



1. Übungsblatt

1. Zeige: Ist X Poisson(s)- und Y Poisson(t)-verteilt und sind X und Y unabhängig, so ist $X + Y$ Poisson($t + s$)-verteilt ($t, s > 0$). Das heißt, es gilt die Eigenschaft einer Faltungshalbgruppe: $P(s) * P(t) = P(t + s)$, $s, t > 0$. Welches Maß $P(0)$ ist das neutrale Element einer Faltungshalbgruppe?
2. Es seien U_1, \dots, U_n unabhängige, gleichmäßig auf $[0, t]$ verteilte Zufallsvariablen. Weise nach, dass die zugehörige Ordnungsstatistik $(U_{(1)}, \dots, U_{(n)})$ folgende gemeinsame Dichte besitzt:

$$f(x_1, \dots, x_n) = \frac{n!}{t^n} \mathbf{1}_{\{0 \leq x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n \leq t\}}, \quad x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}.$$

3. Es seien $(N_t, t \geq 0)$ ein Poissonprozess der Intensität $\lambda > 0$ sowie $(Y_k)_{k \geq 1}$ eine Folge unabhängiger identisch verteilter Zufallsvariablen, unabhängig von N . Dann heißt $X_t := \sum_{k=1}^{N_t} Y_k$ *zusammengesetzter Poissonprozess* ($X_t := 0$ falls $N_t = 0$).

 - (a) Bestimme Erwartungswert und Varianz von X_t im Fall $Y_k \in L^2$.
 - (b) Zeige, dass (X_t) unabhängige und stationäre Zuwächse besitzt.
 - (c) Weise nach, dass die charakteristische Funktion von X_t gegeben ist durch (mit $\varphi^Y(u) = \mathbb{E}[e^{iuY_k}]$):

$$\varphi^{X_t}(u) := \mathbb{E}[e^{iuX_t}] = \exp(t\lambda(\varphi^Y(u) - 1)), \quad u \in \mathbb{R}.$$

4. Die Anzahl der bis zur Zeit t an einer Bushaltestelle ankommenden Busse möge einem Poissonprozess mit Intensität λ folgen. Adam und Berta kommen beide zur Zeit t_0 an die Haltestelle und diskutieren, wie lange sie im Schnitt (=Erwartungswert) auf den nächsten Bus warten müssen.

Adam: Da die Wartezeiten exponentialverteilt zum Parameter λ sind und die Exponentialverteilung gedächtnislos ist, ergibt sich λ^{-1} .

Berta: Die Zeit zwischen dem Eintreffen zweier Busse ist exponentialverteilt zum Parameter λ und besitzt Erwartungswert λ^{-1} . Da im Schnitt der gleiche Zeitraum vom letzten Eintreffen eines Busses bis t_0 wie von t_0 bis zum nächsten Eintreffen verstreicht, ergibt sich $\frac{1}{2}\lambda^{-1}$ (zumindest unter der Bedingung, dass bereits ein Bus vorher eingetroffen ist).

Wer hat recht bei diesem Wartezeit-Paradoxon?



2. Übungsblatt

1. Es sei $(T_k)_{k \geq 1}$ eine Folge unabhängiger $\text{Exp}(\lambda)$ -verteilter Zufallsvariablen. Setze $S_n := T_1 + \dots + T_n$, $N_t := \sum_{n \geq 1} \mathbf{1}_{\{S_n \leq t\}}$, $X_t := \sum_{n \geq 1} \mathbf{1}_{\{S_n < t\}}$, $t \geq 0$. Beweise im Detail, dass die Prozesse X und N nicht ununterscheidbar, jedoch Versionen voneinander sind. Schließe, dass X unabhängige stationäre Zuwächse besitzt und $X_t \sim \text{Pois}(\lambda t)$ gilt.
2. Zeige, dass die endlich-dimensionalen Verteilungen einer Brownschen Bewegung B die Konsistenzbedingung aus dem Satz von Kolmogorov erfüllen. Weise ferner nach, dass mit B auch folgende Prozesse Brownsche Bewegungen sind:

