Sistemas Sujeitos a Incertezas e Revisão sobre Teoria de Sistemas

GABRIELA W GABRIEL

IEE-S / ITA – Sala 195 – Ramal 5991 ggabriel@ita.br / gabriela.gabriel@gp.ita.br

São José dos Campos, 2 de Setembro de 2021

Conteúdo

1 Sistemas Sujeitos a Entradas Estocásticas

2 Teoria de Sistemas – Revisão

Sistema de Controle Sujeitos a Entradas Estocásticas

Vamos considerar o sistema

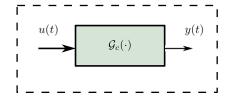


FIGURA: Modelo entrada-saída de um sistema.

$$y(t) = \mathcal{G}_c(u(t))$$

- Como sistemas de controle respondem a entradas estocásticas?
 - \square Caracterizar o sistema \mathcal{G}_c
 - \square caracterizar a entrada u(t)

Sistemas Determinístico e Est<u>ocásticos</u>

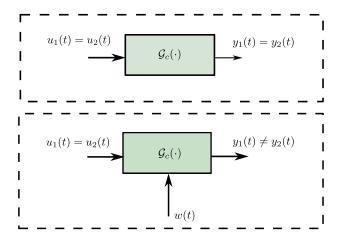
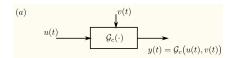


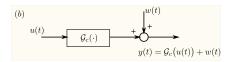
FIGURA: Sistemas Estocásticos e Sistemas Determinísticos

Profa GABRIELA Modelagem 4 / 32

Sistema de Controle Sujeitos a Entradas Estocásticas

- Neste curso, vamos interpretar as diferenças na saída da planta pela existência de ruído estocástico aditivo.
- Três cenários distintos são possíveis:
 - Ruído de processo
 - Ruído de medida
 - Ruído de processo e medida





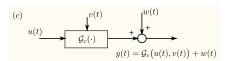


FIGURA: Sistema \mathcal{G}_c com entrada u(t) e (a) ruído na equação (processo), (b) ruído aditivo de medida (saída) e (c) ruído na equação (processo) e ruído aditivo na medida (saída).

Resposta de Sistemas Sujeitos a Entrada Estocástica

- Por simplicidade, vamos considerar o sistema anterior em que
 - \Box v(t) é a entrada estocástica com estatísticas μ_v e $R_v(\tau)$
 - \Box y(t) é a saída a ser caracterizada

Então

Para um SISTEMA LTI CONTÍNUO temos

$$\mu_y = \mu_v G_c(0)$$

$$R_{y}(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g_{c}(r_{1})g_{c}(r_{2})R_{v}(\tau + r_{1} - r_{2})dr_{1} dr_{2}$$

Profa GABRIELA Modelagem 6 / 3:

Resposta de Sistemas Sujeitos a Entrada Estocástica

• Como resultado, para um sistema LTI

SE v(t) É WSS, ENTÃO y(t) SERÁ WSS!

Analogamente, para um SISTEMA LTI DISCRETO temos

$$\mu_{\rm v} = \mu_{\rm v} G(e^{j0})$$

$$R_{y}[k] = \sum_{\kappa_{1}=-\infty}^{\infty} \sum_{\kappa_{2}=-\infty}^{\infty} g[\kappa_{1}]g[\kappa_{2}]R_{v}[k+\kappa_{1}-\kappa_{2}]$$

Profa GABRIELA Modelagem 7 / 32

Relação com a Densidade Espectral

TEOREMA

Se y(t) é descrita por uma relação linear de v(t), então a densidade espectral de y(t) é tal que

$$S_{y}(\omega) = |G_{c}(\omega)|^{2} S_{v}(\omega)$$

- Para um sistema LTI discreto, teremos o análogo discreto para o cálculo de S_v
- Decorre que podemos gerar um ruído colorido w(t) a partir de uma transformação linear, h(t), aplicada a uma sequencia de v.a. i.i.d. com média nula e variância unitária, e(t), para o caso geral

$$S_w(\omega) = \sigma^2 |H(e^{j\omega})|^2$$

Profa GABRIELA Modelagem 8 / 32

CONCEITOS INICIAIS

•	SISTEMA é o conjunto físico (ou não) que desejamos modelar.
	 ☐ Sistemas estáticos são representados por equações algébricas ☐ Sistemas dinâmicos são representados por equações diferenciais
•	Modelos são representações matemáticas e, portanto, aproximações do sistema real.
	☐ Os sinais de entrada podem ser manipuláveis ou não, medidas ou não.
	☐ Os sinais de saída podem ser medidos ou não.

