die Behauptung. **2P**

- (c) Seien λ und Z wie in der Aufgabenstellung gegeben.

- (i) Die Verteilungsfunktion F_Z von Z ist erklärt durch

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^z f(t) dt, \quad z \in \mathbb{R}.$$

Für $t < 1$ ist $f(t) = 0$ und daher $F_Z(z) = 0$. **0.5P** Für $z \geq 1$ folgt

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^z f(t) dt = \lambda \int_1^z t^{-(\lambda+1)} dt = [-t^{-\lambda}]_1^z = 1 - z^{-\lambda}. \quad \mathbf{0.5P}$$

- (ii) Für $t \in \mathbb{R}$ gilt

$$\mathbb{P}(\ln(Z) \leq t) = \mathbb{P}(Z \leq e^t) = F_Z(e^t) = \begin{cases} 0, & \text{für } t < 0, \\ 1 - (e^t)^{-\lambda} = 1 - e^{-\lambda t}, & \text{für } t \geq 0. \end{cases}$$

Hierbei wurde (c) verwendet sowie $e^t < 1$ für $t < 0$ und $e^t \geq 1$ für $t \geq 0$. Daraus folgt die Behauptung. **2P**

Aufgabe 5 (2+2+1+3=8 Punkte)

Lösungsvorschlag:

- (a) Da eine Wahrscheinlichkeitsdichte nichtnegativ sein muss, muss $c \geq 0$ gelten. **0.5P**
Zudem muss die Lebesgue-Dichte integrierbar und im folgenden Sinne normiert sein

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1. \quad \mathbf{0.5P}$$

Wir berechnen also das obige Integral und erhalten

$$\begin{aligned}
 \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx &= c \cdot \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\sigma|x|} dx = c \left(\int_{-\infty}^0 e^{\sigma x} dx + \int_0^{\infty} e^{-\sigma x} dx \right) \\
 &= c \cdot 2 \cdot \int_0^{\infty} e^{-\sigma x} dx = 2c \left[-\frac{1}{\sigma} e^{-\sigma x} \right]_0^{\infty} = \frac{2c}{\sigma} \stackrel{!}{=} 1.
 \end{aligned}$$

Somit muss $c = \frac{\sigma}{2}$ gelten. **1P** (Beachte, dass c dann insbesondere nichtnegativ ist.)

(b) Wir berechnen die Verteilungsfunktion F von Z_σ gemäß Vorlesung mittels

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy.$$

Zunächst sei $x \leq 0$. Dann gilt

$$F(x) = \frac{\sigma}{2} \int_{-\infty}^x e^{\sigma y} dy = \frac{1}{2} [e^{\sigma y}]_{-\infty}^x = \frac{1}{2} e^{\sigma x}.$$

Nun sei $x > 0$. Dann gilt

$$\begin{aligned} F(x) &= \frac{\sigma}{2} \left(\int_{-\infty}^0 e^{\sigma y} dy + \int_0^x e^{-\sigma y} dy \right) = \frac{1}{2} ([e^{\sigma y}]_{-\infty}^0 + [-e^{-\sigma y}]_0^x) \\ &= 1 - \frac{1}{2} e^{-\sigma x}. \end{aligned}$$

Insgesamt ist also

$$F(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{\sigma x}, & x \leq 0, \\ 1 - \frac{1}{2} e^{-\sigma x}, & x > 0. \end{cases} \quad \boxed{2P}$$

(c) Offensichtlich existiert der Erwartungswert. Zudem ist ersichtlich, dass die Lebesgue-Dichte symmetrisch um 0 ist. Daher gilt $\mathbb{E}[Z_\sigma] = 0$. $\boxed{1P}$

(d) Es folgen zwei verschiedene Lösungswege zur Bestimmung der Dichte von $Z = X - Y$.
1. Lösungsmöglichkeit: Sei $Z = X - Y$ für unabhängige Zufallsvariablen X und Y , die beide eine Exponentialverteilung mit dem Parameter $\lambda > 0$ haben. Laut Vorlesung hat X die Lebesgue-Dichte

$$f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbf{1}_{[0, \infty)}(x).$$

Zudem gilt für $y \in \mathbb{R}$

$$\mathbb{P}(-Y \leq y) = \mathbb{P}(Y \geq -y) = \begin{cases} e^{\lambda y}, & y \leq 0, \\ 1, & \text{sonst.} \end{cases}$$

