

Stochastische Prozesse I

Der Brownsche Prozess

Geschichte: 1827 beobachtete Robert Brown die Molekülbewegung.

Um 1900 versuchen Bachelier und Einstein die mathematische Beschreibung.

1923 gelingt Norbert Wiener das erste exakte Modell.

Motivation: Modellierung der Bewegung eines Teilchens (in Flüssigkeiten/Gasen) als Stochastischer Prozess (X_t) : Es ist sinnvoll, $T = \mathbb{R}_+ = [0, \infty)$ und $X_0 = 0$ zu setzen.

Aus der Annahme vieler kleiner Stöße folgt für X_t eine **Normal-Verteilung**.

Wegen der starken Viskosität (Dämpfung) kann man annehmen, dass die Verschiebungen in disjunkten Intervallen **unabhängig** sind. Aus Symmetrie-Betrachtungen folgt $EX_t = 0 \forall t$.

Die Verschiebung $X_{t+s} - X_t$ soll nicht von t abhängen. Daraus folgt: $X_{t+s} - X_t \sim \mathcal{N}(0, f(s))$.

Wegen der Unabhängigen „Zuwächse“ folgt $f(s+t) = f(s) + f(t)$ und damit $f(s) = b \cdot s$.

Schließlich sollen aus physikalischen Gründen die **Pfade** $t \mapsto X_t(\omega)$ **stetig** sein.

Definition BP 1: Ein **Brownscher Prozess** (oder **Wiener-Prozess**)

ist ein stochastischer Prozess $(X_t, t \in \mathbb{R}_+)$ mit

- (1) $X_0 = 0$ P -f.s. ,
- (2) (X_t) besitzt unabhängige Zuwächse,
- (3) $\mathcal{L}(X_{t+s} - X_t) = \mathcal{N}(0, bs) \forall s, t \geq 0$ (Standard: $b = 1$),
- (4) Fast alle Pfade sind stetig in t .

Im folgenden wird zuerst die **Existenz** betrachtet, dann die **Eigenschaften**.

Folgerung BP 2: Ohne Voraussetzung (4) existieren solche Prozesse kanonisch, **mit Vorauss. (4)** muss man Approximationen durch einfachere Prozesse heranziehen.

Die einfachste Möglichkeit benutzt zentrierte Binomial($\frac{1}{2}$)-Prozesse (linear ergänzt).

Wir betrachten zuerst den anschaulichen Zugang nach Wiener (s. Lamperti, Kap. 4).

Dieser hat den Vorteil, dass die Approximationsfolge für jedes feste t konvergiert (P -f.s.).

Dabei wird der Prozess aus „Dreiecksfunktionen“ mit $\mathcal{N}(0, 1)$ -Gewichten zusammengesetzt.

Satz BP 3: Ist $X_t(\omega) := \sum_{n=0}^{\infty} g_n(t)Z_n(\omega)$ mit unabhängigen Gewichten $Z_n \sim \mathcal{N}(0, 1)$,

und mit den Dreiecksfunktionen $g_0(t) = t1_{[0,1]}$, $g_1(t) = x1_{[0,1/2)}(x) + (1-x)1_{[1/2,1)}(x)$,

allgemein für $n \geq 1$ mit $n = 2^m + k$, $m = 0, 1, \dots$, $k = 0, 1, \dots, 2^m - 1$

mit den Dreiecksfunktionen $g_{2^m+k}(t) = \Delta(k \cdot 2^{-m}, 2^{-(m+1)}, 2^{-(m/2+1)})$,

wobei $\Delta(a, b, c)(t) := c(t-a)1_{[a, a+b)}(t) + c(2b-(t-a))1_{[a+b, a+2b)}(t)$,

dann **konvergiert** die Reihe $\sum_{n=0}^{\infty} g_n(t)Z_n(\omega)$ P -f.s. **gleichmäßig** (in t),

und $(X_t, t \in \mathbb{R}_+)$ ist ein **Brownscher Prozess auf $[0, 1]$** (mit $b=1$).

Satz BP 4: (1') Ein **Brownscher Prozess** (X_t) ist **zentriert**, d.h. es gilt $EX_t = 0 \forall t$,

(2') (X_t) besitzt die „**Kovarianzfunktion**“ $\text{Kov}(X_s, X_t) = E(X_s X_t) = \min(s, t)$,

(3') (X_t) ist ein „**Gauß-Prozess**“, d.h. $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ ist normalverteilt $\forall (t_1, \dots, t_n)$,

und die Eigenschaften (1'), (2'), (3') sind äquivalent zu (1), (2), (3).

Folgerung BP 5: (Y_t) mit $Y_0 = 0$, $Y_t = t \cdot X_{1/t}$ ($t \geq 0$) ist ein Brownscher Prozess.

Beweis: Man zeigt die Eigenschaften (1'), (2'), (3'), zur Stetigkeit in 0 s.u.