$$B_t^1 := -B_t, \quad B_t^2 := a^{-1/2} B_{at}, \quad t \geq 0; a > 0.$$

3. Eine Markovkette mit Zustandsraum \mathbb{R} ist spezifiziert durch eine Anfangsverteilung μ^0 auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B}_{\mathbb{R}})$ und einen *Übergangskern* $P : \mathbb{R} \times \mathfrak{B}_{\mathbb{R}} \rightarrow [0, 1]$ (d.h. $B \mapsto P(x, B)$ ist ein Wahrscheinlichkeitsmaß für alle $x \in \mathbb{R}$ und $x \mapsto P(x, B)$ messbar für alle $B \in \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}$). Zeige:
 - (a) Setzt man induktiv $P^n(x, B) := \int P^{n-1}(y, B) P(x, dy)$ für $n \geq 2$ und $P^1 := P$, so ist jedes P^n wiederum ein Übergangskern. (P^n heißt n -Schritt-Übergangskern)
 - (b) Setzt man für alle $n \geq 1$, $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{n+1}}$

$$Q_n(A) := \int \int \dots \int \mathbf{1}_A(x_0, x_1, \dots, x_n) P(x_{n-1}, dx_n) \dots P(x_0, dx_1) \mu^0(dx_0),$$

so definiert $(Q_n(A))$ eine konsistente Verteilungsfamilie.

- (c) Es existiert zu jeder Anfangsverteilung μ_0 und jedem Übergangskern P ein stochastischer Prozess (die Markovkette) $(X_n, n \geq 0)$ mit $\mathbb{P}^{X_0} = \mu_0$ und $\mathbb{P}^{(X_0, \dots, X_n)} = Q_n$.
4. Beweise: Ist S ein kompakter metrischer Raum mit Borel- σ -Algebra \mathcal{S} und endlichem Maß μ , so gibt es für alle $A \in \mathcal{S}$, $\varepsilon > 0$ eine kompakte Menge $K \subseteq A$ und eine offene Menge $G \supseteq A$ mit $\mu(G \setminus K) < \varepsilon$.
Tipp: Zeige, dass all solche Mengen A eine σ -Algebra bilden, die die offenen Mengen enthält (*Prinzip der guten Mengen*).



3. Übungsblatt

1. Beweise: Ist (S, \mathcal{S}) ein mindestens zweielementiger Messraum und T eine überabzählbare Menge, so liegt keine einelementige Menge $\{(s_t)\}$, wobei $(s_t) \in S^T$, in $\mathcal{S}^{\otimes T}$.
2. Ein Gaußprozess $(X_t, t \in T)$ ist ein stochastischer Prozess, dessen endlich-dimensionale Verteilungen jeweils (verallgemeinert) normalverteilt sind, d.h. $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \sim N(\mu_{t_1, \dots, t_n}, \Sigma_{t_1, \dots, t_n})$ mit $\Sigma_{t_1, \dots, t_n} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ positiv semi-definit. Begründe, weshalb die endlich-dimensionalen Verteilungen von X dann bereits durch Angabe der Erwartungswertfunktion $t \mapsto \mathbb{E}[X_t]$ und der Kovarianzfunktion $(s, t) \mapsto \text{Cov}(X_s, X_t)$ festgelegt sind. Weise nach, dass ein Gaußprozess zu beliebig vorgegebener Erwartungswertfunktion und einer symmetrischen Kovarianzfunktion $C : T^2 \rightarrow \mathbb{R}$, für die

$$\forall n \geq 1; t_1, \dots, t_n \in T; \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R} : \sum_{i,j=1}^n C(t_i, t_j) \lambda_i \lambda_j \geq 0$$

gilt, existiert (eine solche Funktion C heißt *positiv (semi-)definit*).

