



Westfälische  
Wilhelms-Universität  
Münster

# Theorie und Anwendung optimaler Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen

Vortrag Skiseminar 2011

Bahne Christiansen

19. Februar 2011

## > Übersicht

### 1.) Einführende Beispiele

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

## > Übersicht

1.) Einführende Beispiele

2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse

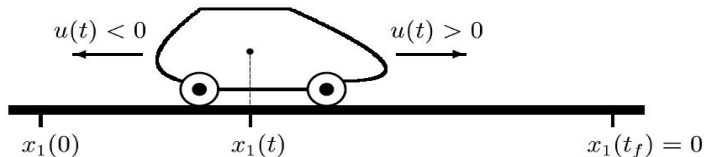
3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen

4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen

5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

## > Wie steuert man am schnellsten einen Wagen?

Skizze:



**Relevante Größen:**

$x_1(t)$  : Position des Wagens zum Zeitpunkt  $t \in [0, T]$ ,

$x_2(t)$  : Geschwindigkeit des Wagens zum Zeitpunkt  $t \in [0, T]$ ,

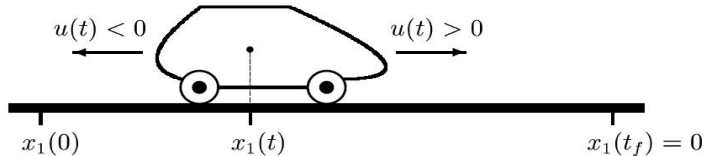
$u(t)$  : Beschleunigung des Wagens zum Zeitpunkt  $t \in [0, T]$ .

**Ziel:** Steuere den Wagen in minimaler Zeit  $T$  vom Startpunkt  $x_1(0) = -4$  zum Endpunkt  $x_1(T) = 0$  ( $x_2(0) = x_2(T) = 0$ ).



## > Zeitoptimale Steuerung des Wagens

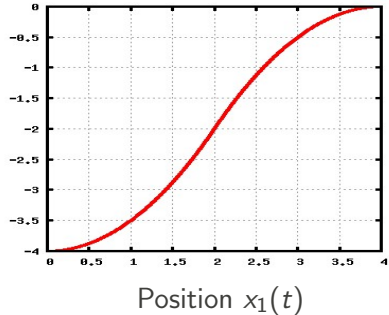
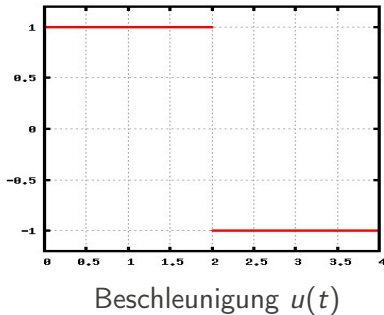
Minimiere  $F(x, u) = T$   
unter  $\dot{x}_1(t) = x_2(t), \quad 0 \leq t \leq T,$   
 $\dot{x}_2(t) = u(t), \quad 0 \leq t \leq T,$   
 $x_1(0) = -4, \quad x_1(T) = 0,$   
 $x_2(0) = 0, \quad x_2(T) = 0,$   
 $u(t) \in [-1, 1], \quad 0 \leq t \leq T.$



## > Wie steuert man am schnellsten einen Wagen?

Maximale Beschleunigung:  $|u(t)| \leq 1, t \in [0, T]$ .

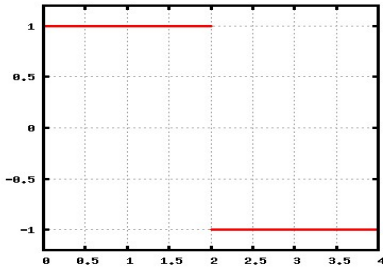
Lösung:  $T = 4$ .



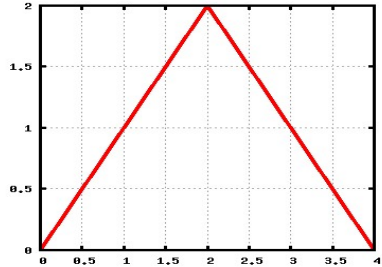
## > Wie steuert man am schnellsten einen Wagen?

Maximale Beschleunigung:  $|u(t)| \leq 1, t \in [0, T]$ .

Lösung:  $T = 4$ .



