

Princípios de Controle Baseado em Dados

Controle Adaptativo



Prof. Wilkley Bezerra Correia, Dr

Departamento de Engenharia Elétrica

Introdução

Definições

Controle de sistemas dinâmicos depende da especificação de critérios de desempenho;

O projeto é direcionado para um determinado processo;

Necessário a obtenção de um modelo (MBC) a partir de técnicas já bem estabelecidas
Controle adaptativo MBC normalmente estabelece condições de uso de determinado algoritmo, a fim de garantir que os sinais permanecem limitados quando o tempo tende ao infinito (HOU; WANG, 2013)



Introdução

Definições

O desenvolvimento e a modernização de processos industriais no séc. XX levou à produção de uma grande quantidade de dados;

O uso desses dados tanto em aplicações *on-line* quanto *off-line* pode ser utilizado para a identificação de modelo e o projeto de controladores

Os dados podem ser usados diretamente para projetar as leis de controle se os processos levam a modelos imprecisos



Introdução

Definições

Dessa forma, a teoria de controle passa a apresentar duas formas diferentes de se realizar o projeto de controladores:

- MBC: controle preditivo, controle baseado em alocação de polos, realimentação de estados, entre outros;
- DDC: controladores cuja lei de controle é obtida diretamente a partir do conjunto de dados de um experimento ou ensaio.



Modelos

Lei de controle

O modelo de um sistema é dado por

$$y(k) = G(z)u(k) + v(k)$$

Cuja lei de controle tipicamente é dada por

$$u(k) = C(z, \rho)e(k)$$

em que,

$$e(k) = r(k) - y(k);$$

$$v(k) = H(z)\eta(k)$$



Controlador

PID

O controle pertence a uma determinada classe (BAZANELLA; CAMPESTRINI; ECKHARD, 2011)

$$\mathcal{C} = \{C(z, \rho) : \rho \in \mathcal{P}\}$$

em que $\mathcal{P} \subseteq \mathbb{R}^P$. O controle PID é definido por:

$$C(z, k_p, k_i, k_d) = k_p + k_i \frac{z}{z-1} + k_d \frac{z-1}{z}$$



Controle VRFT

PID

ou seja,

$$C(z, \rho) = \rho^T C'(z)$$

sendo

$$\rho = \begin{bmatrix} k_p \\ k_i \\ k_d \end{bmatrix} \quad C'(z) = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{z}{z-1} \\ \frac{z-1}{z} \end{bmatrix}$$

Controle VRFT

Lei de controle

Veja que a lei de controle pode ser expressa por

$$u(k) = \rho^T \phi(k)$$

sendo $\phi(k)$ um conjunto de regressores do sinal de erro $e(k)$

Controle VRFT

Lei de controle

O problema de projeto de controle data-driven, consiste em obter uma estrutura de controle, a partir de um vetor $C'(z, \rho)$ conhecido, para um processo com funções de transferência $G(z)$ e $H(z)$ desconhecidas, a fim de obter um critério de desempenho desejado em malha fechada.

O controlador procurado é obtido a partir da minimização de uma função custo do tipo

$$\min_{\rho} J(\rho)$$



Controle Data Driven

Definição de conjunto de dados

A técnica de projeto de controladores baseados e dados depende da definição dos conjuntos de dados:

$$U_0 := [u_d(0) \quad u_d(\tau_s) \quad \dots \quad u_d((T-1)\tau_s)] \in \mathbb{R}^{m \times T}$$

$$X_0 := [x_d(0) \quad x_d(\tau_s) \quad \dots \quad x_d((T-1)\tau_s)] \in \mathbb{R}^{n \times T}$$

$$X_1 := [x_d(\tau_s) \quad x_d(2\tau_s) \quad \dots \quad x_d(T\tau_s)] \in \mathbb{R}^{n \times T}$$