3. Ein stochastischer Prozess $(X_t, t \geq 0)$ heißt *stationär*, falls seine endlich-dimensionalen Verteilungen

$$\forall n \geq 1; t_1, \dots, t_n \geq 0; s > 0 : (X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \stackrel{d}{=} (X_{t_1+s}, \dots, X_{t_n+s})$$

erfüllen. Gib notwendige und hinreichende Kriterien an die Erwartungswert- und Kovarianzfunktion für die Stationarität bei einem Gaußprozess an.

4. Die Brownsche Brücke $(X_t, t \in [0, 1])$ ist ein zentrierter (d.h. $\mathbb{E}[X_t] = 0$) Gaußprozess mit $\text{Cov}(X_s, X_t) = s(1-t)$ für $0 \leq s \leq t \leq 1$. Weise nach, dass die Brownsche Brücke dieselben endlich-dimensionalen Verteilungen hat wie $(B_t - tB_1, t \in [0, 1])$, B eine Brownsche Bewegung.
Zusatzaufgabe: Zeige mittels bedingter Dichte, dass die Verteilung von X_t gleich der bedingten Verteilung von B_t gegeben $\{B_1 = 0\}$ ist.



4. Übungsblatt

1. Weise nach, dass ein Gauß-Prozess $(X_t, t \geq 0)$ eine stetige Version besitzt, sofern seine Erwartungswert- und Kovarianzfunktion Hölder-stetig sind in dem Sinne, dass es $C > 0, \alpha > 0$ gibt mit

$$\forall t, s \geq 0: |\mathbb{E}[X_s] - \mathbb{E}[X_t]| + |\text{Cov}(X_s, X_s) - \text{Cov}(X_s, X_t)| \leq C|s - t|^\alpha.$$

Schließe, dass die Brownsche Brücke eine stetige Version besitzt.

2. Es seien $X_0 \sim N(\mu, \sigma_0^2)$ und $\varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2), t \geq 1$, unabhängige Zufallsvariablen. Dann wird für $a \in \mathbb{R}$ ein *autoregressiver Prozess* X rekursiv definiert:

$$X_t = aX_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t \geq 1.$$

- (a) Begründe, weshalb $(X_t, t \in \mathbb{N}_0)$ ein Gauß-Prozess ist.
 - (b) Bestimme die Erwartungswert- und Kovarianzfunktion von X .
 - (c) Überprüfe für welche Parameterwerte $a, \mu, \sigma_0^2, \sigma^2$ der autoregressive Prozess stationär ist.
 - (d) Simuliere einige Realisierungen von $(X_t, 0 \leq t \leq 100)$ für $\mu = 0, \sigma_0^2 = \sigma^2 = 1$ und $a \in \{0; -0,5; 1; -2\}$.
3. Es sei $(X_n, n \geq 0)$ eine Markovkette mit Zustandsraum \mathbb{R} , Übergangskern P und Anfangsverteilung μ . Es möge

$$\forall A \in \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}: \int P(x, A) \mu(dx) = \mu(A)$$

gelten (μ heißt dann *invariantes Maß* oder *stationäre Anfangsverteilung*).

- (a) Zeige, dass dann auch für die n -Schritt-Übergangskerne P^n gilt

$$\forall A \in \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}: \int P^n(x, A) \mu(dx) = \mu(A),$$

und schließe, dass X_n für alle $n \geq 0$ gemäß μ verteilt ist.

- (b) Beweise, dass X sogar ein stationärer Prozess ist.
- (c) Wie ordnet sich der obige autoregressive Prozess in diesen Rahmen ein?

4. Beweise folgende Aussagen für die invariante σ -Algebra \mathcal{I}_T zu einer maßhaltenden Transformation T :

- (a) Eine Zufallsvariable Y ist genau dann \mathcal{I}_T -messbar, wenn sie \mathbb{P} -fast sicher invariant ist, d.h. $Y \circ T = Y$ \mathbb{P} -f.s. gilt. Insbesondere ist T ergodisch genau dann, wenn jede \mathbb{P} -fast sicher invariante und beschränkte Zufallsvariable fast sicher konstant ist.
- (b) Zu jedem invarianten Ereignis $A \in \mathcal{I}_T$ existiert ein strikt invariantes Ereignis B (also $T^{-1}(B) = B$ exakt) mit $\mathbb{P}(A \Delta B) = 0$.

