

# Kapitel 7

## Wahrscheinlichkeitsrechnung und stochastische Prozesse

Zufallsvariable, Wahrscheinlichkeitsdichte, Markov-Prozess („Zukunft hängt von der Vergangenheit nur über die Gegenwart ab.“)

### 7.1 Einführung (Brownsche Bewegung)

#### 7.1.1 Eindimensionale Irrfahrt

Teilchen bewegt sich auf x-Achse: wir werfen pro Zeiteinheit  $\tau$  eine Münze:

- bei Zahl: Sprung der Länge  $l$  nach rechts
- bei Wappen: Sprung der Länge  $l$  nach links

Gesucht: (bedingte) Wahrscheinlichkeit  $P(m, N | 0, 0)$ , dass Teilchen nach  $N$  Sprüngen (bzw. zur Zeit  $t = N\tau$ ) an der Stelle  $x = ml$ , wenn es anfänglich ( $t = 0$ ) bei  $x = 0$  war.

##### 7.1.1.1 Kombinatorische Herleitung

Wir bezeichnen mit  $P(m, N | 0, 0)$  die Wahrscheinlichkeit, von  $x = 0$  bei  $t = 0$  aus  $n_R$  Sprünge nach rechts und  $n_L = N - n_R$  Sprünge nach links zu machen.

Die Anzahl der Möglichkeiten,  $n_R$  Sprünge nach rechts und  $n_L$  Sprünge nach links zu machen, ist

$$P(m, N | 0, 0) = \left(\frac{1}{2}\right)^{n_R} \left(\frac{1}{2}\right)^{n_L} \cdot \frac{N!}{n_R!n_L!} = \left(\frac{1}{2}\right)^N \binom{N}{n_R}$$

mit

$$\begin{aligned} N &= n_R + n_L & m &= n_R - n_L \\ n_R &= \frac{N + m}{2} & m &= 2n_R - N \end{aligned}$$

$$P(m, N | 0, 0) = \left(\frac{1}{2}\right)^N \binom{N}{\frac{N+m}{2}}, \quad m = -N, -N+1, \dots, N$$

*Bemerkung.* Erhaltung der Wahrscheinlichkeit ist erfüllt (irgendwo ist das Teilchen nach  $N$  Sprüngen sicher):

$$\sum_{m=-N}^N P(m, N | 0, 0) = \left(\frac{1}{2}\right)^N \sum_{k=0}^N \binom{N}{k} = 1$$

da  $\sum_{k=0}^N \binom{N}{k} = 2^N$ .

Es gilt weiters die *Chapman-Kolmogorow-Gleichung*:

$$P(m, N+1 | 0, 0) = \frac{1}{2} [P(m+1, N | 0, 0) + P(m-1, N | 0, 0)] \quad (7.1)$$

*Beweis.*

$$\begin{aligned} P(m, N+1 | 0, 0) &= \left(\frac{1}{2}\right)^{N+1} \binom{N+1}{\frac{(N+1)+m}{2}} = \frac{1}{2} \left[ \left(\frac{1}{2}\right)^N \binom{N}{\frac{N+m+1}{2}} + \left(\frac{1}{2}\right)^N \binom{N}{\frac{N+m-1}{2}} \right] \\ &= \frac{1}{2} [P(m+1, N | 0, 0) + P(m-1, N | 0, 0)] \end{aligned}$$

□

### 7.1.1.2 Einsteins Herleitung

Wir betrachten  $P(m, N+1 | 0, 0)$  als die (bedingte) Wahrscheinlichkeit, nach  $N+1$  Sprüngen zu  $x$  zu gelangen. Das ist äquivalent zum Summe über die Produkte aus

- der (bedingten) Wahrscheinlichkeit, nach  $N$  Sprüngen zu einem Nachbarn von  $x$  zu gelangen,  $P(m \pm 1, N | 0, 0)$  und
- der (bedingten) Wahrscheinlichkeit, von einem Nachbarn von  $x$  nach  $x$  zu gelangen,  $\frac{1}{2}$ :

$$P(m, N+1 | 0, 0) = \frac{1}{2} [P(m+1, N | 0, 0) + P(m-1, N | 0, 0)]$$

## 7.1.2 Eindimensionale Brown'sche Bewegung

### 7.1.2.1 Historische Entwicklung

Experiment:

1785 Jean Ingenhousz: Kohlestaub auf Alkohol lässt höchst unregelmäßige Bewegung zu erkennen.

1827 Robert Brown: Unregelmäßige Pollenbewegungen in Flüssigkeiten

Theorie:

1905 Albert Einstein

1906 Sinduckowski

1908 P. Langevin

### 7.1.2.2 Theorie

Wir betrachten nun den Kontinuumsimes  $\tau \rightarrow 0, l \rightarrow 0$  heuristisch, wo

$$D := \frac{l^2}{2\tau} \dots \text{Diffusionskonstante}$$

festgehalten wird.