Controle Data Driven

Definição de conjunto de dados

A matriz Hankel associada à entrada é dada por

$$U_{0,t,T-t+1} := \begin{bmatrix} u_d(0) & u_d(\tau_s) & \dots & u_d((T-t)\tau_s) \\ u_d(\tau_s) & u_d(2\tau_s) & \dots & u_d((T-t+1)\tau_s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_d((t-1)\tau_s) & u_d(t\tau_s) & \dots & u_d((T-1)\tau_s) \end{bmatrix}$$

Controle Data Driven

Definição de conjunto de dados

A matriz Hankel associada aos estados é dada por

$$X_{0,t,T-t+1} := \begin{bmatrix} x_d(0) & x_d(\tau_s) & \dots & x_d((T-t)\tau_s) \\ x_d(\tau_s) & x_d(2\tau_s) & \dots & x_d((T-t+1)\tau_s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_d((t-1)\tau_s) & x_d(t\tau_s) & \dots & x_d((T-1)\tau_s) \end{bmatrix}$$

Controle Data Driven

Definição do sistema a partir dos dados

Considere a representação em espaço de estados de um sistema em tempo discreto

$$x(k+1) = Ax(k) + Bu(k)$$

que pode ser escrito na forma matricial

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} B & A \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(k) \\ x(k) \end{bmatrix}$$



Controle Data Driven

Definição do sistema a partir dos dados

Na forma compacta de conjunto de dados, fica

$$x(k+1) = [B \quad A] \frac{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}^\dagger}$$
$$[B \quad A] = X_{1,T} \frac{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}^\dagger}{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}}$$

onde o sobrescrito \dagger indica inversa à direita e $X_{1,T}$ é a segunda linha da matriz $X_0, t, T-t+1$



Controle Data Driven

Matriz pseudo-inversa

Considere uma matriz $X \in \mathbb{R}^{m \times n}$. A matriz X^\dagger é tal que

$$XX^\dagger = I_n,$$

e pode ser obtida a partir da pseudo-inversa de Moore-Penrose, cujas propriedades são

$$XX^\dagger X = X;$$

$$X^\dagger XX^\dagger = X^\dagger$$

$$(XX^\dagger)^T = XX^\dagger$$

$$(X^\dagger X)^T = X^\dagger X$$



Controle Data Driven

Definição do sistema a partir dos dados

Aplicando a relação de dados ao sistema pode-se escrever

$$x(k+1) = X_{1,T} \frac{\begin{bmatrix} U_{0,T} \end{bmatrix}^\dagger}{\begin{bmatrix} X_{0,T} \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} u(k) \\ x(k) \end{bmatrix}$$

Controle Data Driven

Lemma fundamental

Lemma fundamental de dados (MARKOVSKY; WILLEMS; MOOR, 2005)

$$\text{rank} \begin{bmatrix} U_{0,t,T} \\ X_{0,t,T} \end{bmatrix} = n + tm$$

Controle Data Driven

Persistência de excitação

Persistência de excitação: Se $U_{0,t,T}$ é persistentemente excitante de ordem $n + t$ então qualquer trajetória de entrada/saída do sistema $x(k + 1) = Ax(k) + Bu(k)$ pode ser escrito como combinação linear das colunas de $X_{0,t,T}$, ou seja, a trajetória pode ser escrita na forma

$$\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix} g$$

sendo $g \in \mathbb{R}^{T-t+1}$ o vetor de pesos que pondera a combinação linear



Controle Data Driven

Malha fechada

Se a condição de persistência de excitação é assegurada, então é possível encontrar uma lei de controle $u = Kx$, que é combinação linear dos estados

$$\begin{aligned}x(k+1) &= (A + BK)x(k) \\ &= [B \quad A] \begin{bmatrix} K \\ I \end{bmatrix} x(k)\end{aligned}$$



Controle Data Driven

Malha fechada

Veja que se escrevermos a matriz do controlador em função das matrizes de dados tem-se

$$\begin{bmatrix} K \\ I \end{bmatrix} = \frac{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} U_{0,T} \\ X_{0,T} \end{bmatrix}} G_K$$

sendo G_K uma variável matricial.



