

## Stochastische Prozesse II

### 1.1 Stochastische Kontroll-Theorie: Feedback-Steuerung

Die Stochastische Kontroll-Theorie basiert auf **Stochastischen Differentialgleichungen**, und diese auf dem **Itô-Integral**  $B(t) = \int_0^t b(s) dW_s$ , wobei  $(W_s)$  ein Brownscher Prozess ist und  $(b(s))$  ein stochastischer Prozess mit  $\int_0^t |b(s)|^2 ds < \infty$ , der bzgl.  $(W_s)$  nicht vorgreifend ist.

Ein **Stochastisches Differential**  $dX_t = a(t) dt + b(t) dW_t$  (1.1)

ist – mit gegebenem  $X_0$  – die Kurzschreibweise für

$$X_t = X_0 + \int_0^t a(s) ds + \int_0^t b(s) dW_s, \quad t \in [0, T]. \quad (1.2)$$

[Dabei ist  $(a(s))$  ein bzgl.  $(W_s)$  nicht vorgreifender stoch. Prozess mit  $\int_0^t |a(s)| ds < \infty$ .]

Eine **Stochastische Differentialgleichung**

$$dX_t = a(X_t, t) dt + b(X_t, t) dW_t \quad (X_0 \text{ gegeben}) \quad (1.3)$$

ist die Aufgabe, einen Prozess  $(X_t)$  (mit gewissen Eigenschaften) zu finden, der (1.3) erfüllt. Man beachte, dass (1.3) auch auf der rechten Seite vom Prozess  $(X_t)$  abhängt.

Die Prozesse  $X_t$  und  $W_t$  können **auch mehrdimensional** sein, z.B.  $X_t \in \mathbb{R}^n$ ,  $W_t \in \mathbb{R}^m$ . Dann ist  $a(\cdot)$  ein  $n$ -Vektor und  $b(\cdot)$  eine  $n \times m$ -Matrix aus entsprechenden Funktionen.

Ein **Steuerungs-Problem** benötigt zusätzlich noch einen Steuerungsprozess  $(U_t)$ .

Bei einem **Feedback-Steuerungs-Problem** ist  $U_t = \hat{u}(X_t, t)$  für geeignete Fkt.  $\hat{u}(x, t)$ .

Ein **Feedback-Steuerungs-Problem** besteht aus

– einer Bewegungsgleichung  $dX_t = a(X_t, \hat{u}(X_t, t), t) dt + b(X_t, \hat{u}(X_t, t), t) dW_t$  (1.4)

– mit Anfangszustand  $X_0$ ,

– einer Kostenrate  $L(x, u, t)$ , Endkosten  $\Phi(x_T)$  und damit

– einer Zielfunktion  $I(x_0, \hat{u}) := E \left[ \int_0^T L(X_t, \hat{u}(X_t, t), t) dt + \Phi(X_T) \mid X_0 = x_0 \right]$  (1.5)

**Gesucht ist eine Steuerungsfunktion**  $\hat{u}(x, t)$ , z.B.  $\hat{u} : \mathbb{R}^n \times [0, T] \rightarrow \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^d$ , die eine Lösung von (1.4) ermöglicht und mit der  $I(x_0, \hat{u})$  für alle  $x_0$  minimal wird.

**Bedingungen** an  $a, b, L, \Phi, \hat{u}, X_0$ :

$a : \mathbb{R}^n \times \mathcal{D} \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^n$  stetig und es ex.  $K > 0$  mit  $\|a(x, u, t)\| \leq K(1 + \|x\| + \|u\|)$   
 und  $\|a(x, u, t) - a(y, v, t)\| \leq K(\|x - y\| + \|u - v\|) \quad \forall (x, u, t), (y, v, t)$ ,

$b : \mathbb{R}^n \times \mathcal{D} \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^{n \times m}$  stetig und es ex.  $K > 0$  mit  $\|b(x, u, t)\| \leq K(1 + \|x\| + \|u\|)$   
 und  $\|b(x, u, t) - b(y, v, t)\| \leq K(\|x - y\| + \|u - v\|) \quad \forall (x, u, t), (y, v, t)$ ,

$L : \mathbb{R}^n \times \mathcal{D} \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$  stetig und es ex.  $K > 0$  mit  $\|L(x, u, t)\| \leq K(1 + \|x\| + \|u\|)^2 \quad \forall (x, u, t)$ ,

$\Phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  stetig und es ex.  $K > 0$  mit  $\|\Phi(x)\| \leq K(1 + \|x\|)^2 \quad \forall x$ ,

$\hat{u} : \mathbb{R}^n \times [0, T] \rightarrow \mathcal{D}$  stetig und es ex.  $K > 0$  mit  $\|\hat{u}(x, t)\| \leq K(1 + \|x\|)$   
 und  $\|\hat{u}(x, t) - \hat{u}(y, t)\| \leq K\|x - y\| \quad \forall (x, t), (y, t)$ ,

$X_0 : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$  stoch. unabhängig von  $(W_t)$  und  $E \|X_0\|^2 < \infty$ .

**Weiteres Vorgehen:** Man betrachtet die Zielfunktion auch für alle Zwischenpunkte  $(s, x)$ , also  $I(s, x, \hat{u}) := E \left[ \int_s^T L(X_t, \hat{u}(X_t, t), t) dt + \Phi(X_T) \mid X_s = x \right]$  und hiervon das Differential, das bei einer optimalen Steuerung für alle  $(s, x)$  minimal sein müsste. Daraus erhält man hinreichende Bedingungen für den optimalen Wert und eine optimale Steuerung.