

Stochastische Prozesse
Gliederung zur Vorlesung
im Sommersemester 2006

Markus Reiß
Universität Heidelberg
reiss@statlab.uni-heidelberg.de

VORLÄUFIGE FASSUNG: 28. Juli 2006

Inhaltsverzeichnis

1	Der Poissonprozess	1
2	Allgemeine Theorie stochastischer Prozesse	1
2.1	Grundbegriffe	2
2.2	Der Konsistenzsatz von Kolmogorov	2
2.3	Stetige Pfade	3
3	Ergodentheorie	4
3.1	Stationäre und ergodische Prozesse	4
3.2	Ergodensätze	4
3.3	Die Struktur der invarianten Maße	5
3.4	Ergänzungen	6
4	Invarianzprinzip und Brownsche Bewegung	6
4.1	Konvergenz im Raum stetiger Funktionen	6
4.2	Das Invarianzprinzip von Donsker	8
4.3	Der empirische Prozess	8
5	Martingale in stetiger Zeit	9
5.1	Martingale und lokale Martingale	9
5.2	Stetige Martingale und quadratische Variation	10
6	Das Itô-Integral	11
6.1	Konstruktion	11
6.2	Die Itô-Formel	12
6.3	Martingaldarstellungssätze	13
7	Anwendungen in der Finanzmathematik	14

1 Der Poissonprozess

Literatur. Krenzel [12], Billingsley [2], Grimmet/Stirzacker [8], Durrett [5].

1.1 Definition. Es seien $(S_k)_{k \geq 1}$ nichtnegative Zufallsvariablen auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ mit $S_k(\omega) \leq S_{k+1}(\omega)$ für alle $k \geq 1, \omega \in \Omega$. Dann heißt $N = (N_t, t \geq 0)$ mit

$$N_t := \sum_{k \geq 1} \mathbf{1}_{\{S_k \leq t\}}, \quad t \geq 0,$$

Zählprozess mit Sprungzeiten (S_k) .

1.2 Definition. Ein Zählprozess N heißt Poissonprozess der Intensität $\lambda > 0$, falls

- (a) $\mathbb{P}(N_{t+h} - N_t = 1) = \lambda h + o(h)$ für $h \downarrow 0$;
- (b) $\mathbb{P}(N_{t+h} - N_t = 0) = 1 - \lambda h + o(h)$ für $h \downarrow 0$;
- (c) die Zuwächse $(N_{t_i} - N_{t_{i-1}})_{1 \leq i \leq n}$ sind unabhängig für $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n$;
- (d) die Zuwächse sind stationär: $N_t - N_s \stackrel{d}{=} N_{t-s}$ für alle $t \geq s \geq 0$.

1.3 Satz. Für einen Zählprozess N mit Sprungzeiten (S_k) sind äquivalent:

- (a) N ist Poissonprozess;
- (b) N erfüllt Bedingungen (c),(d) an einen Poissonprozess, und es gilt $N_t \sim \text{Poiss}(\lambda t)$ für alle $t > 0$;
- (c) $T_1 := S_1, T_k := S_k - S_{k-1}, k \geq 2$, sind unabhängige $\text{Exp}(\lambda)$ -verteilte Zufallsvariablen;
- (d) $N_t \sim \text{Poiss}(\lambda t)$ für alle $t > 0$ und die bedingte Dichte von (S_1, \dots, S_n) gegeben $\{N_t = n\}$ ist gegeben durch

$$f(x_1, \dots, x_n) = \frac{n!}{t^n} \mathbf{1}_{\{0 \leq x_1 \leq \dots \leq x_n \leq t\}}. \quad (1.1)$$

- (e) N erfüllt Bedingung (c) an einen Poissonprozess und $\mathbb{E}[N_1] = \lambda$, sowie (1.1) gibt die bedingte Dichte von (S_1, \dots, S_n) gegeben $\{N_t = n\}$ an.

2 Allgemeine Theorie stochastischer Prozesse

Literatur. Bauer [1], Gännssler/Stute [7], Billingsley [2], Klenke [11].

2.1 Grundbegriffe

2.1 Definition. Eine Familie $X = (X_t, t \in T)$ von Zufallsvariablen auf einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ heißt stochastischer Prozess. Bei $T = \mathbb{N}_0$ spricht man von diskreter Zeit, bei $T = \mathbb{R}^+ = [0, \infty)$ von stetiger Zeit. Sind alle X_t (S, \mathcal{S}) -wertig, so heißt (S, \mathcal{S}) Zustandsraum von X . Für jedes feste $\omega \in \Omega$ heißt die Abbildung $t \mapsto X_t(\omega)$ Pfad, Trajektorie oder Realisierung von X .

2.2 Lemma. Ist $(X_t, t \in T)$ ein stochastischer Prozess mit Zustandsraum (S, \mathcal{S}) , so ist $\bar{X} : \Omega \rightarrow S^T$ mit $\bar{X}(\omega)(t) := X_t(\omega)$ eine $(S^T, \mathcal{S}^{\otimes T})$ -wertige Zufallsvariable.

2.3 Definition. Für einen stochastischen Prozess $(X_t, t \in T)$ heißen die Verteilungen der Zufallsvektoren $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ mit $n \geq 1, t_1, \dots, t_n \in T$ endlich-dimensionale Verteilungen von X . Man schreibt $P_{t_1, \dots, t_n} = \mathbb{P}^{(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})}$.

2.4 Lemma. Die endlich-dimensionalen Verteilungen (P_{t_1, \dots, t_n}) eines stochastischen Prozesses mit Zustandsraum (S, \mathcal{S}) erfüllen folgende Konsistenzbedingung:

$$\forall I \subseteq J \subseteq T \text{ mit } I, J \text{ endlich } \forall A \in \mathcal{S}^{\otimes I} : P_J(\pi_{J,I}^{-1}(A)) = P_I(A), \quad (2.1)$$

wobei $\pi_{J,I} : S^J \rightarrow S^I$ die Koordinatenprojektion von S^J auf S^I bezeichnet.

2.5 Definition. Zwei Prozesse $(X_t, t \in T), (Y_t, t \in T)$ auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ heißen

- (a) ununterscheidbar, falls $\mathbb{P}(\forall t \in T : X_t = Y_t) = 1$;
- (b) Versionen voneinander, falls $\forall t \in T : \mathbb{P}(X_t = Y_t) = 1$.

2.6 Definition. Ein Prozess X heißt stochastisch stetig, falls aus $t_n \rightarrow t$ stets $X_{t_n} \rightarrow X_t$ in stochastischer Konvergenz folgt.

