

a) Beh:  $X$  ist integrierbar

Bew:  $\mathbb{E}[|X|]$  ist wohldefiniert, da  $|X| \geq 0$  gilt.

$$\text{Zudem gilt } \mathbb{E}[|X|] = \int_{\Omega} |X| d\mathbb{P} = \int_{\{|X| < 1\}} |X| d\mathbb{P} + \int_{\{|X| \geq 1\}} |X| d\mathbb{P}$$

$$M_{\Omega} = M_{A \cup A^c} = M_A + M_{A^c}$$

$$\leq \int_{\{|X| < 1\}} 1 + \int_{\{|X| \geq 1\}} |X|^2 d\mathbb{P}$$

$$\leq 1 + \int_{\Omega} X^2 d\mathbb{P}$$

$$= 1 + \mathbb{E}[X^2] < \infty$$

b) Beh:  $V(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$

Bew: Nach a) ist  $X$  integrierbar, also  $\mathbb{E}[X] \in \mathbb{R}$ .

Die Varianz ist wohldefiniert, da  $(X - \mathbb{E}[X])^2 \geq 0$  gilt.

Mit Linearität des Erwartungswertes folgt

$$\begin{aligned} V(X) &= \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2] = \mathbb{E}[X^2 - 2\mathbb{E}[X]X + \mathbb{E}[X]^2] \\ &= \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[2\mathbb{E}[X]X] + \mathbb{E}[\mathbb{E}[X]^2] \\ &= \mathbb{E}[X^2] - 2\mathbb{E}[X]\mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[X]^2 \\ &= \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 \end{aligned}$$

c) Beh:  $V(X+a) = V(X)$

$$\begin{aligned} \text{Bew: } V(X+a) &= \mathbb{E}[(X+a - \mathbb{E}[X+a])^2] \\ &= \mathbb{E}[(X+a - a - \mathbb{E}[X])^2] \\ &= \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2] = V(X) \end{aligned}$$

d) Beh:  $V(aX) = a^2 V(X)$

Bew:  $V(aX) \stackrel{(b)}{=} E[(aX)^2] - E[aX]^2$   
 $= a^2 E[X^2] - a^2 E[X]^2$   
 $= a^2 (E[X^2] - E[X]^2) = a^2 V(X)$

e) Beh:  $V(X) = 0 \Leftrightarrow \exists c \in \mathbb{R} : X = c \text{ P-f.s.}$

Bew: " $\Rightarrow$ ": Sei  $V(X) = E[(X - E[X])^2] = 0$ . Da  $(X - E[X])^2 \geq 0$   
folgt  $(X - E[X]) = 0 \text{ P-f.s.}$

$\Rightarrow X = E[X] \text{ P-f.s.}$

" $\Leftarrow$ ": Sei nun  $X = c \text{ P-f.s.}$  für ein  $c \in \mathbb{R}$

$\Rightarrow E[X] = \int_{\Omega} X dP = \int_{\Omega} c dP = E[c] = c$

$\Rightarrow V(X) = E[(X - E[X])^2] = \int_{\Omega} (X - E[X])^2 dP$

$= \int_{\Omega} (c - c)^2 dP$

$= \int_{\Omega} 0 dP = 0 \quad \square$

Geg:  $X$  diskret gleichverteilt auf  $\{1, \dots, 7\}$ ,  $Y$  stetig verteilt  
 mit Dichte  $f(y) = c y(1-y) \mathbb{1}_{[0,1]}(y)$ ,  $c \in \mathbb{R}$

a) Ges:  $\mathbb{E}[X]$ ,  $V(X)$ ,  $\mathcal{M}_X$

Lsg.: Da  $e^{tx} > 0 \forall t \in \mathbb{R}$  gilt, ist  $\mathcal{M}_X$  wohldefiniert.

