

# Zusammenfassung: Kapitel 7

- Eine *Zufallsvariable*  $X$  ist eine messbare Abbildung von einem Wahrscheinlichkeitsraum  $\Omega$  nach  $\mathbb{R}$ :

$$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}.$$

Man hat

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(u) \, du,$$

wobei  $f$  die *Dichtefunktion* von  $X$  ist. Der *Erwartungswert* von  $X$  ist definiert als

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{\infty} u f(u) \, du.$$

Die *Varianz* von  $X$  lautet

$$\text{Var}[X] = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2].$$

Wir sagen, dass zwei Zufallsvariablen  $X$  und  $Y$  *unabhängig* sind, falls

$$\mathbb{E}[g(X)h(Y)] = \mathbb{E}[g(X)]\mathbb{E}[h(Y)] \quad \forall g, h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}.$$

Die Zufallsvariable  $X$  ist *normalverteilt*,  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , falls

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}.$$

- Sei  $\mathbb{T} \subset \mathbb{R}$  oder  $\mathbb{Z}$  eine kontinuierliche, bzw. diskrete, Zeit. Eine Funktion  $X : \mathbb{T} \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ist ein *stochastischer Prozess*, falls  $X(t, \cdot)$  eine Zufallsvariable für alle  $t \in \mathbb{T}$  ist. Notation  $X(t) = X_t(\cdot) = X(t, \cdot)$ .
- $W(t)$  ist eine *Brownsche Bewegung* oder ein *Standard Wiener-Prozess* auf  $[0, T]$ , falls
  1.  $W(0) = 0$
  2. Für  $0 \leq s \leq t \leq T$  gilt  $W(t) - W(s) \sim N(0, t - s)$
  3. Für  $0 \leq s \leq t \leq u \leq v \leq T$  sind  $W(t) - W(s)$  und  $W(v) - W(u)$  unabhängig.

Dieser Prozess ist stetig, aber nicht differenzierbar.

- Für eine Zerlegung des Intervalls  $[0, T]$  mit Schrittweite  $t_{j+1} - t_j = \Delta t$  haben wir zwei Definitionen eines *stochastischen Integrals* gesehen.

Das *Ito-Integral*

$$\int_0^T h(t) \, dW(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \sum_j h(t_j)(W(t_{j+1}) - W(t_j)).$$

Das *Stratonovitch-Integral*

$$\int_0^T h(t) \circ dW(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \sum_j h\left(\frac{t_j + t_{j+1}}{2}\right)(W(t_{j+1}) - W(t_j)).$$

Eigenschaften des Ito-Integrals:

1.  $\mathbb{E}[\int_0^T h(t) dW(t)] = 0$
2.  $\mathbb{E}[(\int_0^T g(t) dW(t))(\int_0^T h(t) dW(t))] = \mathbb{E}[\int_0^T g(t)h(t) dt]$

- Seien  $f$  und  $g$  gegeben, der stochastische Prozess  $X(t)$  erfüllt die *stochastische Differentialgleichung*

$$\begin{aligned} dX(t) &= f(X(t))dt + g(X(t))dW(t) \\ X(0) &= X_0 \end{aligned}$$

wenn und nur wenn

$$X(t) - X(0) = \int_0^t f(X(s)) ds + \int_0^t g(X(s)) dW(s).$$

- Falls  $X(t)$  eine Lösung von  $dX(t) = f(X(t))dt + g(X(t))dW(t)$  ist und  $U : [0, T] \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  glatt genug ist, dann ist  $Y(t) := U(t, X(t))$  die Lösung von (*Ito-Formel*)

$$\begin{aligned} dY(t) &= \left( \frac{\partial U}{\partial t}(t, X(t)) + f(X(t)) \frac{\partial U}{\partial x}(t, X(t)) + \frac{1}{2} g^2(X(t)) \frac{\partial^2 U}{\partial x^2}(t, X(t)) \right) dt \\ &+ g(X(t)) \frac{\partial U}{\partial x}(t, X(t)) dW(t). \end{aligned}$$

- Das *Euler-Maruyama-Verfahren* lautet

$$X_{n+1} = X_n + f(X_n)\Delta t + g(X_n)\Delta W_n,$$

wobei  $\Delta W_n := W_{n+1} - W_n \sim N(0, \Delta t)$ .

Dieses Verfahren *konvergiert stark mit der Ordnung  $p = 1/2$* , d.h.

$$\sup_{0 \leq t_n \leq T} \mathbb{E}[|X_n - X(t_n)|] \leq C\Delta t^{1/2}.$$

Dieses Verfahren *konvergiert schwach mit der Ordnung  $p = 1$* , d.h.

$$\sup_{0 \leq t_n \leq T} |\mathbb{E}[\Phi(X_n)] - \mathbb{E}[\Phi(X(t_n))]| \leq C\Delta t^1,$$

wobei  $\Phi$  eine gegebene Funktion ist.