2.2 Der Konsistenzsatz von Kolmogorov

2.7 Definition. Ein System $\mathcal{C} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$ von Teilmengen von Ω heißt kompaktes Mengensystem, falls es zu jeder Folge (C_n) in \mathcal{C} mit $\bigcap_{n \geq 1} C_n = \emptyset$ ein $n_0 \in \mathbb{N}$ gibt mit $\bigcap_{n \leq n_0} C_n = \emptyset$. Ein Inhalt $\mu : \mathfrak{A} \rightarrow \mathbb{R}^+$ auf einer Algebra \mathfrak{A} über Ω ist eine additive Mengenfunktion. μ heißt kompakt approximierbar, falls

$$\forall A \in \mathfrak{A}, \varepsilon > 0 \exists C \in \mathcal{C}, C \subseteq A : \mu(A \setminus C) < \varepsilon.$$

2.8 Satz. Ein kompakt approximierbarer Inhalt auf einer Algebra ist bereits σ -additiv, also ein Prämaß.

2.9 Definition. Ein vollständiger separabler metrischer Raum heißt polnisch und wird kanonisch mit seiner Borel- σ -Algebra versehen.

2.10 Lemma. *Es sei (S, \mathcal{S}) polnisch und T eine nichtleere Menge. Außerdem bezeichne $\pi_I : S^T \rightarrow S^I$ für $I \subseteq T$ die Koordinatenprojektion. Dann sind*

$$\begin{aligned} \mathcal{C} &:= \bigcup_{t \in T} \pi_{\{t\}}^{-1}(\{K \subseteq S \mid K \text{ kompakt}\}) = \bigcup_{t \in T} \{K_t \times S^{T \setminus \{t\}} \mid K_t \subseteq S \text{ kompakt}\}, \\ \mathcal{D} &:= \bigcup_{\substack{I \subseteq T \\ I \text{ endl.}}} \pi_I^{-1}(\{K \subseteq S^I \mid K \text{ kompakt}\}) = \bigcup_{\substack{I \subseteq T \\ I \text{ endl.}}} \{K_I \times S^{T \setminus I} \mid K_I \subseteq S^I \text{ kompakt}\} \end{aligned}$$

kompakte Mengensysteme über S^T .

2.11 Satz (Konsistenzsatz). *Es sei (S, \mathcal{S}) ein polnischer Raum und T eine nichtleere Menge. Für jede endliche Teilmenge $I \subseteq T$ sei ein Wahrscheinlichkeitsmaß P_I auf $(S^I, \mathcal{S}^{\otimes I})$ gegeben, so dass $(P_I)_I$ die Konsistenzbedingung (2.1) erfüllt. Dann existiert ein eindeutig bestimmtes Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} auf $(S^T, \mathcal{S}^{\otimes T})$, so dass $\mathbb{P}(\pi_I^{-1}(B)) = P_I(B)$ gilt für alle I und $B \in \mathcal{S}^{\otimes I}$.*

2.12 Korollar. *Zu einer vorgegebenen konsistenten Familie von Wahrscheinlichkeitsmaßen P_I auf $(S^I, \mathcal{S}^{\otimes I})$ existiert ein stochastischer Prozess mit endlich-dimensionalen Verteilungen (P_I) .*

2.13 Korollar. *Für eine Familie $(P_t)_{t \in T}$ von Wahrscheinlichkeitsmaßen auf einem polnischen Raum (S, \mathcal{S}) existiert das Produktmaß $\bigotimes_{t \in T} P_t$ auf $(S^T, \mathcal{S}^{\otimes T})$.*

2.3 Stetige Pfade

2.14 Lemma. *Ist (S, \mathcal{S}) ein Messraum und T eine nichtleere Menge, so existiert zu jedem $B \in \mathcal{S}^{\otimes T}$ eine abzählbare Menge $I \subseteq T$ derart, dass*

$$\forall x \in S^T, y \in B : (x(t) = y(t) \text{ für alle } t \in I) \Rightarrow x \in B.$$

2.15 Korollar. *Ist (S, \mathcal{S}) ein mindestens zweielementiger metrischer Raum mit beliebiger σ -Algebra, so liegt die Menge $C(\mathbb{R}^+, S)$ der stetigen Funktionen von \mathbb{R}^+ nach S nicht in $\mathcal{S}^{\otimes \mathbb{R}^+}$.*

2.16 Definition. *Ein Prozess $(Y_t, t \geq 0)$ heißt stetige Version (oder stetige Modifikation) eines Prozesses $(X_t, t \geq 0)$, falls Y eine Version von X ist und alle Pfade $t \mapsto Y_t(\omega)$ stetig sind.*

2.17 Satz. *Ein Prozess $(X_t, t \geq 0)$ besitzt eine stetige Version, falls:*

- (a) X ist stochastisch stetig;
- (b) es gibt eine Nullmenge N und eine abzählbare dichte Teilmenge $D \subseteq \mathbb{R}^+$, so dass für alle $\omega \in N^C$ der eingeschränkte Pfad $D \ni t \mapsto X_t(\omega)$ gleichmäßig auf $D \cap [0, T]$ stetig ist für jedes $T > 0$ (Separabilität).

2.18 Satz (Stetigkeitssatz von Kolmogorov & Chentsov). *Ein reellwertiger Prozess $(X_t, t \geq 0)$ erlaubt eine stetige Version, sofern es Konstanten $\alpha > 0$, $\beta > 0$, $C > 0$ gibt mit*

$$\forall s, t \geq 0 : \mathbb{E}[|X_s - X_t|^\alpha] \leq C|s - t|^{1+\beta}.$$

3 Ergodentheorie

Literatur. Shiryayev [16], Karlin/Taylor [10], Klenke [11], Petersen [14], Da Prato/Zabczyk [4].

3.1 Stationäre und ergodische Prozesse

3.1 Definition. Ein stochastischer Prozess $(X_t, t \in T)$ mit $T \in \{\mathbb{N}_0, \mathbb{Z}, \mathbb{R}^+, \mathbb{R}\}$ heißt stationär, falls $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \stackrel{d}{=} (X_{t_1+s}, \dots, X_{t_n+s})$ gilt für alle $n \geq 1$, $t_1, \dots, t_n \in T$ und $s \in T$.

3.2 Definition. Eine messbare Abbildung $T : \Omega \rightarrow \Omega$ auf einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ heißt maßerhaltend, falls $\mathbb{P}(T^{-1}(A)) = \mathbb{P}(A)$ für alle $A \in \mathcal{F}$ gilt.

