

2.3 Optimalsteuerung / adaptive Kontrolle (Fortsetzung)

$$\text{System: } \underline{\dot{x}} = \underline{A} \underline{x} + \underline{B} \underline{u} \quad \text{mit } \underline{x}(t_0) = \underline{x}_0$$

allgemeiner Fall der Optimalsteuerung:

$$J(\underline{x}, \underline{u}) = \frac{1}{2} \left(\underline{x}(t_f)^T \underline{M} \underline{x}(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} \left[\underline{x}(t)^T \underline{Q} \underline{x}(t) + \underline{u}(t)^T \underline{R} \underline{u}(t) \right] dt \right)$$

mit $\underline{M} \in \mathbb{R}^{n,n}$, $\underline{Q} \in \mathbb{R}^{n,n}$, $\underline{S} \in \mathbb{R}^{n,m}$, $\underline{R} \in \mathbb{R}^{m,m}$

und $t_0 < t_f \leq \infty$

Ziel der Optimalsteuerung:

Finde $\underline{u}(t)$, so dass die Kostenfunktion J minimal wird.

Satz: Betrachte $\underline{\dot{x}} = \underline{A} \underline{x} + \underline{B} \underline{u}$ mit Kostenfunktion J .

Sei $\underline{u}_x(t) \in \underline{U} = \{ \underline{u} : t \mapsto \underline{u}(t) \in \mathbb{R}^m, \text{ stückweise stetig} \}$

optimale Steuerung und $\underline{x}_x(t) \in \mathbb{R}^n$ sei die zugehörige Lösung.

Dann gibt es eine Kostenfunktionsfunktion $\underline{\mu}(t) \in \mathbb{R}^n$, so dass $\underline{x}_*(t)$, $\underline{u}_*(t)$ und $\underline{\mu}(t)$ das lineare Randwertproblem

$$\begin{pmatrix} \underline{A} & \underline{0} & \underline{B} \\ \underline{Q} & \underline{A}^T & \underline{S} \\ \underline{S}^T & \underline{B}^T & \underline{R} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \underline{x} \\ \underline{\mu} \\ \underline{u} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \underline{1}_n & \underline{0} & \underline{0} \\ \underline{0} & -\underline{1}_n & \underline{0} \\ \underline{0} & \underline{0} & \underline{0} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \underline{x} \\ \underline{\mu} \\ \underline{u} \end{pmatrix}$$

mit $\underline{x}(t_0) = \underline{x}_0$ und $\underline{\mu}(t_f) = \underline{M} \underline{x}(t_f)$ lösen.

Fazit: Existiert Optimalsteuerung $\underline{u}_*(t)$
 \Rightarrow Gleichung für $\underline{\mu}(t)$.

Beweis (\rightarrow kleine ϵ): i) Störungstheorie d. End:

$$\underline{u}(t) = \underline{u}_*(t) + \epsilon \underline{v}(t)$$

$$\underline{x}(t) = \underline{x}_*(t) + \epsilon \underline{\varphi}(t)$$

ii) Definiere Hamilton-Funktion aus Kostenfunktion \underline{S}^T

iii) Berechne Abweichung $\underline{S}(\underline{x}, \underline{u}) - \underline{S}(\underline{x}_*, \underline{u}_*)$

$$\Rightarrow \underline{\dot{\mu}} = \underline{A}^T \underline{\mu} + \underline{Q} \underline{x}_* + \underline{S} \underline{u}_* \quad \text{mit Endbedingung}$$

$$\underline{\mu}(t_f) = \underline{M} \underline{x}(t_f)$$

Satz: Seien \underline{x}_* , \underline{u}_* , $\underline{\mu}$ so gewählt, dass sie das lineare Randwertproblem (s.o.) lösen. Es gelte

$$\begin{pmatrix} \underline{Q} & \underline{S} \\ \underline{S}^T & \underline{R} \end{pmatrix}, \quad \underline{M} \quad \text{pos. semidefinit.}$$

$$\text{Dann gilt: } J(\underline{x}, \underline{u}) \geq J(\underline{x}_*, \underline{u}_*)$$

für alle $\underline{x}, \underline{u}$, die die Systemgleichung erfüllen.

Fazit: $\underline{x}_*, \underline{u}_*$ minimieren die Kostenfunktion J .

adaptive Kontrolle:

Betrachte: $\dot{\underline{x}} = \underline{f}(\underline{x}, \underline{u}, t)$ mit Kostenfunktion $Q(\underline{x}, t)$
(Zielfunktion)

und $\lim_{t \rightarrow \infty} Q(\underline{x}, t) = 0$ (Abweichung soll verschwinden)
(Kosten)

$$\text{z.B.: } Q(\underline{x}, t) = \frac{1}{2} (\underline{x}(t) - \underline{x}(t-\tau))^2$$

Frage: Verknüpfung Q mit Kontrolle \underline{u} ?