*Bemerkung.* In diesem Grenzfall gibt es keine Geschwindigkeit des Teilchens, da  $\frac{l}{\tau} \rightarrow \infty$

Es sind

$$\begin{aligned} \tau &= \frac{l^2}{2D} \rightarrow 0 \Rightarrow l \rightarrow 0 \\ m &= \frac{x}{l} \end{aligned}$$

in  $P(m, N|0, 0)$ ;  $N$ ...Schrittzahl

**Definition** (Bedingte Wahrscheinlichkeitsdichte).

$$p(x, t|0, 0)\Delta x := \sum_{m'} P(m', N|0, 0) \simeq \frac{\Delta x}{l} P(m, N|0, 0)$$

wo  $x = ml, t = N\tau, \Delta x \gg l$ , aber dennoch so klein, dass  $P$  innerhalb von  $\Delta x$  konstant ist.

$$\begin{aligned} ml - \frac{\Delta x}{2} &\leq m'l \leq ml + \frac{\Delta x}{2} \\ p(x, t|0, 0) &\simeq \frac{1}{l} P(m, N|0, 0) \end{aligned}$$

Wir betrachten also  $N = \frac{t}{\tau} = \frac{t2D}{l^2}$  und

$$p(x, t|0, 0) = \lim_{l \rightarrow 0} \frac{1}{l} P\left(\frac{x}{l}, \frac{t2D}{l^2} | 0, 0\right)$$

mit der Stirling-Formel  $k! \simeq \sqrt{2\pi k} \frac{k^k}{e^k}$

$$p(x, t|0, 0) = \frac{1}{2\sqrt{\pi Dt}} e^{-\frac{x^2}{4Dt}}$$

ist Lösung der Diffusionsgleichung

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial t} p(x, t|0, 0) &= D \frac{\partial^2}{\partial x^2} p(x, t|0, 0) \\ p(x, 0|0, 0) &= \delta(x) \end{aligned}$$

Die Diffusionsgleichung (identisch mit der Wärmeleitungsgleichung, Abschnitt ??) entsteht aus

$$\frac{p(x, t + \tau|0, 0) - p(x, t|0, 0)}{\tau}$$

unter Verwendung der Chapman-Kolmogorow-Gleichung (7.1)

$$p(x, t + \tau | 0, 0) = \frac{1}{2} [p(x + l, t | 0, 0) + p(x - l, t | 0, 0)]$$

$$\frac{p(x, t + \tau | 0, 0) - p(x, t | 0, 0)}{\tau} = \frac{l^2}{2\tau} \frac{p(x + l, t | 0, 0) - 2p(x, t | 0, 0) + p(x - l, t | 0, 0)}{l^2}$$

$$\frac{\partial p}{\partial t} = D \frac{\partial^2 p}{\partial x^2}$$

**Definition** ((Bedingter) Erwartungswert des Ortes).

$$\langle x_t \rangle := \int_{-\infty}^{+\infty} dx x p(x, t | 0, 0) = 0$$

$$\langle x_t^2 \rangle := \int_{-\infty}^{+\infty} dx x^2 p(x, t | 0, 0) = \frac{1}{2\sqrt{\pi Dt}} \sqrt{4\pi Dt} \frac{1}{2} 4Dt = 2Dt$$

Da  $p(x, t | 0, 0)$  gerade in  $x$  ist und  $x$  ungerade, verschwindet das Integral und damit  $\langle x_t \rangle$ . Der Mittelwert des Quadrats des Abstandes des Teilchens vom Startpunkt verschwindet nicht; er nimmt *linear* in der Zeit zu! („*Diffusion*“)