3.3 Lemma.

- (a) Jeder reellwertige stationäre Prozess $(X_n, n \geq 0)$ induziert eine maßerhaltende Transformation T auf $(\mathbb{R}^{\mathbb{N}_0}, \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}^{\otimes \mathbb{N}_0}, \mathbb{P}^X)$ gemäß

$$T((x_0, x_1, x_2, \dots)) = (x_1, x_2, \dots) \text{ (Linksshift).}$$

- (b) Für eine Zufallsvariable Y und eine maßerhaltende Abbildung T auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ bildet $X_n(\omega) := Y(T^n(\omega))$, $n \geq 0$, ($T^0 := \text{Id}$) einen stationären Prozess.

3.4 Definition. Ein Ereignis A heißt (fast) invariant bezüglich einer maßerhaltenden Transformation T auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, falls $\mathbb{P}(T^{-1}(A) \Delta A) = 0$ gilt. Die σ -Algebra (!) aller (fast) invarianten Ereignisse wird mit \mathcal{I}_T bezeichnet. T heißt ergodisch, falls \mathcal{I}_T trivial ist, d.h. $\mathbb{P}(A) \in \{0, 1\}$ für alle $A \in \mathcal{I}_T$ gilt.

3.5 Lemma. Für eine maßerhaltende Transformation T gilt:

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

3.2 Ergodensätze

3.6 Lemma (Maximallema, maximaler Ergodensatz). Es seien $X \in L^1$ und T maßerhaltend auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. Mit den Bezeichnungen $S_n := \sum_{i=0}^{n-1} X \circ T^i$, $S_0 := 0$ und $M_n := \max\{S_0, \dots, S_n\}$ gilt $\mathbb{E}[X \mathbf{1}_{\{M_n > 0\}}] \geq 0$.

3.7 Satz (Birkhoff'scher oder individueller Ergodensatz). Es seien $X \in L^1$ und T maßerhaltend auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. Dann gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} X \circ T^i = \mathbb{E}[X | \mathcal{I}_T] \quad \mathbb{P}\text{-f.s. und in } L^1.$$

Ist T sogar ergodisch, so gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} X \circ T^i = \mathbb{E}[X] \quad \mathbb{P}\text{-f.s. und in } L^1.$$

3.8 Satz (L^p -Version). Es seien $X \in L^p$, $p \geq 1$, und T maerhaltend auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. Dann gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} X \circ T^i = \mathbb{E}[X \mid \mathcal{I}_T] \quad \mathbb{P}\text{-f.s. und in } L^p.$$

3.9 Korollar. Es sei $(X_n, n \geq 0)$ ein ergodischer Prozess in L^1 (d.h. X ist stationr, $X_n \in L^1$ und der assoziierte Linksshift auf $(\mathbb{R}^{\mathbb{N}_0}, \mathfrak{B}_{\mathbb{R}}^{\mathbb{N}_0}, \mathbb{P}^X)$ ist ergodisch). Dann gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} X_i = \mathbb{E}[X_1] \quad \mathbb{P}\text{-f.s. und in } L^1.$$

Insbesondere gilt das starke Gesetz der groen Zahlen fur unabhngige, identisch verteilte Zufallsvariablen (X_n) in L^1 .

3.10 Korollar. Eine maerhaltende Abbildung T auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ ist genau dann ergodisch, wenn

$$\forall A, B \in \mathcal{F} : \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} \mathbb{P}(A \cap T^{-i}(B)) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B).$$

3.3 Die Struktur der invarianten Mae

3.11 Definition. Es sei $T : \Omega \rightarrow \Omega$ messbar auf (Ω, \mathcal{F}) . Jedes Wahrscheinlichkeitsma μ auf \mathcal{F} mit $\mu(T^{-1}(A)) = \mu(A)$ fur alle $A \in \mathcal{F}$ heit invariant bezuglich T . Ist T sogar ergodisch auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$, so wird auch μ ergodisch genannt. Die Menge aller invarianten Wahrscheinlichkeitsmae bezuglich T wird mit \mathcal{M}_T bezeichnet.

3.12 Lemma. \mathcal{M}_T ist konvex.

3.13 Satz. Je zwei verschiedene, bezuglich T ergodische Mae sind singulr.

3.14 Satz. Die ergodischen Mae bezuglich T bilden genau die Extrempunkte der konvexen Menge \mathcal{M}_T .

3.15 Korollar. Besitzt T genau ein invariantes Wahrscheinlichkeitsma, so ist dieses ergodisch.

3.4 Ergänzungen

3.16 Definition. Eine maßerhaltende Abbildung T auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ heißt mischend, falls

$$\forall A, B \in \mathcal{F} : \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A \cap T^{-n}(B)) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$$

gilt. Sie heißt gleichmäßig, stark oder α -mischend, wenn

$$\alpha_n := \sup_{A, B \in \mathcal{F}} |\mathbb{P}(A \cap T^{-n}(B)) - \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

3.17 Satz (ZGWS unter Mischung). Ist T stark mischend mit Koeffizienten $\alpha_n = O(n^{-5})$ und $X \in L^{12}$ auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, so gilt

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=0}^{n-1} X \circ T^i \right) &= \sum_{i \geq 0} \mathbb{E}[X(X \circ T^i)] =: \sigma^2; \\ \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=0}^{n-1} (X \circ T^i - \mathbb{E}[X]) &\xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, \sigma^2). \end{aligned}$$

3.18 Definition. Eine Familie $(T_t)_{t \geq 0}$ messbarer Abbildungen $T_t : \Omega \rightarrow \Omega$ auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ heißt Fluss, falls

- (a) $\forall s, t \geq 0 : T_s \circ T_t = T_{s+t}$ (Halbgruppeneigenschaft);
- (b) $(\omega, t) \mapsto T_t(\omega)$ ist $(\mathcal{F} \otimes \mathfrak{B}_{\mathbb{R}^+}, \mathcal{F})$ -messbar.

(T_t) heißt maßerhaltend, falls $\mathbb{P}(T_t^{-1}(B)) = \mathbb{P}(B)$ für alle $t \geq 0, B \in \mathcal{F}$ gilt.

3.19 Definition. Ein Ereignis A mit $\mathbb{P}(T_t^{-1}(A) \Delta A) = 0$ für alle $t > 0$ heißt (fast) invariant bezüglich (T_t) , und \mathcal{I}_T bezeichnet die σ -Algebra (!) aller bezüglich (T_t) (fast) invarianten Mengen.

3.20 Satz (Ergodensatz in stetiger Zeit). Es seien (T_t) ein maßerhaltender Fluss und $X \in L^p, p \geq 1$, auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. Dann gilt

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_0^t X \circ T_s ds = \mathbb{E}[X | \mathcal{I}_T] \quad \mathbb{P}\text{-f.s. und in } L^p.$$

4 Invarianzprinzip und Brownsche Bewegung

Literatur. Billingsley [3], Klenke [11], Gännssler/Stute [7], Karatzas/Shreve [9].