Idee: Herleitung einer zusätzlichen Differentialgleichung für \underline{u} , die Änderungen von Q berücksichtigt.
(Speed gradient method)

„Speed of Q “: $\dot{Q} = w(\underline{x}, \underline{u}, t)$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \dot{Q}(\underline{x}(t), t) &= \frac{\partial Q}{\partial t} + \nabla_{\underline{x}} Q(\underline{x}, t) \dot{\underline{x}} \\ &= \frac{\partial Q}{\partial t} + \nabla_{\underline{x}} Q(\underline{x}, t) \underline{f}(\underline{x}, \underline{u}, t) \end{aligned}$$

Daraus folgt (gradient):

$$\nabla_{\underline{u}} w(\underline{x}, \underline{u}, t) = \nabla_{\underline{x}} Q(\underline{x}, t) \frac{\partial \underline{f}}{\partial \underline{u}} \quad (\text{Gradient bezgl. } \underline{u})$$

Differentialgleichung für \underline{u} :

$$\dot{\underline{u}} = -\Gamma \nabla_{\underline{u}} w(\underline{x}, \underline{u}, t) = -\Gamma \nabla_{\underline{u}} Q(\underline{x}, t)$$

NB: Funktioniert auch zur Herleitung einer Gleichung für Kontrollparameter.

Beispiel: $u(t) = -k [x(t) - x(t-\tau)]$ Pyragas-Kontrolle
angewendet auf Rössler-System

$$\dot{x} = -y - z - k(x - x(t-\tau))$$

$$\dot{y} = x + ay$$

$$\dot{z} = b + c(x - \mu)$$

und Zielfunktion $Q(x) = \frac{1}{2} (x(t) - x(t-\tau))^2$

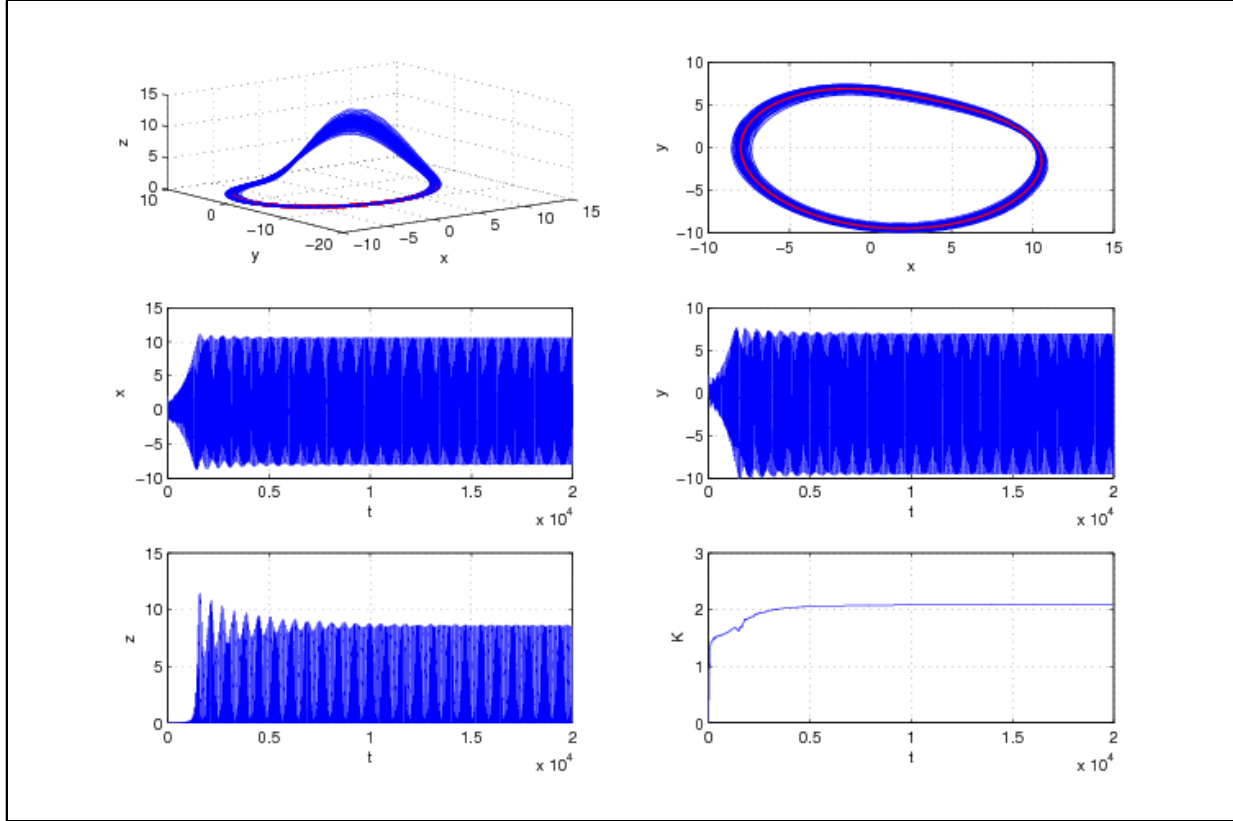
$$k = -\int \nabla_k Q$$

$$\Rightarrow \dot{Q} = (x(t) - x(t-\tau)) \left(\begin{matrix} \dot{x}(t) \\ \dot{x}(t-\tau) \end{matrix} \right)$$