Abgabe in der Übung am Dienstag, dem 30.5.06.

Achtung: Für den Übungsschein muss im Semester mindestens eine Simulationssaufgabe erledigt werden!



5. Übungsblatt

1. Zeige für eine maßerhaltende Abbildung T und eine Zufallsvariable $X \in L^1$:

$$\mathbb{E}[X \circ T \mid \mathcal{I}_T] = \mathbb{E}[X \mid \mathcal{I}_T].$$

2. Beweise folgenden Satz: Eine maßerhaltende Abbildung T auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ ist genau dann ergodisch, wenn für alle $A, B \in \mathcal{F}$ gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{P}(A \cap T^{-k}B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B).$$

Tipp: Wende für eine Richtung einen Ergodensatz auf $\mathbf{1}_B$ an.

3. Es sei $(X_n, n \geq 0)$ ein reellwertiger ergodischer Prozess, kanonisch konstruiert auf $(\mathbb{R}^{\mathbb{N}_0}, \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}^{\otimes \mathbb{N}_0}, \mathbb{P})$ (d.h. der zugehörige Linksshift T ist maßerhaltend und ergodisch). Zeige:

- (a) Für jedes $m \geq 1$ ist auch der \mathbb{R}^2 -wertige Prozess $((X_n, X_{n+m}), n \geq 0)$ ergodisch.
 (b) Sofern X_n in L^2 liegt, sind folgende Schätzer von Erwartungswert $\mathbb{E}[X_0]$ und Kovarianz $\text{Cov}(X_0, X_m)$ konsistent (für $n \rightarrow \infty$):

$$\hat{\mu}_n := \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} X_k, \quad \hat{C}_n(m) := \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-m-1} X_k X_{k+m} - \hat{\mu}_n^2.$$

4. *Gelfands Problem:* Kommt in der Dezimaldarstellung der Zweierpotenzen je die Anfangsziffer 7 vor? Untersuche dies wie folgt:

- (a) Bestimme die relativen Häufigkeiten der Anfangsziffern von $(2^n)_{1 \leq n \leq 20}$.
 (b) Es sei $A \sim U([0, 1])$. Zeige, dass die relativen Häufigkeiten der Anfangsziffer k in $(10^A 2^n)_{1 \leq n \leq m}$ für $m \rightarrow \infty$ fast sicher gegen $\log_{10}(k+1) - \log_{10}(k)$ konvergiert (betrachte $X_n = A + n \log_{10}(2) \pmod{1}$).
 (c) Zeige, dass die Konvergenz in (b) sogar überall vorliegt, insbesondere die relative Häufigkeit der Anfangsziffer 7 in den Zweierpotenzen gegen $\log_{10}(8/7) \approx 0,058$ konvergiert.

Hinweis: Zeige für trigonometrische Polynome $p(a) = \sum_{|m| \leq M} c_m e^{2\pi i m a}$, dass $\frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} p(a + k\eta) \rightarrow \int_0^1 p(x) dx$ für alle $\eta \in \mathbb{R} \setminus \mathbb{Q}$, $a \in [0, 1]$ gilt (rechne zunächst explizit für Monome!) und approximiere dann geeignet.



6. Übungsblatt

1. Es sei \mathfrak{B}_C die Borel- σ -Algebra des Raumes $(C([0, T], \mathbb{R}), \|\cdot\|_\infty)$ sowie $\pi_t : C([0, T], \mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}, t \in [0, T]$, die Projektion $\pi_t(x) := x(t)$. Weise nach:

$$\mathfrak{B}_C = \sigma(\pi_t, t \in [0, T]).$$

2. Für $k = 1, \dots, K$ sei $(\mu_n^{(k)})$ eine Folge von Wahrscheinlichkeitsmaßen auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B}_{\mathbb{R}})$ mit $\mu_n^{(k)} \xrightarrow{w} \mu^{(k)}$. Zeige:

$$\mu_n^{(1)} \otimes \dots \otimes \mu_n^{(K)} \xrightarrow{w} \mu^{(1)} \otimes \dots \otimes \mu^{(K)}.$$

3. Es sei $(S_n, n \geq 0)$ eine symmetrische Irrfahrt, also $S_0 = 0, S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ mit unabhängigen Zufallsvariablen X_i und $\mathbb{P}(X_i = 1) = \mathbb{P}(X_i = -1) = 1/2$.