Beschleunigung  $u(t)$

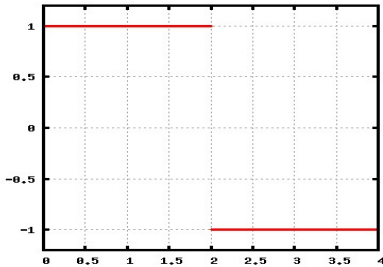


Geschwindigkeit  $x_2(t)$

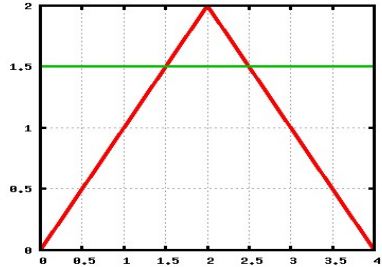
## > Wie steuert man am schnellsten einen Wagen?

Maximale Beschleunigung:  $|u(t)| \leq 1, t \in [0, T]$ .

Lösung:  $T = 4$ .



Beschleunigung  $u(t)$



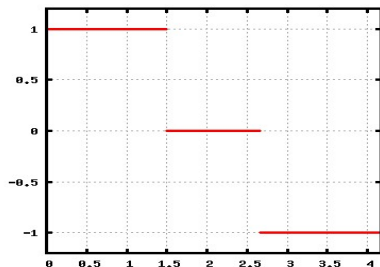
Geschwindigkeit  $x_2(t)$

## > Wie steuert man am schnellsten einen Wagen?

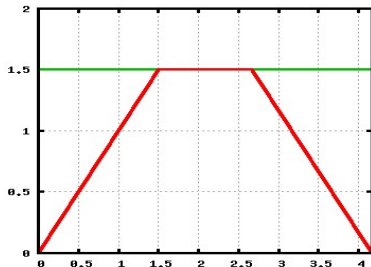
**Maximale Beschleunigung:**  $|u(t)| \leq 1, t \in [0, T]$ .

**Maximale Geschwindigkeit:**  $|x_2(t)| \leq 1.5, t \in [0, T]$ .

**Lösung:**  $T = 4.167$ .



Beschleunigung  $u(t)$



Geschwindigkeit  $x_2(t)$

## > Modellbeschreibung des Roboterarms

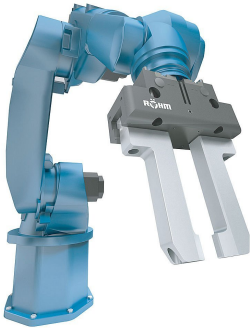


Abb.: Industrieller Greifarm

### Zustandsvariablen:

$x_1(t)$ : Position des Roboterarms

$x_2(t)$ : Geschwindigkeit des  
Roboterarms

Steuerung  $u(t)$ : Beschleunigungskraft

### Systemparameter:

$m_1$ : Masse des Roboterarms

$m_2$ : Masse der Transportlast

## Optimale Steuerung des Roboterarms als Multiprozess

Minimiere die Endzeit  $T$

$$\text{unter } \dot{x}_1(t) = x_2(t) \quad \text{für } 0 \leq t \leq T,$$

$$\dot{x}_2(t) = \begin{cases} \frac{1}{m_1+m_2} u(t) & \text{für } 0 \leq t < t_1, \\ \frac{1}{m_1} u(t) & \text{für } t_1 \leq t \leq T, \end{cases}$$

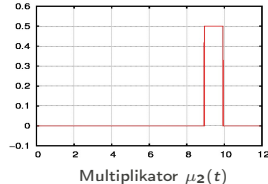
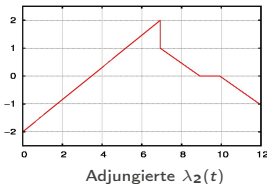
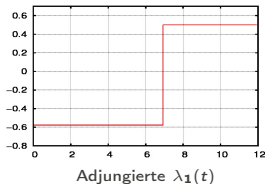
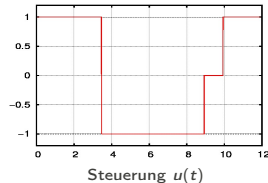
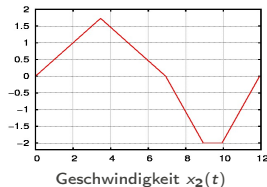
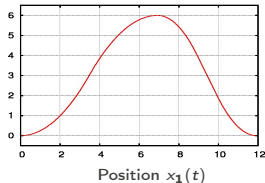
$$x_1(0) = x_1(T) = a, \quad x_2(0) = x_2(T) = 0,$$