4.1 Konvergenz im Raum stetiger Funktionen

4.1 Definition. Wir setzen $C([0, T]) := \{f : [0, T] \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ stetig}\}$, $\|f\|_\infty := \sup_t |f(t)|$ und versehen den normierten Raum $(C([0, T]), \|\cdot\|_\infty)$ mit seiner Borel- σ -Algebra \mathfrak{B}_C .

4.2 Satz. $(C([0, T]), \|\cdot\|_\infty)$ ist ein Banachraum, d.h. ein vollständiger normierter Vektorraum.

4.3 Lemma. Es gilt $\mathfrak{B}_C = \sigma(\pi_t, t \in [0, T])$ mit den Projektionen $\pi_t : C([0, T]) \rightarrow \mathbb{R}$, $\pi_t(f) = f(t)$.

4.4 Korollar.

- (a) Jeder Prozess $(X_t, 0 \leq t \leq T)$ mit stetigen Pfaden kann als $C([0, T])$ -wertige Zufallsvariable angesehen werden.
- (b) Ein Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} auf \mathfrak{B}_C ist bereits durch seine endlich-dimensionalen Verteilungen $\mathbb{P}(\pi_{t_1, \dots, t_n}^{-1}(B_n))$, $n \geq 1$, $B_n \in \mathfrak{B}_{\mathbb{R}^n}$, $\pi_{t_1, \dots, t_n}(f) = (f(t_1), \dots, f(t_n))^\top$, eindeutig bestimmt.

4.5 Satz. Eine Folge $(\mu_n)_{n \geq 1}$ von Wahrscheinlichkeitsmaßen auf \mathfrak{B}_C konvergiert genau dann schwach gegen ein Wahrscheinlichkeitsmaß μ , wenn alle endlich-dimensionalen Verteilungen von (μ_n) gegen die von μ konvergieren und die Folge $(\mu_n)_{n \geq 1}$ straff ist.

4.6 Definition. Für $f \in C([0, T])$ und $\delta > 0$ wird der Stetigkeitsmodul definiert als

$$\omega_\delta(f) := \max\{|f(s) - f(t)| \mid s, t \in [0, T], |s - t| \leq \delta\}.$$

4.7 Satz (Arzelà-Ascoli). Eine Teilmenge $A \subseteq C([0, T])$ ist genau dann relativ kompakt, wenn

- (a) $\sup_{f \in A} |f(0)| < \infty$ (gleichmäßige Beschränktheit) sowie
- (b) $\lim_{\delta \rightarrow 0} \sup_{f \in A} \omega_\delta(f) = 0$ (gleichgradige Stetigkeit).

4.8 Korollar. Eine Folge $(\mu_n)_{n \geq 1}$ von Wahrscheinlichkeitsmaßen auf \mathfrak{B}_C ist genau dann straff, wenn

- (a) $\lim_{R \rightarrow \infty} \sup_n \mu_n(\{|f(0)| > R\}) = 0$ sowie
- (b) $\lim_{\delta \rightarrow 0} \limsup_{n \rightarrow \infty} \mu_n(\{\omega_\delta(f) \geq \varepsilon\}) = 0$ für alle $\varepsilon > 0$.

4.9 Lemma. Eine Folge $(\mu_n)_{n \geq 1}$ von Wahrscheinlichkeitsmaßen auf \mathfrak{B}_C ist bereits dann straff, wenn

- (a) $\lim_{R \rightarrow \infty} \sup_n \mu_n(\{|f(0)| > R\}) = 0$ sowie
- (b') $\lim_{\delta \rightarrow 0} \limsup_{n \rightarrow \infty} \sup_{t \in [0, T-\delta]} \delta^{-1} \mu_n(\{\max_{s \in [t, t+\delta]} |f(s) - f(t)| \geq \varepsilon\}) = 0$ für alle $\varepsilon > 0$.

4.10 Satz. Es sei $(X_t^{(n)}, 0 \leq t \leq T)$ eine Folge stetiger Prozesse mit Verteilungen μ_n auf \mathfrak{B}_C . Hinreichend für Bedingung (b') im obigen Lemma ist dann:

$$(b'') \exists \alpha, \beta > 0, K > 0 \forall n \geq 1, s, t \in [0, T] : \mathbb{E}[|X_s^{(n)} - X_t^{(n)}|^\alpha] \leq K |s - t|^{1+\beta}.$$

4.2 Das Invarianzprinzip von Donsker

4.11 Satz (Donsker, Funktionaler ZGWS). *Es sei (X_k) eine Folge unabhängiger, identisch verteilter Zufallsvariablen in L^2 mit $\mathbb{E}[X_k] = 0$, $\text{Var}(X_k) = 1$. Setze $S_n := \sum_{k=1}^n X_k$ sowie*

$$Y_t^{(n)} := \frac{1}{\sqrt{n}} \left(S_{\lfloor nt \rfloor} + (nt - \lfloor nt \rfloor) X_{\lfloor nt \rfloor + 1} \right), \quad t \in [0, 1].$$

Dann gilt $Y^{(n)} \xrightarrow{d} B$ mit einer Brownschen Bewegung $(B_t, 0 \leq t \leq 1)$ und Konvergenz in Verteilung auf $(C([0, 1]), \mathfrak{B}_C)$.

4.12 Lemma. *Mit den Bezeichnungen aus dem Satz gilt für alle $\lambda > 0$, $N \in \mathbb{N}$*

$$\mathbb{P} \left(\max_{1 \leq i \leq N} |S_i| \geq \lambda \sqrt{N} \right) \leq \mathbb{P} \left(|S_N| \geq (\lambda - \sqrt{2}) \sqrt{N} \right).$$

4.13 Korollar. *Die Brownsche Bewegung existiert (auf dem Intervall $[0, 1]$).*

4.14 Satz (Spiegelungsprinzip). *Es sei (X_k) eine Folge unabhängiger, identisch verteilter Zufallsvariablen in L^2 mit $\mathbb{E}[X_k] = 0$, $\text{Var}(X_k) = 1$. Setze $S_n := \sum_{k=1}^n X_k$, $M_n := \frac{1}{\sqrt{n}} \max_{1 \leq i \leq n} S_i$. Dann folgt $M_n \xrightarrow{d} |B_1|$ mit $B_1 \sim \mathcal{N}(0, 1)$. Ebenso gilt für die Brownsche Bewegung B : $\max_{0 \leq t \leq T} B_t \xrightarrow{d} |B_T|$.*

4.3 Der empirische Prozess

4.15 Definition. *Es seien X_1, \dots, X_n unabhängige, identisch verteilte Zufallsvariablen mit Verteilungsfunktion F auf \mathbb{R} . Dann bezeichnet*

$$F_n(x) := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbf{1}_{\{X_k \leq x\}}, \quad x \in \mathbb{R},$$

die empirische Verteilungsfunktion. Für jedes $n \geq 1$ heißt

$$Y^{(n)}(x) := \sqrt{n}(F_n(x) - F(x)), \quad x \in \mathbb{R},$$

empirischer Prozess bei n Beobachtungen oder Realisierungen.