### 7.1.3 Langevins Beschreibung der Brown'schen Bewegung

Langevin: Auf das Brown'sche Teilchen wirkt eine konventionelle Reibungskraft proportional zu seiner Geschwindigkeit und eine „fluktuierende“ Kraft  $\eta(t)$ , die die phänomenologische Beschreibung der zahlreichen Zusammenstöße des Teilchens mit den Flüssigkeitsmolekülen darstellt. Die Bewegungsgleichung (*Langevin-Gleichung*) lautet also

$$m \frac{d^2 x}{dt^2}(t) = -a \frac{dx(t)}{dt} + \eta(t) \quad (7.2)$$

wo  $a = 12\pi jr$  mit der Zähigkeit  $j$  und dem Teilchenradius  $r$ . (Mathematisch exaktere Formulierung folgt später). Multiplikation mit  $x$  und Anwendung der Produktregel

$$\frac{d^2 x^2}{dt^2} = \frac{d}{dt} \frac{dx^2}{dt} = \frac{d}{dt} \left( 2x \frac{dx}{dt} \right) = 2 \left( \frac{dx}{dt} \right)^2 + 2x \frac{d^2 x}{dt^2}$$

ergibt

$$m \frac{d^2 x}{dt^2} \cdot x = -a \frac{dx(t)}{dt} \cdot x + \eta(t) \cdot x$$

$$\frac{m}{2} \frac{d^2 x^2}{dt^2} - m \left( \frac{dx}{dt} \right)^2 = -\frac{a}{2} \frac{dx^2}{dt} + \eta x$$

Wir bilden nun den Mittelwert  $\frac{m}{2} \frac{d^2 \langle x^2 \rangle}{dt^2}$ . Dazu verwenden wir aus der statistischen Mechanik für die mittlere kinetische Energie  $\left\langle \left\langle \frac{m}{2} \left( \frac{dx}{dt} \right)^2 \right\rangle \right\rangle = \frac{1}{2} kT$  (mit der (absoluten) Temperatur  $T$  und der Boltzmann-Konstante  $k$ ); des weiteren, „wegen der Unregelmäßigkeit von  $\eta$ “:  $\langle \langle \eta x \rangle \rangle = 0$ , und, für ein Brown'sches

Teilchen,  $\frac{a}{2} \frac{d\langle x^2 \rangle}{dt} = \text{const} \cdot e^{-\frac{a}{m}t} \simeq 0$

$$\begin{aligned} \frac{m}{2} \frac{d^2 \langle x^2 \rangle}{dt^2} - kT &= -\frac{a}{2} \frac{d \langle x^2 \rangle}{dt} \\ \frac{d \langle x^2 \rangle}{dt} &= \frac{2kT}{m} + \text{const} \cdot e^{-\frac{a}{m}t} = \frac{2kT}{m} \\ \langle x^2 \rangle &\simeq 2 \frac{kT}{m} t = 2Dt \end{aligned}$$

*Bemerkung.* Die mathematisch wohldefinierte Formulierung für die Ableitung der Langevin-Gleichung erfolgte erst 1951 (also ca. 40 Jahre später) in Form des stochastischen Differentialkalküls von K. Itô; mehr dazu später.

## 7.2 Grundlagen der Wahrscheinlichkeitstheorie

Die möglichen Ausgänge eines Zufallsexperiment heißen *Elementarereignisse*  $\omega$ , die Menge aller Elementarereignisse *Stichprobenmenge*  $\Omega$

**Beispiel.** Einmal würfeln:  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

*Beobachtbares* oder *interessantes* Ereignis  $A$ : ist eine Untermenge von  $\Omega$ ,  $A \subset \Omega$

**Beispiel.** Gewürfelte Augenzahl ist gerade:  $A = \{2, 4, 6\}$

Sei  $\mathcal{A}$  die Menge aller beobachtbaren oder interessanten Ereignisse

**Definition** (Wahrscheinlichkeit). Sei  $\Omega$  die Stichprobenmenge,  $\mathcal{A}$  eine  $\sigma$ -Algebra

$$P : \mathcal{A} \mapsto [0, 1]$$

heißt *Wahrscheinlichkeit*, wenn

1.  $0 \leq P(A) \leq 1$  für alle  $A \in \mathcal{A}$
2.  $P(\emptyset) = 0$ ,  $P(\Omega) = 1$
3.  $P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$  falls  $A_n \cap A_m = \emptyset$  ( $n \neq m$ ),  $\forall A_n \in \mathcal{A}$

$(\Omega, \mathcal{A}, P)$  heißt *Wahrscheinlichkeitsraum*

**Definition** (Zufallsvariable). Sei der Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  gegeben; die Zufallsvariable

$$X : \Omega \mapsto \mathbb{R} : \omega \rightarrow X(\omega)$$

ist eine *messbare* Abbildung von  $\Omega$  nach  $\mathbb{R}$ .