$$x_1(t_1^-) = x_1(t_1^+) = b, \quad x_2(t_1^+) = \frac{m_1 + m_2}{m_1} x_2(t_1^-),$$

$$|u(t)| \leq u_{\max}, \quad \text{für } t \in [0, T],$$

$$-c \leq x_2(t) \leq c, \quad \text{für } t \in [0, T].$$

$$> a = 0, b = 6, m_1 = m_2 = 1, u_{\max} = 1, |x_2(t)| \leq 2$$



Optimale Endzeit  $T = 11.92321$ , Schaltpunkt  $t_1 = 6.329019$ . Ein Randstück  $[t_2, t_3]$  mit  $x_2(t) \equiv -2$ ,  $t_2 = 8.928204$ ,  $t_3 = 9.931532$ .



## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

## > Optimaler Steuerprozess in Standardform

$$\begin{array}{ll}
 \text{Minimiere} & F(x, u) = g(x(0), x(T)) + \int_0^T f_0(x, u) dt \\
 \text{(P)} \quad \text{unter} & \dot{x} = f(x, u), \quad 0 \leq t \leq T, \\
 & \varphi(x(0), x(T)) = 0, \\
 & u(t) \in U, \quad 0 \leq t \leq T.
 \end{array}$$

Sei  $T$  fest und  $(x^*, u^*) \in \mathbb{W}^{1,\infty}([0, T], \mathbb{R}^n) \times L^\infty([0, T], \mathbb{R}^m)$  zulässig. Die Steuerung  $u^*$  heißt **lokal optimal**, falls  $F(x^*, u^*) \leq F(x, u)$  für alle zulässigen  $(x, u)$  mit  $\|u - u^*\|_1 + |x(0) - x^*(0)| < \varepsilon$ .

## > Notwendige Optimalitätsbedingungen (1)

### Hamilton-Funktion:

$$H(x, \lambda, u) = \lambda_0 f_0(x, u) + \lambda f(x, u), \quad \lambda_0 \in \mathbb{R}, \lambda \in \mathbb{R}^n$$

### Das Minimumprinzip von Pontryagin (1/2)

Sei  $(x^*, u^*)$  lokal optimale Lösung von (P).

Dann gibt es  $\lambda_0 \geq 0$ , eine stetige und stückweise stetig differenzierbare *adjungierte Funktion*  $\lambda : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^n$  und einen Multiplikator  $\rho \in \mathbb{R}^r$ , so dass folgende Aussagen gelten:

- (i)  $(\lambda_0, \lambda(t), \rho) \neq 0$  für  $t \in [0, T]$ ,
- (ii)  $H(x^*(t), \lambda(t), u^*(t)) = \min_{u \in U} H(x^*(t), \lambda(t), u)$ ,  $t \in [0, T]$ ,

## > Notwendige Optimalitätsbedingungen (2)

### Das Minimumprinzip von Pontryagin (2/2)

(iii)  $\dot{\lambda}(t) = -H_x(x^*(t), \lambda(t), u^*(t))$  für  $t \in [0, T]$ ,

(iv)  $\lambda(0) = -\frac{\partial}{\partial x_a}(\lambda_0 g + \rho \varphi)(x^*(0), x^*(T)),$   
 $\lambda(T) = \frac{\partial}{\partial x_e}(\lambda_0 g + \rho \varphi)(x^*(0), x^*(T)),$

(v) Für autonome Probleme mit  $\frac{\partial H}{\partial t} = 0$  gilt

$$H(x^*(t), \lambda(t), u^*(t)) = \text{const.}, \quad t \in [0, T],$$

(vi) Für Probleme mit freier Endzeit gilt

$$H(x^*(T^*), \lambda(T^*), u^*(T^*)) = 0.$$

## > Hinreichende Optimalitätsbedingungen

**Minimierte Hamilton-Funktion:**

$$H^0(x, \lambda) := \min_{u \in U} H(x, \lambda, u).$$

### Hinreichende Optimalitätsbedingungen

$(x^*, u^*)$  erfülle das Minimumprinzip von Pontryagin mit  $\lambda_0 = 1$ ,  $\lambda : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^n$  und  $\rho \in \mathbb{R}^r$ . Zusätzlich seien

- (i)  $\varphi$  affin-linear,
- (ii)  $g$  konvex,
- (iii)  $H^0(x, \lambda(t))$  konvex in  $x \in \mathbb{R}^n$  für alle  $t \in [0, T]$ .