4.16 Lemma. *Für jedes $x \in \mathbb{R}$ und $n \rightarrow \infty$ gilt $Y^{(n)}(x) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, F(x)(1 - F(x)))$.*

4.17 Satz. *Es seien $(X_k)_{k \geq 1}$ unabhängige $U([0, 1])$ -verteilte Zufallsvariablen sowie $\tilde{Y}^{(n)}$ die lineare Interpolation des zugehörigen empirischen Prozesses $Y^{(n)}$ an den Punkten $(X_k)_{1 \leq k \leq n}$ mit $\tilde{Y}^{(n)}(0) = \tilde{Y}^{(n)}(1) = 0$. Dann gilt*

$$\tilde{Y}^{(n)} \xrightarrow{d} B^0 \text{ in } (C([0, 1]), \mathfrak{B}_C),$$

wobei $(B_x^0, 0 \leq x \leq 1)$ eine Brownsche Brücke ist.

4.18 Korollar (Kolmogorov-Smirnov). *Es seien X_1, \dots, X_n unabhängige, identisch verteilte Zufallsvariablen mit stetiger Verteilungsfunktion F sowie $T_n := \sqrt{n} \sup_{x \in \mathbb{R}} |F_n(x) - F(x)|$. Dann gilt $T_n \xrightarrow{d} \max_{0 \leq t \leq 1} |B^0(t)|$ mit einer Brownschen Brücke B^0 .*

5 Martingale in stetiger Zeit

Literatur. Karatzas/Shreve [9], Revuz/Yor [15], Klenke [11], Øksendal [13].

5.1 Martingale und lokale Martingale

5.1 Definition. Eine Familie $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ von σ -Algebren mit $\mathcal{F}_s \subseteq \mathcal{F}_t$ für $s \leq t$ heißt Filtration. Das Tupel $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}, (\mathcal{F}_t))$ mit einem Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ und einer Filtration (\mathcal{F}_t) , die $\mathcal{F}_t \subseteq \mathcal{F}$ für alle $t \geq 0$ erfüllt, heißt filtrierter Wahrscheinlichkeitsraum. Ein Prozess $(X_t, t \geq 0)$ auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}, (\mathcal{F}_t))$ heißt adaptiert, wenn X_t \mathcal{F}_t -messbar ist für alle $t \geq 0$. Eine Zufallsvariable $\tau : \Omega \rightarrow [0, \infty]$ heißt Stoppzeit bezüglich (\mathcal{F}_t) , falls $\{\tau \leq t\} \in \mathcal{F}_t$ für alle $t \geq 0$ gilt. Mit

$$\mathcal{F}_\tau := \{A \in \mathcal{F} \mid A \cap \{\tau \leq t\} \in \mathcal{F}_t \text{ für alle } t \geq 0\}$$

wird die σ -Algebra der τ -Vergangenheit bezeichnet.

5.2 Lemma. Es sei X ein stetiger Prozess und $F \subseteq \mathbb{R}$ abgeschlossen. Dann ist

$$\tau_F := \inf\{t \geq 0 \mid X_t \in F\}$$

eine Stoppzeit bezüglich der kanonischen Filtration (\mathcal{F}_t^X) .

5.3 Definition. Ein (\mathcal{F}_t) -adaptierter Prozess X heißt Martingal (bzw. Submartingal, Supermartingal), falls

- (a) $X_t \in L^1$, $t \geq 0$, und
- (b) $\mathbb{E}[X_t \mid \mathcal{F}_s] = X_s$ \mathbb{P} -f.s. für alle $0 \leq s \leq t$ gilt (bzw. \geq für Submartingal, \leq für Supermartingal).

5.4 Definition. Ein Prozess $(X_t, t \geq 0)$ heißt progressiv messbar bezüglich $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$, falls für jedes $T \geq 0$ die Abbildung $(t, \omega) \mapsto X_t(\omega)$ auf $[0, T] \times \Omega$ bezüglich der Produkt- σ -Algebra $\mathfrak{B}_{[0, T]} \otimes \mathcal{F}_T$ messbar ist.

5.5 Satz. Jeder adaptierte rechtsstetige oder linksstetige Prozess ist progressiv messbar.

5.6 Satz. Ist τ eine endliche Stoppzeit und X progressiv messbar, so ist X_τ eine \mathcal{F}_τ -messbare Zufallsvariable.

5.7 Satz.

- (a) Ist $(X_t, t \geq 0)$ ein Martingal, φ eine konvexe Funktion und $\varphi(X_t) \in L^1$, $t \geq 0$, dann ist $(\varphi(X_t), t \geq 0)$ ein Submartingal. Insbesondere ist für ein L^2 -Martingal X der Prozess $(X_t^2, t \geq 0)$ ein Submartingal.

- (b) Es sei $(X_t, t \geq 0)$ ein Submartingal mit rechtsstetigen Pfaden. Dann gilt:

- (i) $\mathbb{P}(\sup_{0 \leq u \leq t} X_u \geq \alpha) \leq \frac{1}{\alpha} \mathbb{E}[X_t \vee 0]$ für alle $\alpha > 0$, $t \geq 0$.

- (ii) $\mathbb{E}[\sup_{0 \leq u \leq t} |X_u|^p] \leq (p/(p-1))^p \mathbb{E}[|X_t|^p]$ für alle $p > 1$, $t \geq 0$ (Doob'sche Martingalungleichung).

- (iii) Wenn $\sup_{t < T} \mathbb{E}[|X_t|]$ endlich ist für $T \in (0, \infty]$, so existiert $\lim_{t \uparrow T} X_t$ \mathbb{P} -f.s. und liegt in L^1 .
- (iv) Sind $\sigma \leq \tau$ beschränkte Stoppzeiten, so gilt $\mathbb{E}[X_\tau | \mathcal{F}_\sigma] \geq X_\sigma$ \mathbb{P} -f.s. sowie Gleichheit für Martingale X .

5.8 Definition. $(X_t, t \geq 0)$ heißt lokales Martingal bezüglich (\mathcal{F}_t) , falls es (\mathcal{F}_t) -Stoppzeiten τ_n gibt mit $\tau_n \uparrow \infty$ \mathbb{P} -f.s. derart, dass die gestoppten Prozesse $X_t^{\tau_n} := X_{t \wedge \tau_n}$, $t \geq 0$, (\mathcal{F}_t) -Martingale sind für alle $n \geq 1$. $(\tau_n)_{n \geq 1}$ wird lokalisierende Folge von Stoppzeiten genannt.

