

Lösung der Klausur

1. a) Mit $\mu(A) = \mathbb{P}[X \in A]$ und $\nu(A) = \mathbb{P}[Y \in A]$ sind zwei Masse auf \mathbb{R} definiert. Wir wissen (Hilfssatz 1.41), dass es $B \in \mathcal{F}$ und $B' = \mathbb{R} \setminus B$ gibt, so dass $\mu(A) \geq \nu(A)$ für alle messbaren $A \subset B$ und $\mu(A) \leq \nu(A)$ für alle messbaren $A \subset B'$. Sei $A \in \mathcal{F}$. Dann gilt

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[X \in A] - \mathbb{P}[Y \in A] &= \mathbb{P}[X \in A \cap B] + \mathbb{P}[X \in A \cap B'] - \mathbb{P}[Y \in A \cap B] - \mathbb{P}[Y \in A \cap B'] \\ &\leq \mathbb{P}[X \in A \cap B] - \mathbb{P}[Y \in A \cap B] \\ &\leq \mathbb{P}[X \in A \cap B] - \mathbb{P}[Y \in A \cap B] + \mathbb{P}[X \in A^c \cap B] - \mathbb{P}[Y \in A^c \cap B] \\ &= \mathbb{P}[X \in B] - \mathbb{P}[Y \in B]. \end{aligned}$$

Analog gilt

$$\mathbb{P}[Y \in A] - \mathbb{P}[X \in A] \leq \mathbb{P}[Y \in B'] - \mathbb{P}[X \in B'].$$

Da

$$\mathbb{P}[Y \in B'] - \mathbb{P}[X \in B'] = \mathbb{P}[X \in B] - \mathbb{P}[Y \in B]$$

folgt die Aussage, da die obere Grenze damit angenommen wird.

- b) Für B wie in der Aufgabe erhalten wir

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[X \in A] - \mathbb{P}[Y \in A] &= \int_A (f_X(x) - f_Y(x)) \, dx \\ &\leq \int_{A \cap B} (f_X(x) - f_Y(x)) \, dx \leq \int_B (f_X(x) - f_Y(x)) \, dx. \end{aligned}$$

Analog erhält man

$$\mathbb{P}[Y \in A] - \mathbb{P}[X \in A] \leq \int_{B'} (f_Y(x) - f_X(x)) \, dx = \int_B (f_X(x) - f_Y(x)) \, dx.$$

Die Wahl $A = B$ zeigt, dass die rechte Seite angenommen wird, und damit die obere Grenze ist.

- c) Wählen wir B wie oben, erhalten wir

$$\begin{aligned} 2d(X, Y) &= (\mathbb{P}[X \in B] - \mathbb{P}[Y \in B]) + (\mathbb{P}[Y \in B'] - \mathbb{P}[X \in B']) \\ &= \int_B (f_X(x) - f_Y(x)) \, dx + \int_{B'} (f_Y(x) - f_X(x)) \, dx \\ &= \int_B |f_X(x) - f_Y(x)| \, dx + \int_{B'} |f_Y(x) - f_X(x)| \, dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} |f_X(x) - f_Y(x)| \, dx. \end{aligned}$$

2. a) Wir erhalten

$$1 = \mathbb{E}[L_{n+1} | \mathcal{F}_n] / L_n = \mathbb{E}[e^{-rY_{n+1} - \theta(r)} | \mathcal{F}_n] = (pe^{-r} + (1-p)e^r)e^{-\theta(r)} \\ = e^{\log[(1-p)e^r + pe^{-r}] - \theta(r)} .$$

Daraus folgt die Behauptung.

b) Leiten wir $\theta(r)$ ab, erhalten wir

$$\theta'(r) = \frac{(1-p)e^r - pe^{-r}}{(1-p)e^r + pe^{-r}} = 1 - \frac{2p}{(1-p)e^{2r} + p} .$$

Dies ist steigend in r . Somit ist $\theta(r)$ konvex. Alternativ kann man zweimal ableiten. Wir haben $\theta(0) = 0$ und $\theta'(0) = 1 - 2p < 0$. Weiter gilt $\lim_{r \rightarrow \infty} \theta(r) = \infty$. Somit gibt es genau eine Lösung $R > 0$ von $\theta(R) = 0$, da eine konvexe Funktion maximal zwei Nullstellen haben kann.