Dann ist  $(x^*, u^*)$  eine optimale Lösung von (P).

## > Prozesse mit **linear auftretender Steuerung**

$$f_0(x, u) = a_0(x) + b_0(x)u, \quad f(x, u) = a(x) + b(x)u,$$

**Schaltfunktion:**  $\sigma(t) := H_u[t] = b_0(x(t)) + \lambda(t)b(x(t))$ .

Aus dem Minimumprinzip folgt  $\sigma(t)u^*(t) = \min_{u \in U} \sigma(t)u$ .

Für  $U = [u_{\min}, u_{\max}]$ , gilt die **Steuervorschrift**

$$u^*(t) = \begin{cases} u_{\min}, & \text{falls } \sigma(t) > 0, \\ u_{\max}, & \text{falls } \sigma(t) < 0, \\ \text{unbestimmt}, & \text{falls } \sigma(t) = 0. \end{cases}$$

$u$  heißt **bang–bang** im Intervall  $[t_1, t_2]$ , falls  $\sigma$  nur isolierte Nullstellen in  $[t_1, t_2]$  besitzt.  $u$  heißt **singulär** im Intervall  $[t_1, t_2]$ , falls  $\sigma(t) = 0$  für alle  $t \in [t_1, t_2]$  gilt.

## > Prozesse mit **regulärer** Hamilton–Funktion

### Reguläre Hamilton–Funktion

Eine Hamilton–Funktion  $H(x, \lambda, u)$  heißt **regulär** bezüglich einer Trajektorie  $(x, \lambda)$ , wenn  $u^*(x, \lambda) := \arg \min_{u \in U} H(x, \lambda, u)$  lokal eindeutig bestimmt ist.

**(Strenge) Legendre–Clebsch–Bedingung:**

$$H_u(x(t), \lambda(t), u(t)) = 0, \quad H_{uu}(x(t), \lambda(t), u(t)) > 0.$$

$\implies$  Lokale Auflösung von  $H_u[t] = 0$  nach  $u^*(x, \lambda)$  möglich.

**Idee:** Eliminiere  $u$  und löse das **Randwertproblem:**

$$\begin{aligned}\dot{x} &= f(x, u^*(x, \lambda)), \\ \dot{\lambda} &= -H_x(x, \lambda, u^*(x, \lambda)),\end{aligned}$$

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

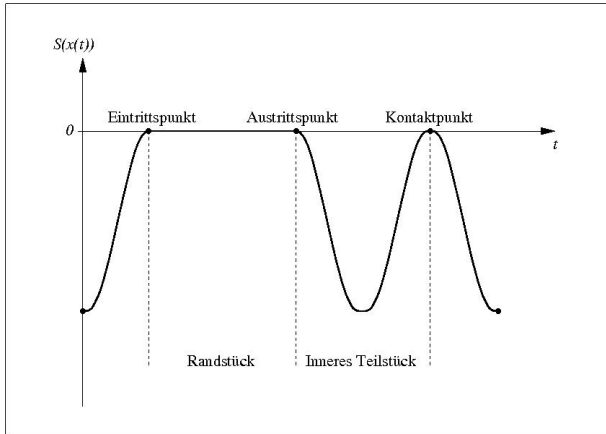


## > Erweiterung um Zustandsbeschränkungen

(ZP)      Minimiere       $F(x, u) = g(x(0), x(T)) + \int_0^T f_0(x, u) dt$   
unter       $\dot{x} = f(x, u), \quad 0 \leq t \leq T,$   
              $\varphi(x(0), x(T)) = 0,$   
              $u(t) \in U, \quad 0 \leq t \leq T,$   
  