(a) Begründe, weshalb $\tau_a := \inf\{n \geq 0 \mid S_n = a\}$ für $a \in \mathbb{N}$ eine Stoppzeit bezüglich der kanonischen Filtration (\mathcal{F}_n^S) ist.

(b) Beweise für $a \in \mathbb{N}$ das *Spiegelungsprinzip* (Skizze!):
 $\mathbb{P}(S_n > a) = \mathbb{P}(S_n > a, \tau_a < n) = \mathbb{P}(S_n < a, \tau_a < n)$.

(c) Schließe, dass für die Verteilung von $M_n = \max\{S_0, \dots, S_n\}$ gilt:

$$\mathbb{P}(M_n \geq a) = \mathbb{P}(\tau_a \leq n) = \mathbb{P}(S_n = a) + 2\mathbb{P}(S_n > a).$$

4. Es sei $(B_t, t \geq 0)$ eine Brownsche Bewegung. Zeige:

$$\limsup_{\delta \rightarrow 0} \max_{0 \leq s \leq t \leq 1, t-s \leq \delta} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{2\delta \log(1/\delta)}} \geq 1 \quad \mathbb{P}\text{-f.s.}$$

Insbesondere sind die Pfade der Brownschen Bewegung \mathbb{P} -f.s. nicht $1/2$ -Hölderstetig. Anleitung:

(a) Für $\vartheta \in (0, 1), n \geq 1$ gilt mit $\xi_n > 0$ derart, dass $\inf_n \xi_n 2^{n(1-\vartheta)} > 0$:

$$\mathbb{P}\left(\max_{1 \leq j \leq 2^n} \frac{|B_{j2^{-n}} - B_{(j-1)2^{-n}}|}{\sqrt{2^{1-n} \log(2^n)}} \leq \sqrt{1-\vartheta}\right) \leq (1-\xi_n)^{2^n} \leq e^{-\xi_n 2^n}.$$

(b) Schließe mit dem Lemma von Borel-Cantelli, dass

$$\mathbb{P}\left(\exists n_0 \geq 1 \forall n \geq n_0 : \max_{1 \leq j \leq 2^n} \frac{|B_{j2^{-n}} - B_{(j-1)2^{-n}}|}{\sqrt{2^{1-n} \log(2^n)}} > \sqrt{1-\vartheta}\right) = 1$$

gilt, und betrachte $\vartheta_m \downarrow 0$.

Zusatzaufgabe: Zeige $\limsup_{\delta \rightarrow 0} \max_{0 \leq s \leq t \leq 1, t-s \leq \delta} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{2\delta \log(1/\delta)}} = 1$ \mathbb{P} -f.s.



7. Übungsblatt

- Betrachte den Raum $C(\mathbb{R}^+) = \{f : \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ stetig}\}$ sowie $d(f, g) := \sum_{n \geq 1} 2^{-n} \min(\max_{0 \leq t \leq n} |f(t) - g(t)|, 1)$. Weise nach, dass d eine Metrik auf $C(\mathbb{R}^+)$ ist, bezüglich der $C(\mathbb{R}^+)$ vollständig ist.
- Es sei $(B_t, t \geq 0)$ eine Brownsche Bewegung sowie $M_t = \max_{0 \leq s \leq t} B_s$ ihr Maximum bis zur Zeit $t > 0$. Zeige:
 - Für $a \leq b, b \geq 0$ gilt: $\mathbb{P}(B_t \leq a, M_t \geq b) = \mathbb{P}(B_t \geq 2b - a, M_t \geq b) = \mathbb{P}(B_t \geq 2b - a)$.
 - B_t und M_t haben die gemeinsame Dichte