Es gilt für  $t \in \mathbb{R}$ :

$$\mathcal{M}_X(t) = \mathbb{E}[e^{tx}] = \sum_{k=1}^7 \frac{1}{7} e^{tk} = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 e^{tk}$$

$$\Rightarrow \mathcal{M}_X(t) < \infty \forall t \in \mathbb{R}$$

$$\stackrel{VL}{\Rightarrow} \mathbb{E}[X^k] = \mathcal{M}_X^{(k)}(0) \forall k \in \mathbb{N}$$

• Es gilt  $\mathcal{M}_X'(t) = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k e^{tk}$ , also ist

$$\mathbb{E}[X] = \mathcal{M}_X'(0) = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k e^{0k} = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k = \frac{1}{7} \cdot \frac{7 \cdot 8}{2} = 4$$

• Es gilt  $\mathcal{M}_X''(t) = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k^2 e^{tk}$ , also ist

$$\mathbb{E}[X^2] = \mathcal{M}_X''(0) = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k^2 e^{0k} = \frac{1}{7} \sum_{k=1}^7 k^2 = \frac{140}{7} = 20$$

Mit der Verschiebungsformel folgt

$$V(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = 20 - 4^2 = 20 - 16 = 4$$

b) Ges:  $c$ ,  $\mathbb{E}[Y]$ ,  $V(Y)$ ,  $\mathcal{M}_Y$

$$f(y) = c y(1-y) \mathbb{1}_{[0,1]}(y)$$

Lsg.: Da  $Y$  eine ZV ist muss  $P(Y \in \mathbb{R}) = 1$  gelten.

$$\begin{aligned} \Rightarrow 1 = P(Y \in \mathbb{R}) &= \int_{\mathbb{R}} c y(1-y) \mathbb{1}_{[0,1]}(y) dy \\ &= c \int_0^1 y(1-y) dy = c \left[ \frac{1}{2} y^2 - \frac{1}{3} y^3 \right]_0^1 \\ &= c \left( \frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right) = \frac{1}{6} c \end{aligned}$$

$$\Rightarrow c = 6$$

Da  $\gamma \cdot f(\gamma)$  eine stetige Funktion mit kompaktem Träger ist, gilt  $\gamma \cdot f(\gamma) \in L^1(\mathbb{R})$ . Also ist  $\mathbb{E}[Y]$  wohldefiniert und es gilt nach der VL:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Y] &= \int_{\mathbb{R}} \gamma f(\gamma) d\gamma = 6 \int_0^1 \gamma^2(1-\gamma) d\gamma \\ &= 6 \int_0^1 \gamma^2 - \gamma^3 d\gamma \\ &= 6 \left[ \frac{1}{3} \gamma^3 - \frac{1}{4} \gamma^4 \right]_0^1 \\ &= 6 \left( \frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) = \frac{1}{2}\end{aligned}$$

$\gamma^2 \cdot f(\gamma) \geq 0 \Rightarrow \mathbb{E}[Y^2]$  ist wohldefiniert und es gilt:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Y^2] &= \int_{\mathbb{R}} \gamma^2 f(\gamma) d\gamma = 6 \int_0^1 \gamma^3(1-\gamma) d\gamma \\ &= 6 \int_0^1 \gamma^3 - \gamma^4 d\gamma \\ &= 6 \left[ \frac{1}{4} \gamma^4 - \frac{1}{5} \gamma^5 \right]_0^1 \\ &= 6 \left( \frac{1}{4} - \frac{1}{5} \right) = \frac{3}{20}\end{aligned}$$

$$\Rightarrow \mathbb{V}(Y) = \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[Y]^2 = \frac{3}{20} - \frac{1}{4} = \frac{1}{20}$$

$e^{t\gamma} f(\gamma) \geq 0$  und damit ist  $\mathbb{E}[e^{tY}]$  wohldefiniert

Es gilt für  $t \neq 0$ :

$$\begin{aligned}\mathcal{M}_Y(t) &= \mathbb{E}[e^{tY}] = \int_{\mathbb{R}} e^{t\gamma} f(\gamma) d\gamma \\ &= \int_0^1 6 e^{t\gamma} \gamma(1-\gamma) d\gamma \\ &= \int_0^1 6 e^{t\gamma} \gamma d\gamma - \int_0^1 6 e^{t\gamma} \gamma^2 d\gamma\end{aligned}$$