              $S(x(t)) \leq 0, \quad 0 \leq t \leq T.$

Typische Zustandsbeschränkung:  $x_{\min} \leq x(t) \leq x_{\max}.$

## > Trajektorie mit Zustandsbeschränkung $S(x(t)) \leq 0$



## Erweitertes Minimumprinzip für Zustandsbeschränkungen

Sei  $(x^*, u^*)$  eine optimale Lösung von (ZP). Die Regularitätsbedingung sei erfüllt und für jedes Randstück gelte  $u^*(t) \in \text{int}(U)$ . Dann existieren  $\lambda_0 \geq 0$ ,  $\rho \in \mathbb{R}^s$ , eine **stückweise stetige** und stückweise stetig differenzierbare Funktion  $\lambda : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^n$ , eine stückweise stetige **Multiplikatorfunktion**  $\mu : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}^k$  und **Multiplikatoren**  $\gamma_a, \gamma_e \in \mathbb{R}^k$ , so dass die folgenden Aussagen gelten:

- (i)  $H(x^*(t), \lambda(t), u^*(t)) = \min_{u \in U} H(x^*(t), \lambda(t), u)$ ,  $t \in [0, T]$ ,
- (ii)  $\dot{\lambda} = -H_x[t] - \mu(t)S_x(x^*(t))$ ,
- (iii)  $\lambda(0) = -\frac{\partial}{\partial x_a} (\lambda_0 g + \rho \varphi)(x^*(0), x^*(T)) - \gamma_a S_x(x^*(0))$ ,  
 $\lambda(T) = \frac{\partial}{\partial x_e} (\lambda_0 g + \rho \varphi)(x^*(0), x^*(T)) + \gamma_e S_x(x^*(T))$ ,
- (iv)  $\mu(t) \geq 0$  und  $\mu(t)S(x^*(t)) = 0$  für alle  $t \in [0, T]$ .

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

## > Optimale Multiprozesse: Motivation

- ▶ Problem bei einigen Anwendungen: **Systemverhalten (Dynamik) wechselt** zu unbekannten Zeitpunkten  $t_j \in [0, T]$  (z.B. durch Reibungseffekte oder Impulserhaltung).

- ▶ Betrachte Unterteilung  $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_{N-1} < t_N = T$  mit

$$\dot{x} = f^{(j)}(x, u), \quad t \in [t_{j-1}, t_j], \quad j = 1, \dots, N.$$

- ▶ Es sind außerdem abschnittsweise unterschiedliche **Zielfunktionale**  $F^{(j)}$  und **Zustandsbeschränkungen**  $S^{(j)}$  zugelassen.
- ▶ Der Zustand  $x$  kann **unstetig** sein in den Schaltpunkten  $t_j$ .

## > Optimaler Multiprozess (MP)

Minimiere  $F(x, u) := \sum_{j=1}^N F^{(j)}(x, u) = \sum_{j=1}^N \int_{t_{j-1}}^{t_j} f_0^{(j)}(x, u) dt,$

unter  $\dot{x} = f^{(j)}(x, u)$  für f.a.  $t \in [t_{j-1}, t_j]$ ,  $j = 1, \dots, N$ ,

$$\varphi^{(0)}(x(0)) = 0, \quad \varphi^{(N)}(x(T)) = 0,$$

$$\varphi^{(j)}(x(t_j^+), x(t_j^-)) = 0, \quad j = 1, \dots, N-1,$$

$$u(t) \in U \subset \mathbb{R}^m \quad \text{für } t \in [0, T],$$

$$S^{(j)}(x(t)) \leq 0 \quad \text{für } t \in [t_{j-1}, t_j], \quad j = 1, \dots, N.$$

## > Transformation auf gewöhnlichen Steuerprozess

- ▶ Zeittransformationen:  $[t_{j-1}, t_j] \rightsquigarrow [0, 1], \quad j = 1, \dots, N.$
- ▶ Aufstockung des Zustands und der Steuerung:

$$\begin{aligned}\xi^{(j)} &:= t_j - t_{j-1}, \\ x^{(j)}(s) &:= x(t_{j-1} + s\xi^{(j)}), \quad s \in [0, 1], \\ u^{(j)}(s) &:= u(t_{j-1} + s\xi^{(j)}), \quad s \in [0, 1], \\ y(s) &:= \begin{pmatrix} x^{(1)}(s) \\ \xi^{(1)} \\ \vdots \\ x^{(N)}(s) \\ \xi^{(N)} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n_y}, \quad v(s) := \begin{pmatrix} u^{(1)}(s) \\ \vdots \\ u^{(N)}(s) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n_v}.\end{aligned}$$