Profa GABRIELA Modelagem 9 / 32

Para o sistema

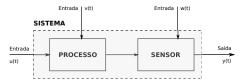


FIGURA: Elementos de um sistema dinâmico.

- \square $y(\cdot) \in \mathbb{R}^p$ é a saída medida (observável) do sistema
- \square $u(\cdot) \in \mathbb{R}^m$ é a **entrada (exógena) de controle** (entrada manipulável)
- \square $v(\cdot) \in \mathbb{R}^{n_v}$ e $w(\cdot) \in \mathbb{R}^{n_w}$ são entradas exógenas não manipuláveis (ruídos)

 $v(\cdot)$ e $w(\cdot)$ serão <u>entradas não mensuráveis</u> chamados, respectivamente, de **ruído de processo** e de **ruído de medida**.

Características

• Simplificadamente, escrevemos $y(t) = G_c(u(t))$



FIGURA: Modelo entrada × saída de um sistema dinâmico.

DEFINIÇÃO IV.1

Um sistema é **LINEAR** se, e somente se, ele satisfaz a propriedades de superposição (ou adição) e de escalabilidade.

$$G_c(a_1u_1(t) + a_2u_2(t)) = a_1G_c(u_1(t)) + a_2G_c(u_2(t))$$

para quaisquer coeficientes a_1 e a_2 e quaisquer processos $u_1(t)$ e $u_2(t)$.

Profa GABRIELA Modelagem 11 / 3

Características

DEFINICÃO IV.2

Um sistema é **INVARIANTE NO TEMPO** se a sua resposta em $u(t + \tau)$ corresponde a saída $y(t + \tau)$, ou seja, uma translação no tempo de τ na entrada do sistema u(t) corresponde a uma translação de τ unidades de tempo na saída y(t).

DEFINIÇÃO IV.3

Um sistema é **CAUSAL** se sua resposta no tempo t depende somente dos instantes de tempo até t. Neste caso, o sistema é dito **não-antecipativo**.

• Sistemas LTI são causais se, e somente

$$g_c(t) = 0, \ \forall t < 0$$

Profa Gabriela Modelagem 12 / 3

Características

- Neste curso, consideraremos sistemas lineares, invariantes no tempo, reais e causais
- Em sistemas LTI (Lineares e Invariantes no Tempo) a resposta é

$$y(t) = g_c(t) * u(t) = \int_{-\infty}^{\infty} g(\tau)u(t-\tau)d\tau$$

sendo $g_c(t) = \mathcal{G}_c(\delta(t))$ sua resposta ao impulso.

Nestes sistemas, as ESTATÍSTICAS DA SAÍDA podem ser completamente determinadas pelo conhecimento das ESTATÍSTICAS DA ENTRADA.

Profa GABRIELA Modelagem 13 / 3:

Representação em Espaço de Estados

Sistemas LTI podem ser representados no espaço de estados por

$$\dot{x}(t) = \mathcal{A}_c x(t) + \mathcal{B}_c u(t) + \mathcal{J}_c v(t)$$
$$v(t) = \mathcal{C}_c x(t) + \mathcal{D}_c u(t) + w(t)$$

onde $x(\cdot) \in \mathbb{R}^n$ é o estado $u(\cdot) \in \mathbb{R}^m$ é a entrada do sistema $v(\cdot) \in \mathbb{R}^{n_v}$ é a entrada de ruído na planta $y(\cdot) \in \mathbb{R}^p$ é a saída medida $w(\cdot) \in \mathbb{R}^p$ é o ruído de medida

• Neste caso temos um sistema a **TEMPO CONTÍNUO**, com $t \in \mathcal{T} = \mathbb{R}_+$

Profa Gabriela Modelagem 14 / 3

Representação em Espaço de Estados

Analogamente,

$$x[k+1] = \mathcal{A}x[k] + \mathcal{B}u[k] + \mathcal{J}v[k]$$
$$y[k] = \mathcal{C}x[k] + \mathcal{D}u[k] + w[k]$$

```
onde x[\cdot] \in \mathbb{R}^n é o estado u[\cdot] \in \mathbb{R}^m é a entrada do sistema v[\cdot] \in \mathbb{R}^{n_v} é a entrada de ruído na planta y[\cdot] \in \mathbb{R}^p é a saída medida w[\cdot] \in \mathbb{R}^p é o ruído de medida
```

• Neste caso temos um sistema a **TEMPO DISCRETO**, com $k \in \mathcal{T} = \mathbb{N}$

Profa Gabriela Modelagem 15 / 3

Linearização de Sistemas

• De uma forma geral, representação um sistema não linear contínuo, $t \in \mathcal{T} = \mathbb{R}_+$, no espaço de estados como

$$\dot{x}(t) = f(x(t), u(t), v(t)), \quad x(t_0) = x(0) = x_0$$

 $y(t) = h(x(t), u(t), w(t))$

onde chamaremos p(t) = (x(t), u(t), v(t), w(t)) o conjunto dos sinais x, u, v e w, calculados todos em t.