↑ ↑
aus Systemgleichung

$$\Rightarrow \dot{Q} = (x(t) - x(t-\tau)) \left[\underbrace{-y(t) - z(t) + y(t-\tau) + z(t-\tau)}_{\text{hängt nicht von } k \text{ ab}} - k(x(t) - 2x(t-\tau) + x(t-2\tau)) \right]$$

$$\Rightarrow \dot{k} = -\int \frac{dQ}{dk} = + \int (x(t) - x(t-\tau)) [x(t) - 2x(t-\tau) + x(t-2\tau)]$$



Parameter: $a = 0.2$, $b = 0.2$, $\mu = 6.5$

$\tau = T_1 = 5.91679$ (≙ Periode der Periode τ -Orbits)

Fazit: adaptive Kontrolle (speed gradient method) konvergiert, aber der Endwert / asymptotischer Wert der Kontrolle / Kontrollparameter hängt von Anfangsbedingungen ab.

Weitere Verknüpfungen Q mit \underline{u} :

- $\underline{u}(t) = \underline{u}_0 - \int \nabla_{\underline{u}} Q(\underline{x}, t)$
- $\underline{u}(t) = \underline{u}_0 - \int \underline{\gamma}(\underline{x}, \underline{u}, t)$ mit $\underline{\gamma}(\underline{x}, \underline{u}, t)^T \nabla_{\underline{u}} \omega(\underline{x}, \underline{u}, t) \geq 0$
- $\underline{u}(t) = \underline{u}_0 - \int \underset{\substack{\uparrow \\ \text{komponentenweise}}}{\text{sign}} \nabla_{\underline{u}} \omega(\underline{x}, \underline{u}, t)$
- weitere Bedingungen $g(\underline{x}, \underline{u}, t) = 0$
 $\Rightarrow \dot{\underline{u}}(t) = -\nabla_{\underline{u}} \omega(\underline{x}, \underline{u}, t) - \lambda \nabla_{\underline{u}} g(\underline{x}, \underline{u}, t)$

2.4 Quantenkontrolle

klassische Anwendung adaptiver Kontrolle

Kostenfunktion enthält Hamilton-Funktion: $Q(q,p) = \frac{1}{2} (H(q,p) - H_x)^2$
mit H_x als Zielenergie.

Quantenmechanische Systeme:

$$\text{Schrödinger-Gleichung: } i\hbar \dot{\psi} = \left(\underbrace{H_0}_{\substack{\text{unkontrolliert} \\ \text{(freies System)}}} + \underbrace{\sum_{k=1}^m u_k H_k}_{\text{kontrolliert Hamilton-Operatoren}} \right) \psi$$

Ziel: konstruiere u_k , so dass eine Observable Z im Mittel einen vorgegebenen Wert Z_x annimmt:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \psi^\dagger(t) Z \psi(t) = Z_x$$

Idee: Speed gradient method anwenden:

$$Q(\psi) = \left[\psi^\dagger Z \psi - Z_x \right]^2, \text{ d.h. } \lim_{t \rightarrow \infty} Q(\psi) = 0.$$

Anm.: Z kommutiert mit H_0 (gleichzeitig schad messbar,
keine Beeinflussung des gen. Systems
nur durch Messung von Q)

$$\begin{aligned} \nabla_{u_k} \dot{Q} &= \nabla_{u_k} \left[2 (\psi^\dagger Z \psi - Z_x) (\dot{\psi}^\dagger Z \psi + \psi^\dagger Z \dot{\psi}) \right] \\ &= \nabla_{u_k} \left[2 (\psi^\dagger Z \psi - Z_x) \frac{i}{\hbar} \psi^\dagger \left(H_0 Z - Z H_0 + \sum_{k=1}^m u_k (H_k Z - Z H_k) \right) \psi \right] \end{aligned}$$

$$\Rightarrow u_k = -\Gamma \frac{2i}{\hbar} (\psi^\dagger \hat{z} \psi - z_0) (\psi^\dagger (H_k \hat{z} - \hat{z} H_k) \psi)$$

\Rightarrow adaptive Gleichung für qua. Kontrollfunktionen u_k .

Anwendung: Kontrolle chemischer Reaktionen molekularer Ebene.

Kontrolle durch spezielle gefokusste Laserpulse, die gewünschte Reaktionskanäle öffnen.

Ref.: z.B.: A.G.T. Brixner (Würzburg)

- Phys. Chem. Chem. Phys. 9, 2470 (2007)
- Chem. Phys. Chem. 4, 4-18 (2003)