## > Minimumprinzip für Multiprozesse mit ZB

- ▶ Es gelten unabhängige **Minimumbedingungen** für jedes Teilintervall  $[t_{j-1}, t_j]$  (Hamilton-Funktionen  $H^{(j)}$  müssen abschnittsweise definiert werden).
- ▶ Die **adjungierte Differentialgleichung** gilt stückweise.
- ▶ In den Übergängen  $t_j$  der Teilprozesse gelten zusätzliche **Sprungbedingungen für  $\lambda$** :

$$\begin{aligned} \lambda(t_j^+) &= \lambda(t_j^-) - \rho^{(j)} \left( \varphi_{x_a}^{(j)}(x(t_j^+), x(t_j^-)) + \varphi_{x_e}^{(j)}(x(t_j^+), x(t_j^-)) \right) \\ &\quad - \gamma_a^{(j+1)} S_x^{(j+1)}(x(t_j^+)) - \gamma_e^{(j)} S_x^{(j)}(x(t_j^-)), \end{aligned}$$

- ▶ Die **Transversalitätsbedingungen** und die **Sprungbedingungen** für  $\lambda$  bzgl. Randstücken gelten in ähnlicher Form wie im erweiterten Minimumprinzip.



## Erinnerung: Roboterarm als Multiprozess

Minimiere die Endzeit  $T$

$$\text{unter } \dot{x}_1(t) = x_2(t) \quad \text{für } 0 \leq t \leq T,$$

$$\dot{x}_2(t) = \begin{cases} \frac{1}{m_1+m_2} u(t) & \text{für } 0 \leq t < t_1, \\ \frac{1}{m_1} u(t) & \text{für } t_1 \leq t \leq T, \end{cases}$$

$$x_1(0) = x_1(T) = a, \quad x_2(0) = x_2(T) = 0,$$

$$x_1(t_1^-) = x_1(t_1^+) = b, \quad x_2(t_1^+) = \frac{m_1 + m_2}{m_1} x_2(t_1^-),$$

$$|u(t)| \leq u_{\max}, \quad \text{für } t \in [0, T],$$

$$-c \leq x_2(t) \leq c, \quad \text{für } t \in [0, T].$$

## > Notwendige Optimalitätsbedingungen (1)

Hamilton-Funktion:

$$H^{(1)}(x, \lambda, \mu, u) = 1 + \lambda_1 x_2 + \frac{1}{2} \lambda_2 u + \mu_1(x_2 - 2) + \mu_2(-x_2 - 2),$$

$$H^{(2)}(x, \lambda, \mu, u) = 1 + \lambda_1 x_2 + \lambda_2 u + \mu_1(x_2 - 2) + \mu_2(-x_2 - 2).$$

Adjungierte Differentialgleichungen:

$$\begin{aligned} \dot{\lambda}_1 &= -H_{x_1}^{(j)}[t] = 0, \\ \dot{\lambda}_2 &= -H_{x_2}^{(j)}[t] = -\lambda_1 - \mu_1 + \mu_2, \end{aligned} \quad \text{für } t \in [t_{j-1}, t_j], j = 1, 2.$$

Schaltfunktion:

$$\sigma(t) = \begin{cases} H_u^{(1)}[t] = \frac{1}{2} \lambda_2(t) & \text{für } 0 < t < t_1, \\ H_u^{(2)}[t] = \lambda_2(t) & \text{für } t_1 < t < T. \end{cases}$$

## > Notwendige Optimalitätsbedingungen (2)

Auf einem Randstück  $[t_{\text{ein}}, t_{\text{aus}}]$  mit  $S_1(x(t)) := x_2(t) - c = 0$  oder  $S_2(x(t)) := -x_2(t) - c = 0$  gilt  $\dot{x}_2 = 0$ . Man erhält die

$$\text{Randsteuerung} \quad u_{\text{rand}}(t) = 0.$$

Es ist also  $u_{\text{rand}}(t) \in \text{int}(U)$  und somit  $\sigma(t) = \lambda_2(t) = 0$ .