5.9 Definition. Ein Prozess X der Form

$$X_t(\omega) = \xi_0(\omega) \mathbf{1}_{\{0\}}(t) + \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i(\omega) \mathbf{1}_{(t_i, t_{i+1}]}(t), \quad t \geq 0, \omega \in \Omega,$$

mit $0 = t_0 < t_1 < \dots$ und $t_i \uparrow \infty$ sowie \mathcal{F}_{t_i} -messbaren, beschränkten Zufallsvariablen ξ_i heißt einfacher Prozess. Für einen solchen einfachen Prozess X und einen weiteren Prozess Y definiert man

$$(X \circ Y)_t := \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i(Y_{t \wedge t_{i+1}} - Y_{t \wedge t_i}), \quad t \geq 0.$$

5.10 Satz. Ist M ein Martingal (bzw. lokales Martingal) und X einfach, so ist $X \circ M$ wiederum ein Martingal (bzw. lokales Martingal).

5.2 Stetige Martingale und quadratische Variation

5.11 Definition. Im folgenden sei stets ein filtrierter Wahrscheinlichkeitsraum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}, (\mathcal{F}_t))$ fest vorgegeben. Mit \mathcal{M}_c^2 werde die Menge aller stetiger (\mathcal{F}_t) -Martingale $(M_t, t \geq 0)$ mit $M_0 = 0$ und $M_t \in L^2$, $t \geq 0$, bezeichnet. Setze für $M \in \mathcal{M}_c^2$

$$\|M\|_{\mathcal{M}_c^2} := \sum_{n=1}^{\infty} 2^{-n} (\|M_n\|_{L^2} \wedge 1).$$

5.12 Lemma. \mathcal{M}_c^2 ist ein Vektorraum und $d(M, N) := \|M - N\|_{\mathcal{M}_c^2}$ eine Metrik auf \mathcal{M}_c^2 , sofern ununterscheidbare Martingale identifiziert werden.

5.13 Satz. (\mathcal{M}_c^2, d) ist ein vollständiger metrischer Raum.

5.14 Satz. Ist $M \in \mathcal{M}_c^2$ von endlicher Variation auf $[0, T]$, so ist M \mathbb{P} -f.s. konstant auf $[0, T]$.

5.15 Korollar. Jedes nicht-triviale (d.h. nicht \mathbb{P} -f.s. konstante) stetige Martingal besitzt unbeschränkte Variation, ist also insbesondere nicht differenzierbar.

5.16 Definition. Für eine Partition $\Pi = \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_m = T\}$ von $[0, T]$ und einen Prozess $(X_t, t \geq 0)$ setze

$$V_{t, \Pi}^2(X) := \sum_{i=1}^m (X_{t \wedge t_i} - X_{t \wedge t_{i-1}})^2, \quad t \in [0, T].$$

Falls es einen Prozess $(\langle X \rangle_t, t \geq 0)$ gibt, so dass für $T > 0$ und alle Folgen von Partitionen (Π_n) mit $|\Pi_n| \rightarrow 0$ gilt

$$V_{T, \Pi_n}^2(X) \xrightarrow{\mathbb{P}} \langle X \rangle_T \text{ für } n \rightarrow \infty,$$

so heißt $\langle X \rangle$ quadratischer Variationsprozess von X .

5.17 Satz. Jedes beschränkte und stetige Martingal M besitzt einen quadratischen Variationsprozess $\langle M \rangle$. Dieser ist (bis auf Ununterscheidbarkeit) eindeutig charakterisiert als einziger Prozess mit stetigen, monoton wachsenden Pfaden, so dass $\langle M \rangle_0 = 0$ und $(M_t^2 - \langle M \rangle_t, t \geq 0)$ ein Martingal ist.

5.18 Korollar. Zu jedem stetigen lokalen Martingal M existiert ein quadratischer Variationsprozess $\langle M \rangle$, der (bis auf Ununterscheidbarkeit) eindeutig charakterisiert ist als einziger stetiger, monoton wachsender Prozess, so dass $\langle M \rangle_0 = 0$ und $(M_t^2 - \langle M \rangle_t, t \geq 0)$ ein lokales Martingal ist.

6 Das Itô-Integral

Literatur. Karatzas/Shreve [9], Revuz/Yor [15], Klenke [11], Øksendal [13].

6.1 Konstruktion

6.1 Definition. Mit \mathcal{L}_0 werde die Menge der einfachen Prozesse bezeichnet. Für ein Martingal $M \in \mathcal{M}_c^2$ sei \mathcal{L}_M die Menge aller progressiv messbaren Prozesse $(X_t, t \geq 0)$ mit

$$\forall T > 0 : \|X\|_{M,T}^2 := \mathbb{E} \left[\int_0^T X_t^2 d\langle M \rangle_t \right] < \infty.$$

Für $X \in \mathcal{L}_M$ setze $\|X\|_{\mathcal{L}_M} := \sum_{n \geq 1} 2^{-n} (\|X\|_{M,n} \wedge 1)$.

6.2 Satz. (\mathcal{L}_M, d_M) mit $d_M(X, Y) := \|X - Y\|_{\mathcal{L}_M}$ ist ein vollständiger metrischer Raum (bei Identifizierung von Prozessen X, Y mit $\|X - Y\|_{\mathcal{L}_M} = 0$).

6.3 Satz. Für $M \in \mathcal{M}_c^2$ und einfache Prozesse $X \in \mathcal{L}_0$ besitzt das Integral $\int_0^t X_s dM_s := (X \circ M)_t$ folgende Eigenschaften:

- (a) $\int_0^\bullet X_s dM_s \in \mathcal{M}_c^2$, insbesondere also $\int_0^0 X_s dM_s = 0$, $\mathbb{E}[\int_0^t X_u dM_u | \mathcal{F}_s] = \int_0^s X_u dM_u$ für $0 \leq s \leq t$.
- (b) $\langle \int_0^\bullet X_s dM_s \rangle_t = \int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s$, insbesondere also $\mathbb{E}[(\int_0^t X_s dM_s)^2] = \mathbb{E}[\int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s]$ (Itô-Isometrie) und $\|\int_0^\bullet X_s dM_s\|_{\mathcal{M}_c^2} = \|X\|_{\mathcal{L}_M}$.
- (c) Für $\alpha \in \mathbb{R}$ und $X, Y \in \mathcal{L}_0$ gilt $\int_0^t (\alpha X_s + Y_s) dM_s = \alpha \int_0^t X_s dM_s + \int_0^t Y_s dM_s, t \geq 0$.