Somit ist die Lebesgue-Dichte von $-Y$ gegeben durch

$$f_{-Y}(y) = \lambda e^{\lambda y} \mathbf{1}_{(-\infty, 0]}(y). \quad \boxed{1P}$$

Nun können wir die Lebesgue-Dichte von Z mit Hilfe der Faltungsformel für unabhängige Zufallsvariablen bestimmen (mit dem Blockungslemma sind auch X und $-Y$ unabhängig $\boxed{0.5P}$). Es gilt für $t \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} f_Z(t) &= \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{f_X(s)}_{=0, \text{ falls } s < 0} \cdot \underbrace{f_{-Y}(t-s)}_{=0, \text{ falls } t-s > 0} ds \\ &\quad \Leftrightarrow s < t \\ &= \int_{\max\{0, t\}}^{\infty} \lambda e^{-\lambda s} \lambda e^{\lambda(t-s)} ds \\ &= \lambda e^{\lambda t} \int_{\max\{0, t\}}^{\infty} \lambda e^{-2\lambda s} ds \\ &= \lambda e^{\lambda t} \left[-\frac{1}{2} e^{-2\lambda s} \right]_{\max\{0, t\}}^{\infty} \\ &= \frac{\lambda}{2} e^{\lambda t - 2\lambda \max\{0, t\}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \begin{cases} \frac{\lambda}{2}e^{\lambda t}, & t \leq 0, \\ \frac{\lambda}{2}e^{-\lambda t}, & t > 0, \end{cases} \\
 &= \frac{\lambda}{2}e^{-\lambda|t|}. \quad \boxed{1.5P}
 \end{aligned}$$

2. Lösungsmöglichkeit: Sei $Z = X - Y$ für unabhängige Zufallsvariablen X und Y , die beide eine Exponentialverteilung mit dem Parameter $\lambda > 0$ haben. Laut Vorlesung hat X dann die Lebesgue-Dichte

$$f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbf{1}_{[0, \infty)}(x),$$

analog für Y . Wir berechnen die Verteilungsfunktion von Z mittels Integration bzgl. der gemeinsamen Verteilung von X und Y und bestimmen anschließend die Lebesgue-Dichte durch Differenzieren. Sei dazu $z \in \mathbb{R}$ und $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $(x, y) \mapsto x - y$.

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}(Z \leq z) &= \mathbb{P}(Z \in (-\infty, z]) = \mathbb{P}((X, Y) \in f^{-1}((-\infty, z])) \\
 &= \int_{f^{-1}((-\infty, z])} \mathbb{P}^{X, Y}(d(x, y)) \\
 &\stackrel{(*)}{=} \int \int \mathbf{1}_{f^{-1}((-\infty, z])}(x, y) f_X(x) f_Y(y) dx dy \\
 &= \int \int \mathbf{1}\{x - y \leq z\} \lambda e^{-\lambda x} \mathbf{1}\{x \geq 0\} \lambda e^{-\lambda y} \mathbf{1}\{y \geq 0\} dx dy \\
 &= \lambda \int_0^\infty \int_0^{\max(0, z+y)} \lambda e^{-\lambda x} dx e^{-\lambda y} dy \\
 &= \lambda \int_0^\infty e^{-\lambda y} [-e^{-\lambda x}]_0^{\max(0, z+y)} dy \\
 &= \lambda \int_0^\infty e^{-\lambda y} (1 - e^{-\lambda(z+y)}) \mathbf{1}\{z + y \geq 0\} dy \\
 &= \int_{\max(0, -z)}^\infty (\lambda e^{-\lambda y} - \lambda e^{-2\lambda y - \lambda z}) dy \\
 &= \left[-e^{-\lambda y} + \frac{1}{2} e^{-2\lambda y - \lambda z} \right]_{\max(0, -z)}^\infty \\
 &= \begin{cases} 1 - \frac{1}{2} e^{-\lambda z}, & z \geq 0, \\ \frac{1}{2} e^{-\lambda z}, & z < 0, \end{cases}
 \end{aligned}$$

Dabei wurden in (*) die Unabhängigkeit von X und Y und der Satz von Fubini verwendet. Die Lebesgue-Dichte von Z erhalten wir durch Differenzieren der Verteilungsfunktion und daher

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda z}, & z \geq 0, \\ \frac{\lambda}{2} e^{\lambda z}, & z < 0, \end{cases} = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|z|}.$$

Aufgabe 6 (2+1.5+(2+3.5)=9 Punkte)

Lösungsvorschlag:

(a) Wegen $|X_1| \leq 1 + X_1^2$ folgt aus der Monotonie und Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}(|X_1|) \leq 1 + \mathbb{E}(X_1^2) < \infty. \quad \boxed{1P}$$

Wegen

$$\mathbb{V}(X_1) = \mathbb{E}(X_1^2) - (\mathbb{E}(X_1))^2 < \infty$$

folgt die Endlichkeit der Varianz. $\boxed{0.5P}$ Wäre

$$0 = \mathbb{V}(X_1) = \mathbb{E}[(X_1 - \mathbb{E}(X_1))^2],$$

so müsste \mathbb{P} -fast sicher gelten $X_1 - \mathbb{E}(X_1) = 0$, was der Voraussetzung $\mathbb{E}(|X_1 - \mathbb{E}(X_1)|) > 0$ widerspricht. $\boxed{0.5P}$

(b) 1. Lösungsmöglichkeit: Mit Hilfe der Tschebyscheff-Ungleichung erhalten wir

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(X_1 - \mu < \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) &\geq \mathbb{P}\left(|X_1 - \mu| < \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(|X_1 - \mu| \geq \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) \\ &\geq 1 - \frac{\mathbb{V}(X_1)}{\left(\frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right)^2} = 1 - \frac{3}{4} = \frac{1}{4}. \quad \boxed{1.5P} \end{aligned}$$

2. Lösungsmöglichkeit: Mit Hilfe von Aufgabe 1 von Übungsblatt 5 erhält man eine bessere Schranke wie folgt:

$$\mathbb{P}\left(X_1 - \mu < \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) = 1 - \mathbb{P}\left(X_1 \geq \mu + \frac{2}{\sqrt{3}}\sigma\right) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + \frac{4}{3}\sigma^2} = \frac{\frac{4}{3}\sigma^2}{\frac{7}{3}\sigma^2} = \frac{4}{7} > \frac{1}{4}. \quad \boxed{1.5P}$$

(c) (i) Zunächst ist die Varianz von X_1 gegeben durch

$$\mathbb{V}(X_1) = \mathbb{E}[X_1^2] - \mathbb{E}[X_1]^2 = \frac{13}{12}. \quad \boxed{0.5P}$$

Damit gilt aufgrund der Voraussetzungen (Unabhängigkeit und Verteilungsgleichheit $\boxed{0.5P}$)

$$\mathbb{E}(S_n) = \frac{3}{2} \cdot n, \quad \mathbb{V}(S_n) = \frac{13}{12} \cdot n. \quad \boxed{1P}$$

(ii) Mit Hilfe des zentralen Grenzwertsatzes von Lindeberg-Lévy $\boxed{1P}$ und der Standardisierung S_n^* von S_n folgt dann

$$\begin{aligned} &\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(S_n \leq an + \sqrt{n} + \frac{1}{\sqrt{n}}\right) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(S_n^* \leq \sqrt{\frac{12}{13}}\left(a - \frac{3}{2}\right)\sqrt{n} + \sqrt{\frac{12}{13}}\left(1 + \frac{1}{n}\right)\right) \quad \boxed{1P} \end{aligned}$$

$$= \begin{cases} \Phi(-\infty) = 0, & \text{falls } a < \frac{3}{2}, \\ \Phi\left(\sqrt{\frac{12}{13}}\right), & \text{falls } a = \frac{3}{2}, \\ \Phi(\infty) = 1, & \text{falls } a > \frac{3}{2}. \end{cases} \quad \boxed{1.5P}$$

Im letzten Schritt wurde folgende Überlegung verwendet. Sei $t_n \rightarrow t \in \overline{\mathbb{R}}$ für $n \rightarrow \infty$. Dann gilt mit der Dreiecksungleichung

$$\begin{aligned} |\mathbb{P}(S_n^* \leq t_n) - \Phi(t)| &= |\mathbb{P}(S_n^* \leq t_n) - \Phi(t_n) + \Phi(t_n) - \Phi(t)| \\ &\leq \sup_{s \in \mathbb{R}} |\mathbb{P}(S_n^* \leq s) - \Phi(s)| + |\Phi(t_n) - \Phi(t)|. \end{aligned}$$

Für $n \rightarrow \infty$ konvergiert der erste Summand gegen Null wegen des ZGWS, der zweite Summand konvergiert für $n \rightarrow \infty$ gegen Null wegen $t_n \rightarrow t$ und der Stetigkeit von Φ (auch in $\overline{\mathbb{R}}$).