$$f^{(B_t, M_t)}(x, y) = \frac{2(2y-x)}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-(2y-x)^2/2t} \mathbf{1}_{\{x \leq y, y \geq 0\}}.$$
 - $M_t, |B_t|$ und $M_t - B_t$ sind identisch verteilt.
- Es seien X_1, \dots, X_n unabhängige, identisch verteilte Zufallsvariablen mit stetiger Verteilungsfunktion F . Betrachte die Kolmogorov-Statistik $T_n = \sqrt{n} \sup_{x \in \mathbb{R}} |F_n(x) - F(x)|$.
 - Weise nach, dass die Verteilung von T_n unabhängig von F ist.
 - Aus der Vorlesung ist $T_n \xrightarrow{d} K$ bekannt, wobei K Kolmogorov-verteilt ist, d.h. $\mathbb{P}(K \leq x) = \sum_{j \in \mathbb{Z}} (-1)^j \exp(-2j^2 x^2) \mathbf{1}_{[0, \infty)}(x)$. Bestimme daraus numerisch das Quantil $c_{0,05}^\infty$, so dass $\mathbb{P}(T_n > c_{0,05}^\infty) \approx 0,05$ für große n gilt.
 - Simuliere für $n = 5, n = 20$ und $n = 100$ jeweils 1000-mal die Werte T_n für gleichmäßig auf $[0, 1]$ verteilte Zufallsvariablen $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$. Vergleiche $c_{0,05}^\infty$ aus (b) jeweils mit dem empirischen Quantil $c_{0,05}^n$, das gerade unterhalb von 5% der simulierten Größen T_n liegt.
- Es bezeichne $(M_n, n \geq 0)$ ein Martingal sowie $(X_n, n \geq 1)$ einen (\mathcal{F}_n^M) -vorhersehbaren Prozess, d.h. X_n ist $\sigma(M_k, k \leq n-1)$ -messbar. Betrachte $(X \circ M)_n := \sum_{i=1}^n X_i(M_i - M_{i-1}), (X \circ M)_0 := 0$. Zeige:
 - Für jedes $k \in \mathbb{N}$ ist $\tau_k = \inf\{n \geq 0 \mid |X_{n+1}| > k\}$ eine (\mathcal{F}_n^M) -Stopppzeit mit $\tau_k \uparrow \infty$ f.s. für $k \uparrow \infty$.
 - Der gestoppte Prozess $(X \circ M)_n^{\tau_k} := (X \circ M)_{n \wedge \tau_k}, n \geq 0$, ist für alle k ein (\mathcal{F}_n^M) -Martingal. [Tipp: $(X \circ M)_n^{\tau_k} = (\tilde{X} \circ M)_n$ mit $\tilde{X}_n = X_n \mathbf{1}_{\{\tau_k \geq n\}}$]



8. Übungsblatt

1. Weise nach, dass folgende Prozesse Martingale bezüglich ihrer kanonischen Filtration sind:

- (a) $(N_t - \lambda t, t \geq 0)$ für einen Poissonprozess N der Intensität $\lambda > 0$;
- (b) $(\exp(\sigma B_t - \sigma^2 t/2), t \geq 0)$ für eine Brownsche Bewegung B und $\sigma > 0$.