DEFINICÃO IV.4

O ponto $p_e=(x_e,u_e,0,0)\in\mathbb{R}^n\times\mathbb{R}^m\times\mathbb{R}^{n_v}\times\mathbb{R}^{n_w}$ do espaço de estados é um **PONTO DE EQUILÍBRIO** se $p(0)=p_e$ implicar em que $p(t)=p_e$ para todo $t\geq 0$.

• Pontos de equilíbrio podem ser estáveis, indiferentes ou instáveis

Profa Gabriela Modelagem 16 / 32

Linearização de Sistemas

 Diferentemente dos sistemas lineares, sistemas não lineares podem ter mais de um ponto de equilíbrio p_e = (x_e, u_e, 0, 0), calculados como

$$f(p_e) = 0$$

• Expandindo $f(\cdot,\cdot,\cdot)$ e $h(\cdot,\cdot,\cdot)$ em série de Taylor em torno de p_e

$$\dot{x}(t) = \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{p=p_e} x(t) + \frac{\partial f}{\partial u} \Big|_{p=p_e} u(t) + \frac{\partial f}{\partial v} \Big|_{p=p_e} v(t)$$

$$y(t) = \frac{\partial h}{\partial x} \Big|_{p=p_e} x(t) + \frac{\partial h}{\partial u} \Big|_{p=p_e} u(t) + \frac{\partial h}{\partial w} \Big|_{p=p_e} w(t)$$

• Para o caso vetorial, utilizamos a matriz Jacobiana

Profa Gabriela Modelagem 17 / 3

Resposta Temporal de Sistemas Contínuos

• Para $t \in \mathbb{T} = \mathbb{R}$, temos

$$\dot{x}(t) = \mathcal{A}_c x(t) + \mathcal{B}_c u(t) + \mathcal{J}_c v(t)$$
$$y(t) = \mathcal{C}_c x(t) + \mathcal{D}_c u(t) + w(t)$$

cuja resposta temporal é dada por

$$x(t) = \underbrace{\Phi(t, t_0) x(t_0)}_{\text{Resposta a entrada nula}} + \underbrace{\int_{t_0}^t \Phi(t, \tau) \left[\mathcal{B}_c u(\tau) + \mathcal{J}_c v(\tau)\right] d\tau}_{\text{Resposta a condicões inicias nulas}}$$

• $\Phi(t, t_0) = \{\phi_{ii}\}$ é a matriz de transição de estados definida como

$$\dot{\Phi}(t,t_0) = \mathcal{A}_c \Phi(t,t_0), \quad \Phi(t_0,t_0) = I$$

Profa GABRIELA Modelagem 18 / 3

Resposta Temporal de Sistemas Contínuos

Em um sistema LTI,

$$\Phi(t,t_0)=e^{\mathcal{A}_c(t-t_0)}$$

sendo
$$e^{\mathcal{A}_c t} = \mathfrak{L}^{-1} \left\{ (sI - \mathcal{A}_c)^{-1} \right\}.$$

Propriedades da Matriz de transição $\Phi(t, t_0)$

$$ightharpoonup \Phi(t,t) = I$$

$$\Phi(t_2,t_0) = \Phi(t_2,t_1)\Phi(t_1,t_0), \ \forall t_1 \in [t_0,t_2]$$

$$lackbox{\Phi}(t,t)=\Phi(t,t_0)\Phi(t_0,t)\Rightarrow \Phi(t,t_0)=\Phi(t_0,t)^{-1}$$
, dada a existência de $\Phi(t,t_0)^{-1}$

Profa Gabriela 19 / 32

Resposta Temporal de Sistemas Discretos

• Analogamente, para $k \in \mathbb{T} = \mathbb{N}$

$$x[k+1] = \mathcal{A}x[k] + \mathcal{B}u[k] + \mathcal{J}v[k]$$
$$y[k] = \mathcal{C}x[k] + \mathcal{D}u[k] + w[k]$$

cuja resposta temporal é dada por

$$x[k] = \underbrace{\mathcal{A}^k x[0]}_{\text{Resposta a entrada nula}} + \underbrace{\sum_{i=0}^{k-1} \mathcal{A}^{k-i-1} \left[\mathcal{B}u[i] + \mathcal{J}v[i]\right]}_{\text{Resposta a condições inicias nulas}}$$