Jeweils mit partielle Integration:

$$\int_0^1 e^{ty} y dy = \left[ \frac{1}{t} e^{ty} y \right]_0^1 - \int_0^1 \frac{1}{t} e^{ty} dy$$
$$= \frac{1}{t} e^t - \left[ \frac{1}{t^2} e^{ty} \right]_0^1 = \frac{1}{t} e^t - \frac{1}{t^2} e^t + \frac{1}{t^2}$$

$$\int_0^1 y^2 e^{ty} dy = \left[ y^2 \frac{1}{t} e^{ty} \right]_0^1 - \int_0^1 2y \frac{1}{t} e^{ty} dy$$
$$= \frac{1}{t} e^t - 2 \frac{1}{t} \int_0^1 y e^{ty} dy$$
$$= \frac{1}{t} e^t - 2 \frac{1}{t} \left( \frac{1}{t} e^t - \frac{1}{t^2} e^t + \frac{1}{t^2} \right)$$

$$\Rightarrow M_Y(t) = \int_0^1 6 e^{ty} y dy - \int_0^1 6 e^{ty} y^2 dy$$
$$= 6 \left( \int_0^1 e^{ty} y dy - \int_0^1 e^{ty} y^2 dy \right)$$
$$= 6 \left( \frac{1}{t} e^t - \frac{1}{t^2} e^t + \frac{1}{t^2} - \frac{1}{t} e^t + \frac{2}{t} \left( \frac{1}{t} e^t - \frac{1}{t^2} e^t + \frac{1}{t^2} \right) \right)$$
$$= 6 \left( -\frac{1}{t^2} e^t + \frac{1}{t^2} + \frac{2}{t^2} e^t - \frac{2}{t^3} e^t + \frac{2}{t^3} \right)$$
$$= 6 \left( \frac{1}{t^2} + \frac{1}{t^2} e^t - \frac{2}{t^3} e^t + \frac{2}{t^3} \right)$$
$$= 6 \left( \frac{t + e^{t^2} - 2e^t + 2}{t^3} \right)$$

und  $M_Y(0) = \mathbb{E}[e^{0Y}] = 1$

$$\Rightarrow M_Y(t) = \begin{cases} 1, & t=0 \\ \frac{6(2 + e^{t^2} - 2e^t + 2)}{t^3}, & \text{sonst} \end{cases}$$

Beh: i)  $\Leftrightarrow$  ii)  $\Leftrightarrow$  iii)

Bew:

• i)  $\Leftrightarrow$  ii): Gilt nach Definition diskreter Zufallsvariablen

• i)  $\Leftrightarrow$  iii):

$$\mathbb{E}[f(X)] = \sum_{n=1}^{\infty} f(a_n) \cdot p_n$$

" $\Rightarrow$ ": Gilt nach Satz 3.3.3 aus Skript/VL

" $\Leftarrow$ ": Sei  $t \in \mathbb{R}$ . Wähle  $f(x) = \mathbb{1}_{(-\infty, t]}(x)$

$\Rightarrow f$  ist positiv und messbar

$$\Rightarrow F_X(t) = P(X \leq t) = \mathbb{E}[\mathbb{1}_{\{X \leq t\}}]$$

$$= \mathbb{E}[\mathbb{1}_{(-\infty, t]}(X)]$$

$$\stackrel{\text{iii)}}{=} \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{1}_{(-\infty, t]}(a_n) p_n$$

$$= \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{1}_{(a_n, \infty)}(t) p_n$$

$\Rightarrow F_X$  ist eine diskrete Verteilungsfunktion

(i) ZV  $X$  ist diskret

(ii)  $\mathbb{P}_X$  ist diskretes  $\mathbb{W}$ -Maß

(iii)  $\exists (a_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{R}$  und  $(p_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset [0, 1]$  mit  $\sum_{n \in \mathbb{N}} p_n = 1$ ,

sodass für alle messbare, pos. Fkt  $f$  gilt:

$$\mathbb{E}[f(X)] = \sum_{n \in \mathbb{N}} f(a_n) p_n$$

$$X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$$

Ges:  $E[X]$ ,  $V(X)$ ,  $M_X$

Lsg:

Es gilt  $P_X(-\infty, 0] = 0$ , also gilt  $X = X \cdot \mathbb{1}_{(0, \infty)}$   $P_X$ -f.s.  
 und damit ist  $E[X] = E[X \cdot \mathbb{1}_{(0, \infty)}]$  wohldefiniert, da  
 $X \cdot \mathbb{1}_{(0, \infty)} \geq 0$ .