2. Erarbeite die Grundlagen zu Funktionen von endlicher Variation und zum Stieltjes-Integral (z.B. Kap. 0.4 in Revuz/Yor, Kap. 90-92 in Heuser I) und berechne:

- (a) $\int_0^T \sin(x) d \cos(x) + \int_0^T \cos(x) d \sin(x),$
- (b) $\int_0^{10} \mathbf{1}_{[1,4)}(x) d|x - 2|,$
- (c) $\int_0^{10} |x - 2| d\mathbf{1}_{[1,4)}(x).$

3. Mit $\Pi = \{0 =: t_0 \leq t_1 < \dots < t_m \leq T\}$ werde eine allgemeine Partition von $[0, T]$ bezeichnet. Man setzt $|\Pi| := \max_k(t_k - t_{k-1})$. Für eine Funktion $f : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ wird die p -Variation definiert als

$$V^p(f) := \lim_{|\Pi| \rightarrow 0} \sum_{t_k \in \Pi} |f(t_k) - f(t_{k-1})|^p,$$

sofern der Grenzwert existiert und unabhängig von der Wahl der Partitionen ist. Beweise, dass für $q > p \geq 1$ jedes stetige f mit $V^p(f) < \infty$ verschwindende q -Variation $V^q(f) = 0$ besitzt. Kann man auf die Stetigkeit verzichten?

4. Zeige für L^2 -Martingale M und Stoppzeiten τ in diskreter Zeit, dass $\langle M^\tau \rangle_n = \langle M \rangle_{\tau \wedge n}$ für das gestoppte Martingal M^τ und $n \geq 1$ gilt.



9. Übungsblatt

1. Es sei $(M_t, t \geq 0)$ ein (\mathcal{F}_t) -Martingal auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}, (\mathcal{F}_t))$. Betrachte die vervollständigte Filtration $\tilde{\mathcal{F}}_t := \sigma(\mathcal{F}_t \cup \{A \in \mathcal{F} \mid \mathbb{P}(A) = 0\})$. Zeige, dass M dann auch ein $(\tilde{\mathcal{F}}_t)$ -Martingal ist.
2. Beweise, dass für ein (lokales) Martingal M und einen einfachen Prozess X , $X \circ M$ wiederum ein (lokales) Martingal ist.
3. Zeige für die Brownsche Bewegung B , dass $\langle B \rangle_t = t$ gilt. Berechne dazu unter Benutzung der unabhängigen Zuwächse von B :

$$\mathbb{E} \left[\left(\sum_{i=1}^m (B_{t_i} - B_{t_{i-1}})^2 - (t_i - t_{i-1}) \right)^2 \right] \text{ für } 0 = t_0 < t_1 < \dots < t_m = t.$$

4. Für zwei stetige stochastische Prozesse X und Y definiere ihre *quadratische Kovariation*:

$$\langle X, Y \rangle_t := \frac{1}{4} (\langle X + Y \rangle_t - \langle X - Y \rangle_t), \quad t \geq 0,$$

sofern die quadratischen Variationen $\langle X + Y \rangle$, $\langle X - Y \rangle$ existieren und endlich sind. Zeige unter diesen Voraussetzungen:

- (a) $\langle X, X \rangle_t = \langle X \rangle_t$, $t \geq 0$.
- (b) Es gilt für Partitionen Π von $[0, T]$ und $t \in [0, T]$:

$$\langle X, Y \rangle_t = \lim_{|\Pi| \rightarrow 0} \sum_{t_k \in \Pi} (X_{t_k \wedge t} - X_{t_{k-1} \wedge t})(Y_{t_k \wedge t} - Y_{t_{k-1} \wedge t}) \text{ (stochastisch).}$$

- (c) Es gilt $|\langle X, Y \rangle_t| \leq \langle X \rangle_t^{1/2} \langle Y \rangle_t^{1/2}$. Insbesondere folgt $\langle M, A \rangle_t = 0$, $t \geq 0$, für stetige Martingale M und stetige Prozesse A von endlicher Variation.