 Note que as medidas em um sistema físico são realizadas de forma discreta, ou seja, de forma finita e contável

Profa GABRIELA Modelagem 20 / 32

Discretização de Sistemas

A partir da solução do sistema contínuo

$$x(t) = \Phi(t, t_0)x(t_0) + \int_{t_0}^t \Phi(t, \tau) \left[\mathcal{B}_c u(\tau) + \mathcal{J}_c v(\tau)\right] d\tau$$

 Tomando intervalos de tempo contantes T > 0, tal que os instantes de amostragem {t_k}_{k∈N} definem

$$\begin{aligned} \mathsf{x}(t_{k+1}) &= \mathrm{e}^{\mathcal{A}_c(t_{k+1} - t_k)} \mathsf{x}(t_k) + \int_{t_k}^{t_{k+1}} \mathrm{e}^{\mathcal{A}_c(t_{k+1} - \tau)} \mathcal{B}_c u(\tau) d\tau \\ &+ \int_{t_k}^{t_{k+1}} \mathrm{e}^{\mathcal{A}_c(t_{k+1} - \tau)} \mathcal{J}_c v(\tau) d\tau \end{aligned}$$

em que
$$u(\tau) = u(t_k), \forall \tau \in [t_k, t_{k+1})$$

Profa GABRIELA Modelagem 21 / 3

Estabilidade de Sistemas

Para o caso discreto de interesse

$$x[k+1] = \mathcal{A}x[k], \quad x[0] = x_0$$
$$y[k] = \mathcal{C}x[k]$$

DEFINICÃO IV.5

O sistema será **ESTÁVEL** a partir do instante de tempo $k \geq k_0$, se para cada valor $\epsilon > 0$ pequeno, existir um valor $\delta > 0$ tal que $\|x[k_0]\|_2 < \epsilon$ implicar em $\|x[k_1]\|_2 < \delta$, para todo $k_1 \geq k_0$.

• Esta definição corresponde a

Todos os autovalores de $\mathcal A$ devem estas localizados dentro do círculo de raio unitário centrado em 0+0j, do plano complexo!

Profa GABRIELA Modelagem 22 / 3

Estabilidade de Sistemas

• Dizemos ainda que

DEFINIÇÃO IV.6

O sistema discreto LTI será **ASSINTOTICAMENTE ESTÁVEL** se o estado x, a partir do instante de tempo $k \ge k_0$ for **estável** e, além disso, existir um $\eta > 0$ tal que $\|x[k_0]\|_2 < \eta$ implicar em $\lim_{k \to \infty} \|x[k]\|_2 = 0$.

 Estas definições são aplicáveis a sistemas com ENTRADA NULA, para entradas não nulas recorremos ao conceito da BIBO estabilidade.

Estabilidade de Sistemas

• Adicionando o sinal de entrada $u[\cdot]$ ao sistema discreto, teremos

$$x[k+1] = \mathcal{A}x[k] + \mathcal{B}u[k], \quad x[0] = x_0$$
$$y[k] = \mathcal{C}x[k] + \mathcal{D}u[k]$$

e definimos

DEFINIÇÃO IV.7

O sistema acima será BIBO ESTÁVEL se existir uma constante finita η tal que, pata todo instante j e toda entrada u[k], a resposta correspondente do sistema y[k], para x[j] = 0, satisfizer

$$\sup_{k \ge j} \|y[k]\|_2 \le \eta \sup_{k \ge j} \|u[k]\|_2$$

BIBO (BOUNDED INPUT BOUNDED OUTPUT)

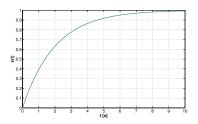
Profa GABRIELA Modelagem 24 / 3

Características das Respostas Temporais

Seja um sistema contínuo de PRIMEIRA ordem do tipo

$$\dot{x}(t) + (1/2)x(t) = u(t), \ x(0) = 0, \ \tau > 0$$

sua resposta temporal ao degrau unitário u(t) = 1 será do tipo



Constante de Tempo

 $\mathrm{Figura}\colon \mathsf{Resposta}$ ao degrau de um sistema de primeira ordem.

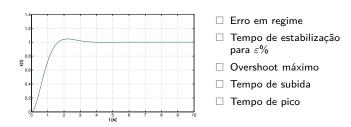
Profa GABRIELA Modelagem 25 / 32

Características das Respostas Temporais

Seja um sistema contínuo de SEGUNDA ordem do tipo

$$\ddot{x}(t) + 2.8\dot{x}(t) + 4x(t) = u(t), \ \dot{x}(0) = x(0) = 0$$

sua resposta temporal ao degrau unitário u(t)=1 será do tipo



 ${
m Figura}$: Resposta ao degrau de um sistema de segunda ordem.