Nach VL gilt:

$$E[X] = \int_{\mathbb{R}} x \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(x) dx$$

$$= \int_0^\infty \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \beta^\alpha x^\alpha e^{-\beta x} dx$$

$$= \int_0^\infty \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \beta^\alpha \left(\frac{y}{\beta}\right)^\alpha e^{-y} \frac{1}{\beta} dy$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta} \int_0^\infty y^\alpha e^{-y} dy$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta} \Gamma(\alpha+1) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta} \alpha \Gamma(\alpha) = \frac{\alpha}{\beta}$$

Substitution  $\frac{dy}{dx} = \beta$   
 $y = \beta x$   
 $\Rightarrow dx = \frac{1}{\beta} dy$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty t^{\alpha-1} e^{-t} dt$$

$$\Gamma(\alpha+1)$$

$$= \alpha \Gamma(\alpha)$$

Da  $X^2 \geq 0$  ist  $E[X^2]$  wohldefiniert. Mit der gleichen Substitution folgt

$$E[X^2] = \int_{\mathbb{R}} x^2 \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(x) dx$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \beta^\alpha \int_0^\infty x^{\alpha+1} e^{-\beta x} dx$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \beta^\alpha \int_0^\infty \left(\frac{y}{\beta}\right)^{\alpha+1} e^{-y} \frac{1}{\beta} dy$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta^2} \int_0^\infty y^{\alpha+1} e^{-y} dy$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta^2} \Gamma(\alpha+2) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \cdot \frac{1}{\beta^2} (\alpha+1) \Gamma(\alpha+1)$$

$$= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\beta^2} (\alpha+1) \alpha \Gamma(\alpha) = \frac{(\alpha+1)\alpha}{\beta^2}$$

$$\Rightarrow V(X) = E[X^2] - E[X]^2 = \frac{(\alpha+1)\alpha}{\beta^2} - \frac{\alpha^2}{\beta} = \frac{\alpha}{\beta^2}$$

Da  $e^{-\lambda x} \geq 0 \forall \lambda \in \mathbb{R}$  ist  $E[e^{-\lambda x}]$  wohldefiniert und für  $\lambda < \beta$  gilt:

$$\mathcal{M}_X(\lambda) = E[e^{-\lambda x}] = \int_{\mathbb{R}} e^{-\lambda x} \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} \mathbb{1}_{(0,\infty)}(x) dx$$

Substitution:

$$y = (\beta - \lambda)x$$

$$\Rightarrow dx = \frac{1}{\beta - \lambda} dy$$

$$\begin{aligned} &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-(\beta-\lambda)x} dx \\ &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty \left(\frac{y}{\beta-\lambda}\right)^{\alpha-1} e^{-y} \frac{1}{\beta-\lambda} dy \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \beta^\alpha \left(\frac{1}{\beta-\lambda}\right)^\alpha \int_0^\infty y^{\alpha-1} e^{-y} dy \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\frac{\beta}{\beta-\lambda}\right)^\alpha \Gamma(\alpha) = \left(\frac{\beta}{\beta-\lambda}\right)^\alpha \end{aligned}$$

Für  $\lambda \geq \beta$  gilt  $-(\beta-\lambda) \geq 0 \Rightarrow e^{-(\beta-\lambda)x} \geq 1 \forall x \geq 0$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \mathcal{M}_X(\lambda) = E[e^{-\lambda x}] &= \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-(\beta-\lambda)x} dx \\ &\geq \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \int_0^\infty x^{\alpha-1} dx = \infty \end{aligned}$$

Zusammen:

$$\Rightarrow \mathcal{M}_X(\lambda) = \begin{cases} \left(\frac{\beta}{\beta-\lambda}\right)^\alpha, & \lambda < \beta \\ \infty, & \lambda \geq \beta \end{cases} \quad \square$$