c) Seien $y_k \in \{1, -1\}$ und $s_n = \sum_{k=1}^n y_k$. Dann gilt

$$\mathbb{P}'[Y_k = y_k, 1 \leq k \leq n] = \mathbb{E}[e^{-RS_n}; Y_k = y_k, 1 \leq k \leq n] \\ = \mathbb{E}[e^{-RS_n}; Y_k = y_k, 1 \leq k \leq n] = \prod_{k=1}^n e^{-Ry_k} \mathbb{P}[Y_k = y_k] .$$

Somit sind die $\{Y_k\}$ unter \mathbb{P}' unabhängig. Es gilt

$$\mathbb{P}'[Y_k = 1] = e^{-R}p .$$

Da $1-p > p$ und $e^R > e^{-R}$ und $(1-p)e^R + pe^{-R} = 1$, muss $pe^{-R} < \frac{1}{2} < (1-p)e^R$ gelten. Man kann leicht ausrechnen, dass $pe^{-R} = 1-p$.

d) Wir haben

$$\mathbb{P}[\tau_{-x} < \infty] = \mathbb{E}'[e^{RS_{\tau_{-x}}}; \tau_{-x} < \infty] = \mathbb{E}'[e^{-Rx}; \tau_{-x} < \infty] = e^{-Rx} ,$$

da $\mathbb{P}'[\tau_{-x} < \infty] = 1$.

Alternativ konvergiert das Martingal gegen 0, da $S_n \rightarrow \infty$. Weiter ist das gestoppte Martingal $\{e^{-RS_{\tau_{-x} \wedge n}}\}$ durch e^{Rx} beschränkt. Somit erhalten wir mit dem Stoppsatz und beschränkter Konvergenz

$$1 = \mathbb{E}[e^{-RS_{\tau_{-x}}}] = e^{Rx} \mathbb{P}[\tau_{-x} < \infty] ,$$

woraus die Aussage folgt.

3. a) Bedingen wir auf $N_t = n$, so haben die Ereigniszeiten $\{T_k\}$ die bedingte Verteilung von n geordneten iid auf $(0, t)$ gleichverteilten Variablen. Also

$$\mathbb{E}[S_t | N_t = n] = n \frac{1}{t} \int_0^t e^{-rv} dv = n \frac{1 - e^{-rt}}{rt} .$$

Für den unbedingten Erwartungswert erhalten wir

$$\mathbb{E}[S_t] = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} n \frac{1 - e^{-rt}}{rt} = \lambda \frac{1 - e^{-rt}}{r} .$$

b) Lassen wir $t \rightarrow \infty$ erhalten wir mit monotoner Konvergenz $\mathbb{E}[S_\infty] = \lambda/r$.

c) Wir müssen untersuchen, ob $\mathbb{E}[S_\infty^2] < \infty$. Für das zweite Moment von S_t bedingen wir auf $\{N_t = n\}$, und betrachten die auf $(0, t)$ gleichverteilten Variable \tilde{T}_k . Dann ist

$$\mathbb{E}[S_t^2 \mid N_t = n] = n \operatorname{Var}[e^{-r\tilde{T}_k}] + n^2 \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t^2}.$$

Die Varianz wird $\frac{1}{t} \int_0^t e^{-2rv} dv - (1 - e^{-rt})^2 / (rt)^2 = (1 - e^{-2rt}) / (2rt) - (1 - e^{-rt})^2 / (rt)^2$. Damit erhalten wir wie oben

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[S_t^2] &= \lambda \left[\frac{(1 - e^{-2rt})}{2r} - \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{n}{(n-1)!} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1} (1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} \right] \\ &= \lambda \left[\frac{(1 - e^{-2rt})}{2r} - \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} + \sum_{k=2}^{\infty} \frac{(1 - e^{-rt})^2}{(n-2)!} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{r^2 t} \right. \\ &\quad \left. + \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} \right] \\ &= \lambda \left[\frac{(1 - e^{-2rt})}{2r} - \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} + \frac{\lambda(1 - e^{-rt})^2}{r^2} + \frac{(1 - e^{-rt})^2}{r^2 t} \right]. \end{aligned}$$

Lassen wir $t \rightarrow \infty$ erhalten wir mit monotoner Konvergenz

$$\mathbb{E}[S_\infty^2] = \frac{\lambda}{2r} + \frac{\lambda^2}{r^2} < \infty.$$

Somit ist die Varianz endlich.