Profa GABRIELA Modelagem 26 / 32

Controlabilidade / Alcançabilidade

DEFINIÇÃO IV.8

O sistema discreto LTI é CONTROLÁVEL se, dado qualquer condição inicial $x[k_a]$, existe um sinal de entrada u[k], para $k_a \le k \le k_b$, tal que $x[k_b] = 0$, para algum k_b .

DEFINICÃO IV.9

O sistema discreto é **ALCANÇÁVEL** se para quaisquer dois estados x_a e x_b existir um sinal de entrada u[k] para $k_a \le k \le k_b$ que levará o sistema de $x[k_a] = x_a$ até $x[k_b] = x_b$.

 Alcançabilidade implica em controlabilidade. O inverso só será verdadeiro se a matriz A for inversível

Controlabilidade / Alcançabilidade

 Na prática, determinamos se um sistema LTI é alcançável através da matriz de controlabilidade

$$C_n = \begin{bmatrix} \mathcal{B} & \mathcal{A}\mathcal{B} & \cdots & \mathcal{A}^{n-1}\mathcal{B} \end{bmatrix}$$

LEMA IV.1

O sistema LTI discreto é ALCANÇÁVEL se, e somente se,

$$rank(C_n) = n$$

Observabilidade

DEFINIÇÃO IV.10

O sistema LTI discreto é **OBSERVÁVEL** se qualquer condição inicial $x[k_o]$ puder ser unicamente determinada pela sua resposta a entrada nula correspondente y[k] em $k_a \le k \le k_b$, com k_b finito.

 Analogamente, a observabilidade pode ser determinada a partir da matriz de observabilidade

$$\mathcal{O}_n = \begin{bmatrix} \mathcal{C}' & \mathcal{A}'\mathcal{C}' & \cdots & (\mathcal{A}'^{n-1})'\mathcal{C}' \end{bmatrix}'$$

LEMA IV.2

O sistema LTI discreto é OBSERVÁVEL se, e somente se,

$$rank(\mathcal{O}_n) = n$$

Profa GABRIELA Modelagem 29 / 32

- Outra possível representação matemática de um sistema LTI é através do seu modelo entrada-saída que relaciona diretamente a entrada do sistema a sua saída correspondente.
- Para isso, vamos introduzir o OPERADOR DE ATRASO q^{-1} , sendo $x[k+t] = q^t x[k]$. Portanto, se existir $(qI A)^{-1}$,

$$x[k] = (qI - \mathcal{A})^{-1} \mathcal{B}u[k]$$

e,

$$y[k] = \left(\mathcal{C}(qI - \mathcal{A})^{-1}\mathcal{B} + \mathcal{D}\right)u[k] = H(q)u[k]$$

Profa GABRIELA Modelagem 30 / 32

H(q) é chamada Função de Transferência, racional em q

$$H(q) = rac{\mathcal{C} \ \mathsf{adj}(qI - \mathcal{A}) \ \mathcal{B} + \mathcal{D} \ \mathsf{det}(qI - \mathcal{A})}{\mathsf{det}(qI - \mathcal{A})} = rac{B(q)}{A(q)}$$

• Em sistemas MIMO, caso geral, teremos cada elemento da matriz $H(q) = \{H_{ij}(q)\}$ determinado por

$$H_{ij}(q) = \frac{B_{ij}(q)}{A(q)}$$

- As raízes de $B_{ij}(q)$ são chamadas de zeros de H(q)
- As raízes de A(q) são chamados polos de H(q)

Profa GABRIELA Modelagem 31 / 3

A relação entrada-saída será

$$y_i[k] = \sum_{j=1}^m \frac{B_{ij}(q)}{A(q)} u_j[k]$$

em que, para $n_a \geq n_b$,

$$A(q) = q^{n_a} + a_{(n_a-1)}q^{n_a-1} + \dots + a_1q + a_0$$

$$B_{ij}(q) = b_{ijn_b}q^{n_b} + b_{ij(n_b-1)}q^{n_b-1} + \dots + b_{ij1}q + b_{ij0}$$

e que representam o conjunto de $i \times j$ equações a diferenças

$$y_i[k+n_a] + \sum_{\ell=0}^{n_a-1} a_\ell y_i[k+\ell] = \sum_{\ell=0}^{n_b} b_{ij\ell} u_j[k+\ell]$$

Profa Gabriela Modelagem 32 / 3