**Beispiel.** Nummer des Rings der Zielscheibe, in dem der Pfeil steckt.

**Definition** (Mehrdimensionale Zufallsvariable). Seien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  auf  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  definierte Zufallsvariable

$$X : \Omega \mapsto \mathbb{R}^n : \omega \rightarrow (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega))$$

**Beispiel.**  $\Omega = \{\text{Bevölkerung einer Stadt}\}$

$X_1 \dots$  Größe

$X_2 \dots$  Gewicht

$X_3 \dots$  Alter

**Definition** (Stetige Zufallsvariable).  $X$  heißt *stetige Zufallsvariable*, wenn es eine Wahrscheinlichkeitsdichte  $p(x)$  gibt, sodass

$$P(\{\omega \in \Omega | X(\omega) < t\}) = P(X < t) = \int_{-\infty}^t p(x) dx$$

*Bemerkung.*

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P(\{\omega \in \Omega | X(\omega) < t\}) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1$$

(irgendeinen Wert hat  $X$ )

*Bemerkung.*

$$P(X \in [a, b]) = \int_a^b p(x) dx$$

da, gemäß den Axiomen von  $P$ ,

$$\begin{aligned} P(X < a) + P(a \leq x \leq b) &= P(x < b) \\ P(a \leq x \leq b) &= P(x < b) - P(X < a) \end{aligned}$$

Mehrdimensionale, stetige Zufallsvariable

$$P(\{\omega \in \Omega | (X_1(\omega), X_n(\omega), \dots, X_n(\omega)) \in B\}) = P(X \in B) = \int_B p(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n$$

**Definition** (Erwartungswert einer stetigen Zufallsvariable  $X$ ).

$$\langle X \rangle = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x) dx$$

beziehungsweise, falls  $Y = g(X)$ ,

$$\langle Y \rangle = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)p(x) dx$$

## 7.3 Stochastische Prozesse

**Definition** (Stochastischer Prozess). Sei  $I$  ein Intervall in  $\mathbb{R}$ . Wenn für jedes  $t \in I$  eine Zufallsvariable  $X_t : \Omega \mapsto \mathbb{R}$  existiert, dann heißt  $\{X_t\}_{t \in I}$  *stochastischer Prozess*.

**Beispiel.** Mein Kapital beim Pokerspiel als Funktion der Zeit.

Wir betrachten solche stochastische Prozesse, die durch Vorgabe *aller*  $p_i(x_1, t_1; x_2, t_2; \dots)$  definiert sind. Dann ist  $p_i$  die Dichte zur Wahrscheinlichkeit, dass  $x_1$  zu  $t_1$ ,  $x_2$  zu  $t_2, \dots$  angenommen wird, wobei folgende Eigenschaften der  $p_i$  gefordert werden:

1.  $p_i \geq 0$
2.  $p_i$  bleiben unverändert, wenn  $(x_k, t_k) \leftrightarrow (x_j, t_j)$  ausgetauscht werden

3.  $\int p(y_1, t_1; \dots; y_{n-1}, t_{n-1}; y_n, t_n) dy_n = p(y_1, t_1; \dots; y_{n-1}, t_{n-1})$  (Verträglichkeitsbedingung)
4.  $\int p(y, t) dy = 1$

**Satz** (Fundamentalsatz von Kolmogoroff (o. Bew.)). *Zu jeder Familie von  $p_i$  mit obigen Eigenschaften existiert ein Maßraum  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  und ein entsprechender stochastischen Prozess  $\{X_t\}_{t \in I}$ .*

*Bemerkung.* Für festes  $t_0$  ist  $X_{t_0}(\omega)$  eine Abbildung von  $\Omega \rightarrow \mathbb{R}: \omega \rightarrow X_{t_0}(\omega)$ , also eine Zufallsvariable. Für festes  $\omega_0$  ist  $X_t(\omega_0)$  eine Abb.  $I \rightarrow \mathbb{R}, t \rightarrow X_t(\omega_0)$ , also ein stochastischer Prozess, genannt *Pfad* oder *Realisierung* des stoch. Prozesses.