10. Übungsblatt

1. Beweise den Satz aus der Vorlesung, dass (\mathcal{L}_M, d_M) ein vollständiger metrischer Raum ist.
2. Berechne für eine Brownsche Bewegung B mittels Integral-Approximation:

$$(a) \int_0^t B_u \mathbf{1}_{[u, \infty)}(s) dB_s \text{ (für } 0 < u < t),$$

$$(b) \int_0^t e^{\lambda s} dB_s + \int_0^t B_s de^{\lambda s} \text{ (für } \lambda \in \mathbb{R}).$$

3. Zeige für

$$A_m := \sqrt{2} \int_0^1 \cos(2\pi mt) dB_t, \quad B_m := \sqrt{2} \int_0^1 \sin(2\pi mt) dB_t, \quad m \geq 1 :$$

- (a) A_m und B_m sind normalverteilt.
- (b) $A_m, B_m \sim \mathcal{N}(0, 1)$ für alle $m \geq 1$.
- (c) Die Zufallsvariablen $(A_m, B_m)_{m \geq 1}$ sind unkorreliert.

Tipp: Für (a) betrachte zunächst Approximationen, für (b) und (c) benutze die Itô-Isometrie.

Bemerkung: A_m und B_m können als Frequenzen oder Fourierkoeffizienten von dB/dt verstanden werden, so dass (a)-(c) die Bezeichnung *weißes Rauschen* für dB/dt erklären.

4. Es seien X und Y einfache Prozesse, $M \in \mathcal{M}_c^2$ ein Martingal. Weise nach:

$$(Y \circ (X \circ M))_t = ((YX) \circ M)_t, \quad t \geq 0, \quad \mathbb{P}\text{-f.s.}$$

Welche allgemeineren Bedingungen an Prozesse X und Y sichern, dass gilt

$$\int_0^t Y_s d\left(\int_0^s X_u dM_u\right) = \int_0^t Y_s X_s dM_s, \quad t \geq 0, \quad \mathbb{P}\text{-f.s.} ?$$



11. Übungsblatt

1. Es sei M ein nicht-negatives stetiges lokales Martingal. Beweise mit dem Lemma von Fatou, dass M stets ein Supermartingal ist. Schließe ferner, dass M ein Martingal ist, falls $\mathbb{E}[M_t] = \mathbb{E}[M_0]$ für alle $t \geq 0$ gilt.
2. Es sei B eine Brownsche Bewegung und X ein progressiv messbarer Prozess mit $\mathbb{P}(\int_0^T X_t^2 dt < \infty) = 1$ für alle $T > 0$. Betrachte das *stochastische Exponential*

$$Z_t := \exp\left(\int_0^t X_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t X_s^2 ds\right), \quad t \geq 0.$$

- (a) Wende die Itô-Formel auf $M_t := \int_0^t X_s dB_s$ an und weise nach

$$e^{M_t} = 1 + \int_0^t e^{M_s} X_s dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t e^{M_s} X_s^2 ds, \quad t \geq 0.$$

- (b) Begründe $Z_t e^{-M_t} = 1 - \frac{1}{2} \int_0^t X_s^2 Z_s e^{-M_s} ds$ und schließe mittels partieller Integration

$$Z_t = 1 + \int_0^t Z_s X_s dB_s, \quad t \geq 0.$$

Z ist also ein lokales Martingal und nach (1) ein Supermartingal.

- (c) Gib ein Beispiel an, wo Z sogar ein Martingal ist.

3. Zeige, dass für $M \in \mathcal{M}_c^2$, $X \in \mathcal{L}_M$ und Stoppzeiten τ gilt:

$$\int_0^{\tau \wedge t} X_s dM_s = \int_0^t X_s dM_s^\tau = \int_0^t X_s^\tau dM_s^\tau, \quad t \geq 0.$$

Hinweis: Betrachte zunächst $X \in \mathcal{L}_0$ und approximiere dann.

4. Es ist bekannt, dass für stetige und beschränkte Semimartingale X und Partitionen Π_n von $[0, t]$ gilt

$$\lim_{|\Pi_n| \rightarrow 0} \sum_{t_i \in \Pi_n} X_{t_i} (X_{t_{i+1}} - X_{t_i}) = \int_0^t X_s dX_s \quad (\text{bzgl. stochastischer Konvergenz}).$$

Erweitere dieses Resultat durch geeignete Lokalisierung auf allgemeine stetige Semimartingale.

5. Schlage Verbesserungen oder Korrekturen für die Gliederung vor.