6.4 Korollar. Die Abbildung $X \mapsto \int_0^\bullet X_s dM_s$ ist eine lineare und isometrische Abbildung vom Unterraum $\mathcal{L}_0 \subseteq \mathcal{L}_M$ der einfachen Prozesse nach \mathcal{M}_c^2 . Diese kann in eindeutiger Weise (bis auf Ununterscheidbarkeit) stetig auf den Abschluss $\overline{\mathcal{L}_0} \subseteq \mathcal{L}_M$ fortgesetzt werden.

6.5 Satz. Zu jedem beschränkten, progressiv messbaren Prozess X und $T > 0$ existiert eine Folge $(X^{(m)})$ einfacher Prozesse mit

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left[\int_0^T (X_t^{(m)} - X_t)^2 dt \right] = 0.$$

6.6 Satz. Es gilt $\overline{\mathcal{L}_0} = \mathcal{L}_M$.

6.7 Definition. Für $X \in \mathcal{L}_M$ ist das Itô-Integral definiert als eindeutiger Grenzwert von Integralen über einfache Prozesse $X^{(m)}$ mit $\lim_{m \rightarrow \infty} \|X - X^{(m)}\|_{\mathcal{L}_M} = 0$:

$$\int_0^t X_s dM_s := \lim_{m \rightarrow \infty} \int_0^t X_s^{(m)} dM_s \quad (\text{Konvergenz in } \mathcal{M}_c^2).$$

6.8 Satz. Für $M \in \mathcal{M}_c^2$ und $X \in \mathcal{L}_M$ besitzt das Itô-Integral folgende Eigenschaften:

- (a) $\int_0^\bullet X_s dM_s \in \mathcal{M}_c^2$, insbesondere also $\int_0^0 X_s dM_s = 0$, $\mathbb{E}[\int_0^t X_u dM_u \mid \mathcal{F}_s] = \int_0^s X_u dM_u$ für $0 \leq s \leq t$.
- (b) $\langle \int_0^\bullet X_s dM_s \rangle_t = \int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s$, insbesondere also $\mathbb{E}[(\int_0^t X_s dM_s)^2] = \mathbb{E}[\int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s]$ (Itô-Isometrie) und $\|\int_0^\bullet X_s dM_s\|_{\mathcal{M}_c^2} = \|X\|_{\mathcal{L}_M}$.
- (c) Für $\alpha \in \mathbb{R}$ und $X, Y \in \mathcal{L}_M$ gilt $\int_0^t (\alpha X_s + Y_s) dM_s = \alpha \int_0^t X_s dM_s + \int_0^t Y_s dM_s$, $t \geq 0$.

6.9 Korollar. Für die Brownsche Bewegung B und $X, Y \in \mathcal{L}_B$ gilt

$$\mathbb{E} \left[\int_0^t X_s dB_s \right] = 0, \quad \mathbb{E} \left[\left(\int_0^t X_s dB_s \right) \left(\int_0^t Y_s dB_s \right) \right] = \mathbb{E} \left[\int_0^t X_s Y_s ds \right].$$

6.10 Definition. Für ein stetiges lokales Martingal M mit $M_0 = 0$ sei $\mathcal{L}_{M,loc}$ die Menge der progressiv messbaren Prozesse X mit $\mathbb{P}(\int_0^T X_t^2 d\langle M \rangle_t < \infty) = 1$ für alle $T > 0$. Ist (σ_n) eine lokalisierende Folge von Stoppzeiten für M und $\rho_n := \inf\{t \geq 0 \mid \int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s \geq n\} \wedge n$, so setze $\tau_n := \sigma_n \wedge \rho_n$ und definiere das erweiterte Itô-Integral

$$\int_0^t X_s dM_s := \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^t X_s^{\tau_n} dM_s^{\tau_n}.$$

6.11 Satz. Das erweiterte Itô-Integral ist wohldefiniert, linear im Integranden und ein stetiges lokales Martingal mit quadratischer Variation $\langle \int_0^\bullet X_s dM_s \rangle_t = \int_0^t X_s^2 d\langle M \rangle_s$, $t \geq 0$.

6.2 Die Itô-Formel

6.12 Definition. Ein stetiges Semimartingal $(X_t, t \geq 0)$ bezüglich (\mathcal{F}_t) ist ein Prozess, der sich schreiben lässt als

$$X_t = M_t + A_t, \quad t \geq 0,$$

mit einem stetigen lokalen (\mathcal{F}_t) -Martingal M mit $M_0 = 0$ und einem (\mathcal{F}_t) -adaptierten stetigen Prozess A , der Pfade von endlicher Variation besitzt. Man setzt

$$\int_0^t Y_s dX_s := \int_0^t Y_s dM_s + \int_0^t Y_s dA_s, \quad t \geq 0,$$

sofern $Y \in \mathcal{L}_{M,loc}$ und für alle ω, t das Stieltjes-Integral $\int_0^t Y_s(\omega) dA_s(\omega)$ wohldefiniert ist.

6.13 Lemma. Für ein stetiges Semimartingal $X = M + A$ gilt $\langle X \rangle_t = \langle M \rangle_t$.

6.14 Satz. Für stetige Semimartingale X und Y gilt die Formel der partiellen Integration:

$$X_t Y_t = X_0 Y_0 + \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s + \langle X, Y \rangle_t, \quad t \geq 0,$$

insbesondere auch $X_t^2 = X_0^2 + 2 \int_0^t X_s dX_s + \langle X \rangle_t$.

6.15 Satz (Itô-Formel). Ist X ein stetiges Semimartingal und $f \in C^2(\mathbb{R})$, so ist $f(X)$ ein stetiges Semimartingal, und es gilt:

$$f(X_t) = f(X_0) + \int_0^t f'(X_s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) d\langle X \rangle_s, \quad t \geq 0.$$

6.16 Satz (mehrdimensionale Itô-Formel). Ist $X = (X^1, \dots, X^d)$ ein Vektor von d stetigen Semimartingalen und $f \in C^2(\mathbb{R}^d)$, so gilt:

$$f(X_t) = f(X_0) + \sum_{i=1}^d \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x_i}(X_s) dX_s^i + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^d \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(X_s) d\langle X^i, X^j \rangle_s.$$

6.17 Korollar. Ist X ein stetiges Semimartingal und $f \in C^2(\mathbb{R}^2)$, so gilt:

$$f(X_t, t) = f(X_0, 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(X_s, s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(X_s, s) d\langle X \rangle_s + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(X_s, s) ds.$$

6.3 Martingaldarstellungssätze

6.18 Satz (Lévy). Für einen Prozess B sind äquivalent:

(a) B ist eine Brownsche Bewegung.