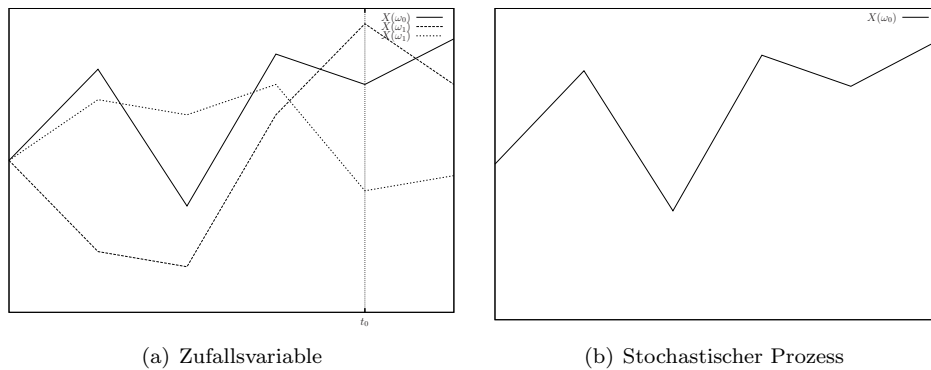


Abbildung 7.1: Zufallsvariable und stochastischer Prozess

**Definition** (bedingte Wahrscheinlichkeitsdichte).

$$p(x_1, t_1; x_2, t_2; \dots \mid y_1, \tau_1; y_2, \tau_2; \dots) := \frac{p(x_1, t_1; x_2, t_2; \dots; y_1, \tau_1; y_2, \tau_2; \dots)}{p(y_1, \tau_1; y_2, \tau_2; \dots)}$$

Wahrscheinlichkeitsdichte, dass  $x_1$  zu  $t_1$ ,  $x_2$  zu  $t_2$ , ... angenommen wird, wenn  $y_1$  zu  $\tau_1$ ,  $y_2$  zu  $\tau_2$ , ... angenommen wird.

**Definition** (Markov-Prozess).  $X_t$  heißt *Markov-Prozess*, wenn für  $\tau_1 < \dots < \tau_m < t_1 < \dots < t_n$  gilt:

$$p(x_1, t_1; x_2, t_2; \dots; x_n, t_n \mid y_1, \tau_1; y_2, \tau_2; \dots; y_m, \tau_m) = p(x_1, t_1; x_2, t_2; \dots; x_n, t_n \mid y_m, \tau_m)$$

Bedingte Wahrscheinlichkeitsdichte eines Markov-Prozesses ist ausschließlich durch aktuellste Bedingung bestimmt: "Zukunft hängt von der Vergangenheit nur über die Gegenwart ab."

**Beispiel** (Kapital beim Pokern). Nur zu dem Kapital, das ich gerade habe, kann ich etwas dazugewinnen, bzw. etwas davon verlieren.

**Satz.** *Ein Markov-Prozess ist durch  $p(x, t)$  und  $p(x_2, t_2 \mid x_1, t_1)$  vollständig bestimmt (o. Bew.)*

**Beispiel.** Sei  $t_1 < t_2 < t_3$

$$\begin{aligned} p(y_1, t_1; y_2, t_2; y_3, t_3) &= p(y_3, t_3 \mid y_1, t_1; y_2, t_2) \cdot p(y_1, t_1; y_2, t_2) \\ &= p(y_3, t_3 \mid y_2, t_2) p(y_2, t_2 \mid y_1, t_1) p(y_1, t_1) \end{aligned}$$

Können also auf Zwei-Punkt- und Ein-Punkt-Bedingung zurückführen.