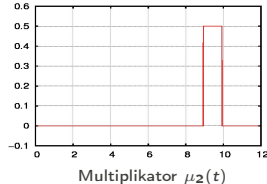
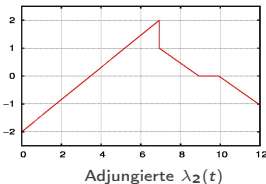
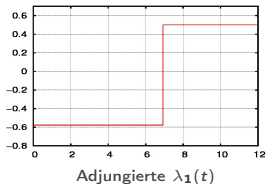
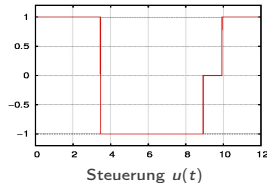
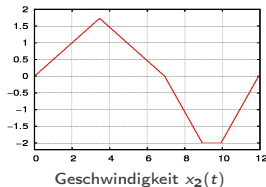
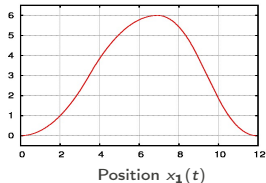
⇒ **Steuervorschrift:**

$$u(t) = \begin{cases} 1, & \text{für } \lambda_2(t) < 0, \\ 0, & \text{für } \lambda_2(t) = 0, \\ -1, & \text{für } \lambda_2(t) > 0. \end{cases}$$

Für die Multiplikatoren  $\mu_1$  und  $\mu_2$  ergibt sich aus  $\dot{\lambda}_2(t) = 0$

$$\mu_1(t) = -\lambda_1(t) \text{ und } \mu_2(t) = \lambda_1(t) \text{ für } t \in [t_{\text{ein}}, t_{\text{aus}}].$$

$$> a = 0, b = 6, m_1 = m_2 = 1, u_{\max} = 1, |x_2(t)| \leq 2$$

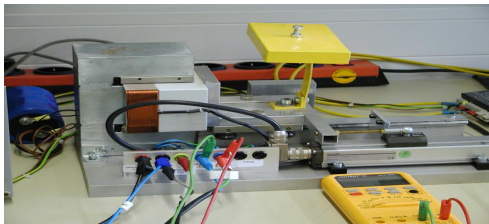


Optimale Endzeit  $T = 11.92321$ , Schaltzeitpunkt  $t_1 = 6.329019$ . Ein Randstück  $[t_2, t_3]$  mit  $x_2(t) \equiv -2$ ,  $t_2 = 8.928204$ ,  $t_3 = 9.931532$ .

## > Übersicht

- 1.) Einführende Beispiele
- 2.) Gewöhnliche optimale Steuerprozesse
- 3.) Optimale Steuerprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 4.) Optimale Multiprozesse mit Zustandsbeschränkungen
- 5.) Komplexeres Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor

## > Anwendungsmodell: Der Voice Coil-Motor



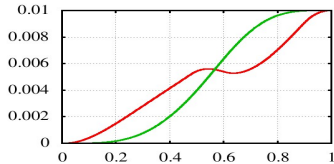
**Zustandsvariablen:**  $x_1(t)$  : Position des Motors  
 $v_1(t)$  : Geschwindigkeit des Motors  
 $x_2(t)$  : Position der Last  
 $v_2(t)$  : Geschwindigkeit der Last  
 $I(t)$  : Stromstärke

**Steuerung:**  $u(t) = U(t)$ : Spannung

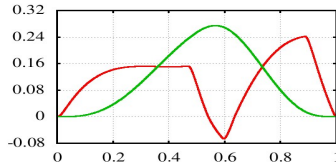
## > Zeitoptimale Steuerung des Voice Coil-Motors

$$\begin{aligned}
 &\text{Min.} && F(x, u) = T \\
 &\text{unter} && \dot{x}_1(t) = v_1(t), \\
 & && \dot{v}_1(t) = \frac{1}{m_1} [K_F \cdot I(t) - k \cdot (x_1(t) - x_2(t)) - F_R \cdot \text{sign}(v_1(t))], \\
 & && \dot{x}_2(t) = v_2(t), \\
 & && \dot{v}_2(t) = \frac{k}{m_2} \cdot (x_1(t) - x_2(t)), \\
 & && \dot{I}(t) = \frac{1}{L} [u(t) - R \cdot I(t) - K_s \cdot v_1(t)]. \\
 & && x(0) = x_0 = (0, 0, 0, 0, 0), \quad x(T) = x_T = (0.01, 0, 0.01, 0, 0), \\
 & && |u(t)| \leq u_{\max}, \quad |v_1(t) - v_2(t)| \leq c_v
 \end{aligned}$$