Controle Data Driven

Malha fechada

Teorema (PERSIS; TESI, 2019)

Se a condição de persistência de excitação é assegurada, então a lei de controle $u = Kx$ estabiliza o sistema em malha fechada com a representação

$$x(k+1) = X_{1,T}G_Kx(k)$$

tal que

$$\begin{bmatrix} K \\ I \end{bmatrix} = \frac{\begin{bmatrix} U_{0,t,T} \\ X_{0,t,T} \end{bmatrix}}{G_K}$$



Controle Data Driven

Malha fechada

Qualquer matriz Q que satisfaz à LMI

$$\begin{bmatrix} X_{0,T}Q & X_{1,T}Q \\ * & X_{0,T}Q \end{bmatrix} \prec 0$$

e à restrição

$$X_{0,T}Q \succ 0$$

leva à lei de controle $u = Kx$ sendo

$$K = U_{0,T}Q (X_{0,T}Q)^{-1}$$



Controle Data Driven

Estabilização por realimentação de estados

Considere o conjunto de sistemas com matrizes (A, B) tais que estes sistemas são estabilizados por um certo ganho K

$$\Sigma_K := \{(A, B) | A + BK \text{ é estável}\}$$

Por outro lado, considere o conjunto de dados $\Sigma_{i/s}$ de entrada e estados (U_0, X) . Os dados são ditos *informativos para identificação* se

$$\Sigma_{i/s} = \{(A, B)\}$$



Controle Data Driven

Estabilização por realimentação de estados

Teorema (WAARDE et al., 2020)

Os dados (U_0, X) são informativos para a estabilização por realimentação de estados se e somente se a matriz X_0 tem posto completo e existe sua inversa pela direita X_0^\dagger tal que $X_1 X_0^\dagger$ é estável.

Além disso, se existe K tal que $\Sigma_{i/s} \subseteq \Sigma_K$, então $K = U_0 X_0^\dagger$

Desvantagem: Não é claro como encontrar X_0^\dagger tal que $X_1 X_0^\dagger$ é estável, já que existem diversas inversas à direita.



Controle Data Driven

Estabilização por realimentação de estados

Teorema (WAARDE et al., 2020)

Os dados (U_0, X) são informativos para a estabilização por realimentação de estados se e somente se existe a matriz $\Theta \in \mathbb{R}^{T \times n}$ que satisfaz


$$\begin{bmatrix} X_0 \Theta & X_1 \Theta \\ * & X_0 \Theta \end{bmatrix} \succ 0$$
$$X_0 \Theta = (X_0 \Theta)^T$$


Além disso, se existe K tal que $\Sigma_{i/s} \subseteq \Sigma_K$, então


$$\mathbf{K} = \mathbf{U}_0 \Theta (\mathbf{U}_0 \Theta)^{-1}$$





Referências

 BAZANELLA, A. S.; CAMPESTRINI, L.; ECKHARD, D. *Data-driven controller design: the H2 approach*. [S.l.]: Springer Science & Business Media, 2011.

 HOU, Z.-S.; WANG, Z. From model-based control to data-driven control: Survey, classification and perspective. *Information Sciences*, Elsevier, v. 235, p. 3–35, 2013.

 MARKOVSKY, I.; WILLEMS, J. C.; MOOR, B. D. State representations from finite time series. In: IEEE. *Proceedings of the 44th IEEE Conference on Decision and Control*. [S.l.], 2005. p. 832–835.

 PERSIS, C. D.; TESI, P. Formulas for data-driven control: Stabilization, optimality, and robustness. *IEEE Transactions on Automatic Control*, IEEE, v. 65, n. 3, p. 909–924, 2019.

 WAARDE, H. J. V. et al. Data informativity: A new perspective on data-driven analysis and control. *IEEE Transactions on Automatic Control*, IEEE, v. 65, n. 11, p.