**Chapman-Kolmogorow-Gleichung**  $p(x, t)$  und  $p(x_2, t_2 | x_1, t_1)$  sind nicht beliebig wählbar, sondern erfüllen:

1. die Verträglichkeitsbedingung  $p(y_3, t_3) = \int_{-\infty}^{\infty} p(y_1, t_1; y_3, t_3) dy_1$  bzw.

$$p(y_3, t_3) = \int_{-\infty}^{\infty} p(y_3, t_3 | y_1, t_1) p(y_1, t_1) dy_1$$

2. Für Markovprozesse und mit  $t_1 < t_2 < t_3$  gilt

$$\begin{aligned} p(y_1, t_1; y_2, t_2; y_3, t_3) &= p(y_3, t_3 | y_2, t_2) p(y_2, t_2 | y_1, t_1) p(y_1, t_1) \\ \frac{p(y_1, t_1; y_2, t_2; y_3, t_3)}{p(y_1, t_1)} &= p(y_3, t_3 | y_2, t_2) p(y_2, t_2 | y_1, t_1) \end{aligned}$$

und, mit Integration über  $y_2$ ,

$$p(y_3, t_3 | y_1, t_1) = \int_{-\infty}^{\infty} dy_2 p(y_3, t_3 | y_2, t_2) p(y_2, t_2 | y_1, t_1)$$

Das ist die Chapman-Kolmogoroff-Gleichung (7.1).

**Differentielle Chapman-Kolmogorow-Gleichung** Wir schreiben im Folgenden die Chapman-Kolmogoroff-Gleichung (7.1) als DGL um. Zunächst seien

$$A(y, t) := \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \int_{|x-y| < \epsilon} dx (x-y) p(x, t + \Delta t | y, t) \quad (7.3)$$

$$B(y, t) := \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \int_{|x-y| < \epsilon} dx (x-y)^2 p(x, t + \Delta t | y, t) - \mathcal{O}(\epsilon) \quad (7.4)$$

$$0 = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} p(x, t + \Delta t | y, t) \quad \text{für } |x-y| > \epsilon \quad (7.5)$$

Sei  $t > t'$  und  $f(x)$  eine beliebige, zweimal stetig differenzierbare Funktion; dann ist

$$\begin{aligned} \int dx f(x) \frac{\partial}{\partial t} p(x, t | y, t') &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \left\{ \int dx f(x) p(x, t + \Delta t | y, t') - \int dz f(z) p(z, t | y, t') \right\} \\ &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \left\{ \int dx f(x) \int dz p(x, t + \Delta t | z, t) p(z, t | y, t') \right. \\ &\quad \left. - \int dz f(z) \int dx p(x, t + \Delta t | z, t) p(z, t | y, t') \right\} \\ &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \int \int dx dz [f(x) - f(z)] p(x, t + \Delta t | z, t) p(z, t | y, t') \end{aligned}$$

In der zweiten Zeile haben wir die Chapman-Kolmogoroff-Gleichung (7.1) sowohl im ersten wie auch im zweiten Term verwendet, und im zweiten Term zusätzlich, dass  $\int dx p(x, t + \Delta t | z, t) = 1$ . Nun entwickeln wir  $f(x) - f(z)$  in eine Taylor-Reihe in  $z$ ,

$$f(x) - f(z) = (x-z) \frac{\partial f}{\partial z}(z) + \frac{1}{2} (x-z)^2 \frac{\partial^2 f}{\partial z^2}(z) + \dots$$



und damit

$$\begin{aligned} \int dx f(x) \frac{\partial}{\partial t} p(x, t | y, t') &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \int_{|x-z| < \epsilon} dx dz \left[ (x-z) \frac{\partial f}{\partial z}(z) + \frac{1}{2} (x-z)^2 \frac{\partial^2 f}{\partial z^2}(z) + \dots \right] \cdot \\ &\quad p(x, t + \Delta t | z, t) p(z, t | y, t') + \lim_{\Delta t} \frac{1}{\Delta t} \int_{|x-z| > \epsilon} dx dz \dots \\ &= \int dz \left[ A(z, t) \frac{\partial f}{\partial z}(z) + \frac{1}{2} B(z, t) \frac{\partial^2 f}{\partial z^2}(z) \right] p(z, t | y, t') \end{aligned}$$

unter Verwendung von (7.3, 7.4, 7.5). Weiters erhalten wir mittels partieller Integration

$$\int dx f(x) \frac{\partial}{\partial t} p(x, t | y, t') = \int dz f(z) \left[ -\frac{\partial}{\partial z} (Ap) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial z^2} (Bp) \right] = \int dz f(z) \frac{\partial}{\partial z} \left[ -A + \frac{1}{2} \frac{\partial}{\partial z} B \right]$$

und, da  $f(x)$  beliebig, schließlich:

**Fokker-Planck-Gleichung:**

$$\frac{\partial}{\partial t} p(x, t | y, t') = \frac{\partial}{\partial x} \left[ -A(x, t) + \frac{1}{2} \frac{\partial}{\partial x} B(x, t) \right] p(x, t | y, t') \quad (7.6)$$

**Beispiel.**  $A = 0$ ,  $B = 1$  führt zur Diffusionsgleichung, welche die Brown'sche Bewegung beschreibt: „Wiener-Prozess“ (Diffusionskonstante  $D = \frac{1}{2}$ ). Schreibweise, wenn es sich um Wiener-Prozess handelt:  $W_t$  statt  $X_t$

## 7.4 Stochastische Differenzialgleichungen und der Itô-Kalkül

Allgemein ist die Langevin Gleichung

$$\frac{dx(t)}{dt} = a(x(t), t) + b(x(t), t)\eta(t)$$

$\eta(t)$  sei „höchst unregelmäßig“ (weißes Rauschen), sodass

$$\langle \langle \eta(t) f(x(t)) \rangle \rangle = 0$$

und insbesondere

$$\langle \langle \eta(t) \rangle \rangle = 0 \quad \langle \langle \eta(t)\eta(t') \rangle \rangle = \delta(t - t')$$

**Behauptung.**

$$W_t(\omega_0) := \int_0^t \eta(\tau) d\tau$$

ist Wiener-Prozess.

*Beweis.*

$$\langle \langle W_t^2 \rangle \rangle = \int_0^t d\tau \int_0^t d\tau' \langle \langle \eta(\tau)\eta(\tau') \rangle \rangle = \int_0^t d\tau \int_0^t d\tau' \delta(\tau - \tau') = t$$

(Also ist wie zuvor die Diffusionskonstante  $D = \frac{1}{2}$ )

□

Wir erkennen:

$$\langle\langle \dots \rangle\rangle = \langle \dots \rangle$$

Also der üblicher Erwartungswert bezüglich Wahrscheinlichkeitsdichten des Wiener-Prozesses.

Wir schreiben nun die Langevin-Gleichung (7.2) als Integralgleichung um

$$x(t) - x(0) = \int_0^t a(x(\tau), \tau) d\tau + \int_0^t b(x(\tau), \tau) \eta(\tau) d\tau$$

mit

$$W_t = \int_0^t \eta(\tau) d\tau$$

motivieren wir salopp

$$dW_t = \eta(t) dt$$

und *definieren* mathematisch sauber (ohne  $\eta$ )

$$x(t) - x(0) = \int_0^t a(x(\tau), \tau) d\tau + \int_0^t b(x(\tau), \tau) dW_\tau$$

Das ist eine stochastische Integralgleichung;  $\int_0^t a(x(\tau), \tau) d\tau$  ist gewöhnliches Riemann-Integral,  $\int_0^t b(x(\tau), \tau) dW_\tau$  ist Ito-stochastisches Integral.

**Definition** (Itô-stochastisches Integral).

$$\int_0^t b(x(\tau), \tau) dW_\tau = \text{qm} - \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \sum_{i=1}^n b(x(t_{i-1}), t_{i-1}) (W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) \right\}$$

Dabei ist  $n$  die Anzahl der Unterteilungen des Intervalls  $[0, t]$ ; und

$$\text{qm} - \lim_{n \rightarrow \infty} s_n = s \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \langle (s_n - s)^2 \rangle = 0$$

**Definition** (Itô-stochastische Differentialgleichung).

$$dx = a(x(t), t) dt + b(x(t), t) dW_t$$

ist symbolische Schreibweise, bedeutet das gleiche wie die stochastische Integralgleichung.

**Satz** (Zusammenhang von Itô-stochastischer DGL und Fokker-Planck-Gleichung (o.Bew.)).

$$dx = a dt + b dW_t \Leftrightarrow \frac{\partial p}{\partial t} = \frac{\partial}{\partial x} \left( -a + \frac{1}{2} \frac{\partial}{\partial x} b^2 \right) p$$