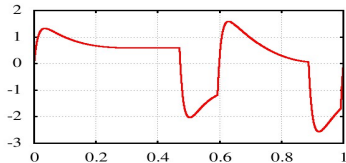
## > Zeitoptimale Steuerung, $u_{\max} = 3$



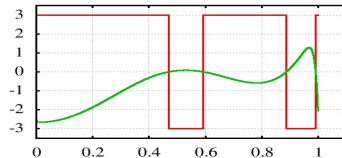
Positionen  $x_1(t)$ ,  $x_2(t)$



Geschwindigkeiten  $v_1(t)$ ,  $v_2(t)$



Stromstärke  $I(t)$



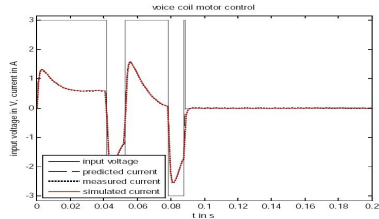
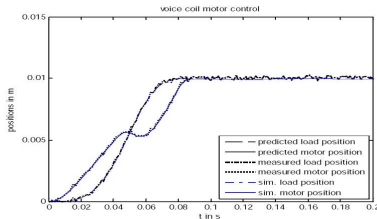
Optimale Steuerung  $u(t)$  und Schaltfunktion  $\sigma(t)$

Optimale Endzeit  $T = 0.088494$ .



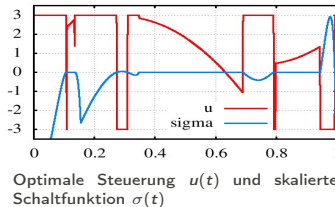
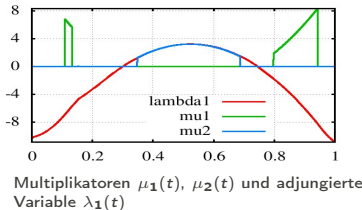
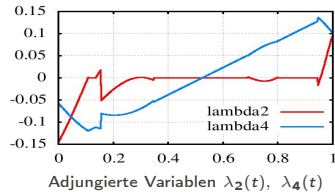
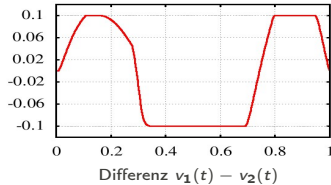
## > Validierung unter realen Bedingungen im Testlabor

- ▶ Anwendung der optimalen Lösung im Testlabor (Prof. O. Zirn, FH Giessen– Friedberg & TU Clausthal)
- ▶ Verwendung von 1000 Werten (DSPACE Sampling-Rate  $T_s = 0.1 \text{ ms}$ , Prozessdauer  $T \approx 0.1 \text{ s}$ ).



$u_{\max} = 3$ : Vergleich der vorgegebenen (durchgezogene Linie), simulierten (gepunktete Linie) und experimentell ermittelten Lösung (Strichpunktlinie).

> Ergebnisse für  $u_{\max} = 3$ ,  $|v_1(t) - v_2(t)| \leq 0.1$



Optimale Steuerung hat 9 bang-bang Intervalle und 3 Randstücke mit  $|v_1(t) - v_2(t)| = c_v$ . Endzeit  $T = 0.098725$ .

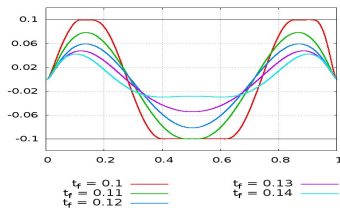
## > Energieminimale Steuerung

Minimiere  $\int_0^T u(t)^2 dt$  für feste Endzeit  $T > 0$ .

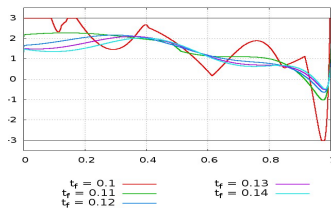
Minimumprinzip: Die optimale Steuerung

$$u(t) = \text{Proj. } [-u_{\max}, u_{\max}] \quad (-\lambda_5(t) / 2L)$$

ist **stetig** (Strikte Legendre-Bedingung).



Differenz  $v_1(t) - v_2(t)$



Optimale Steuerung  $u(t)$



*Vielen Dank  
für Eure Aufmerksamkeit!*

Bahne Christiansen  
christiansen@wwu.de