(b) B ist ein stetiges lokales Martingal mit $B_0 = 0$ und $\langle B \rangle_t = t$, $t \geq 0$.

6.19 Satz. Es sei M ein stetiges lokales Martingal, dessen quadratische Variation \mathbb{P} -f.s. absolut stetig ist. Dann existiert (möglicherweise auf einem erweiterten Wahrscheinlichkeitsraum) eine Brownsche Bewegung B und ein Prozess $X \in \mathcal{L}_{B,loc}$, so dass

$$M_t = M_0 + \int_0^t X_s dB_s, \quad t \geq 0.$$

6.20 Satz. Es sei B eine Brownsche Bewegung mit kanonischer Filtration (\mathcal{F}_t^B) . Dann ist jedes (\mathcal{F}_t^B) -Martingal M darstellbar als

$$M_t = M_0 + \int_0^t H_s dB_s \quad \mathbb{P}\text{-f.s.}, \quad t \geq 0,$$

mit einer Konstanten M_0 und einem Prozess $H \in \mathcal{L}_{B,loc}$. Insbesondere besitzt M also eine stetige Version mit absolut-stetiger quadratischer Variation.

6.21 Satz. Ist M ein stetiges lokales Martingal mit $M_0 = 0$ und $\langle M \rangle_\infty = \infty$, so ist

$$\tau_t := \inf\{s \geq 0 \mid \langle M \rangle_s > t\}, \quad t \geq 0,$$

eine Stoppzeit bezüglich der um Nullmengen vervollständigten Filtration. Der Prozess $B_t := M_{\tau_t}$ ist eine Brownsche Bewegung, und es gilt $M_t = B_{\langle M \rangle_t}$.

7 Anwendungen in der Finanzmathematik

Literatur. Elliot/Kopp [6], Karatzas/Shreve [9], Øksendal [13]

In einem einfachen Modell eines Finanzmarkts gibt es zwei Anlagemöglichkeiten:

- (a) eine risikolose Anlage (*Anleihe*) mit deterministischem Wert $S_t^0 = e^{rt}$ zur Zeit $t \geq 0$;
- (b) eine risikobehaftete Anlage (*Aktie*), deren Wert S_t^1 zur Zeit $t \geq 0$ durch ein stetiges Semimartingal modelliert wird, das an die verfügbaren Informationen \mathcal{F}_t zur Zeit t adaptiert ist.

Der Wert eines Portfolios zur Zeit $t \geq 0$, bestehend aus H_t^0 Anleihen und H_t^1 Aktien, ist gegeben durch

$$V_t = H_t^0 S_t^0 + H_t^1 S_t^1, \quad t \geq 0 \quad (\text{Vermögensprozess}).$$

Eine *selbstfinanzierende Anlagestrategie* ist ein (\mathcal{F}_t) -adaptierter Prozess $(H_t^0, H_t^1, t \geq 0)$, so dass

$$dV_t = H_t^0 dS_t^0 + H_t^1 dS_t^1, \quad t \geq 0.$$

Dabei wird vorausgesetzt, dass die zugehörigen Integrale wohldefiniert sind. Führe *diskontierte* Größen ein:

$$\tilde{S}_t^0 := 1, \quad \tilde{S}_t^1 = e^{-rt} S_t^1, \quad \tilde{V}_t = e^{-rt} V_t.$$

Bei selbstfinanzierender Strategie gilt $\tilde{V}_t = V_0 + \int_0^t H_u^1 d\tilde{S}_u^1$.

Eine *europäische Calloption* gibt dem Besitzer das Recht, zum Fälligkeitstermin (*maturity*) $T > 0$ eine Aktie zum Ausübungspreis (*strike*) $K > 0$ zu kaufen. Ihr Wert zur Zeit T ist also $C_T := (S_T^1 - K)^+ := \max(S_T^1 - K, 0)$. Betrachte das *Black-Scholes-Modell*:

$$dS_t^1 = \mu S_t^1 dt + \sigma S_t^1 dB_t, \quad t \geq 0.$$

Bezeichnet $C_t = C(S_t^1, t)$ den *fairen Preis* der Option zur Zeit $t \in [0, T]$ und $\tilde{C}_t = e^{-rt}C_t$, so gilt

$$\tilde{C}_t = C_0 + \int_0^t \frac{\partial}{\partial S} \tilde{C}(\tilde{S}_u^1, u) d\tilde{S}_u^1$$

mit dem fairen Preis zur Zeit $t = 0$ (*Black-Scholes-Formel*)

$$C_0 = S_0^1 \Phi(y) - K e^{-rT} \Phi(y - \sigma\sqrt{T}),$$

wobei $y := \frac{\log(S_0^1/K) + T(r + \sigma^2/2)}{\sigma\sqrt{T}}$ und Φ die Verteilungsfunktion von $\mathcal{N}(0, 1)$ bezeichnet.

Literatur

- [1] Bauer, H. (2002) *Wahrscheinlichkeitstheorie*, 5. Auflage, de Gruyter.
- [2] Billingsley, P. (1986) *Probability and Measure*, 2nd Edition, Wiley.
- [3] Billingsley, P. (1999) *Convergence of Probability Measures*, 2nd Edition, Wiley.
- [4] Da Prato, G. and Zabczyk, J. (1996) *Ergodicity for Infinite Dimensional Systems*, Cambridge University Press.
- [5] Durrett, R. (1999) *Essentials of Stochastic Processes*, Springer.
- [6] Elliot, R.J. and Kopp, P.E. (1999) *Mathematics of Financial Markets*, Springer.
- [7] Gänsler, P. und Stute, W. (1977) *Wahrscheinlichkeitstheorie*, Springer.
- [8] Grimmet, G. and Stirzacker, D. (2001) *Probability and Random Processes*, 3rd Edition, Oxford University Press.
- [9] Karatzas, I. and Shreve, S.E. (1999) *Brownian Motion and Stochastic Calculus*, 2nd Edition, Springer.
- [10] Karlin, S. and Taylor, H.M. (1975) *A First Course in Stochastic Processes*, 2nd Edition, Academic Press.
- [11] Klenke, A. (2006) *Wahrscheinlichkeitstheorie*, Springer.
- [12] Krengel, U. (2003) *Einführung in die Wahrscheinlichkeitstheorie und Statistik*, 7. Auflage, Vieweg.
- [13] Øksendal, B. (2002) *Stochastic Differential Equations*, 5th Edition, Springer.
- [14] Petersen, K. (1989) *Ergodic Theory*, Cambridge University Press.
- [15] Revuz, D. and Yor, M. (1999) *Continuous Martingales and Brownian Motion*, 3rd Edition, Springer.
- [16] Shiriyayev, A.N. (1984) *Probability*, Springer.