Controle digital: Controlador Via Alocação de Polos de Estados Observados.

Bernardo Bresolini * Ester Queiroz Alvarenga *

* Departamento de Engenharia Mecatrônica, CEFET-MG, Campus Divinópolis (e-mail: berbresolini@gmail.com, esterqueirozalvarenga@gmail.com).

1. INTRODUÇÃO

O conhecimento em Controle Digital por parte de engenheiros que atuarão na área controle é requerido devido à presença massiva dos controladores digitais em ambiente industrial. Por isso, o presente relatório apresenta os estudos e implementações da técnica de projeto de controladores digitais via alocação de polos de estados observados.

Para este estudo, fez-se necessário, selecionar o processo a ser trabalhado, especificar o desempenho desejado, discretizar o sistema, aplicar a técnica de projeto de controlador, obter o sinal de controle em equação a diferença, simular o processo de controle e analisar o desempenho da malha fechada.

Além desta Seção, este trabalho ainda é composto pelas Seções Sistema 1, Sistema 2 e Sistema 3, nas quais são descritos os projetos e as avaliações dos controladores para três sistemas distintos. Dentre os quais trata-se o atraso de tempo com o preditor de Smith. Ainda, tem-se a Conclusão, na qual é recapitulado sinteticamente os resultados do estudo. Nos apêndices é mostrado o código em Python3 para a implementação de cada controlador. No GitHub tem a biblioteca ctrl.py com as funções auxiliares desenvolvidas pelos autores usada na implementação.

2. SISTEMA 1

O primeiro processo é descrito matematicamente pela função transferência

$$G_{p1}(s) = \frac{e^{-2,8s}}{s+0,1}. (1)$$

Vê-se que há um atraso de tempo de 2,8 segundos. Para tratá-lo, será utilizada a técnica de compensação de atraso, denominada preditor de Smith. Esta técnica tenta prever a saída do processo sem atraso e realimentá-la ao controlador. Para tanto, tem-se a estrutura do preditor de Smith apresentada na FIG. 1. Em que C(z) é o controlador, $G_n(s)$ é o modelo da planta sem atraso de tempo, e^{-Ts} é o modelo do atraso e $G_p(s)$ é a representação do processo completo. Nesta configuração, o controlador atua sobre o processo como se não existisse o atraso na dinâmica de malha fechada.

O atraso em Python3 deve ser tratado exclusivamente pela aproximação de Padè. Neste caso, escolheu-se uma aproximação de 8 ordem.

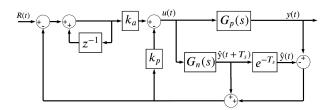


Figura 1. Topologia do Preditor de Smith

Sendo assim, para o projeto do controlador trabalha-se com

$$G_n(s) = \frac{1}{s + 0.1} \tag{2}$$

cuja representação em espaço de estados é

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = -0.1\boldsymbol{x}(t) + u[k]$$

$$y(t) = \boldsymbol{x}(t)$$
(3)

Para as especificações de desempenho $t_s=20$ s e $OS=1\%\approx0\%$, o polo desejado de malha fechada é $p_{1,\,2}=-0.2\pm0.1364$ no plano s, o que implica em

$$z_{1,2} = 0.8840 \pm 0.0725.$$
 (4)

note que o tempo de acomodação não computa o atraso, então o tempo real de acomodação deve estar entorno de $22.8~\mathrm{s}$.

A discretização de espaço de estados por uma taxa de amostragem de T_s é feita por

$$e^{\begin{bmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{B} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{0} \end{bmatrix}^{T_s}} = \begin{bmatrix} \bar{\boldsymbol{A}} & \bar{\boldsymbol{B}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{I} \end{bmatrix}$$
 (5)

sendo \bar{A} e \bar{B} as matrizes do sistema discretizado a uma taxa de amostragem T_s . A operação matricial e^{matriz} pode ser feita utilizando o Teorema de Caley-Hamilton e em Python3 feita por scipy.linalg.exmp.

Portanto, para $T_s = 0.6$ s, tem-se

$$x[k+1] = 0.9418x[k] + 0.5825u[k]$$

 $y[k] = x[k], T_s = 0.6 s$ (6)

Um décimo do tempo de acomodação de malha fechada é 2 s, contudo pelo critério do tempo de atraso, deve-se escolher uma taxa de amostragem menor que um quarto do atraso (0.7 s) e portanto, optou-se por $T_s = 0.6 \text{ s}$.

Supondo $u(t) = \mathbf{K}_p \mathbf{x}(t) + k_a \xi(t)$. A forma ampliada das matrizes $\mathbf{A} \in \mathbf{B}$ são

$$\mathbf{A}_d = \begin{bmatrix} 0.9418 & 0 \\ -0.9418 & 1 \end{bmatrix}, \ \mathbf{B}_d = \begin{bmatrix} 0.5824 \\ -0.5824 \end{bmatrix}$$
 (7)

E portanto, os ganhos projetados \boldsymbol{K}_p e k_a são

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{K}_p \\ k_a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,2663 \\ -0,03216 \end{bmatrix}. \tag{8}$$

Então, implementando a estrutura de controle proposta na FIG. 3 utilizando o código mostrado no APENDICE A, a resposta do sistema e a resposta enviada ao controlador são apresentadas na FIG. 2.

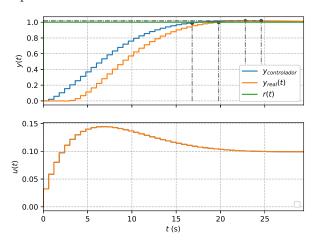


Figura 2. Resposta do sistema 1

A resposta real do sistema mostra que durante 2,8 s, mesmo o sinal de controle tenha sido aplicado, o sistema não apresentou variação na resposta por 2,8 s, mostrando que a aproximação do atraso foi bem sucedida. Além disso, para o sinal enviado ao controlador, o atraso foi removido, fazendo com que o controlador opere normalmente e o sinal de controle não se eleve muito.

Ainda, na TAB. 1 pode-se constatar que o tempo de acomodação obtido é de 3 s a mais que o valor da resposta enviada ao controlador, exatamente como previsto. No entanto, o controlador projetado atingiu a acomodação muito antes, resultado positivo. O sobressinal do sistema foi bem próximo de 1%, o valor do projeto. Sendo assim, o controlador projetado obteve êxito em controlar o sistema. Por fim, o sistema apresentou erro nulo no rastreio devido ao uso do integrador.

Tabela 1. Critérios de desempenho dos controladores

Parâmetro	$y_{\rm real}$	$y_{ m controlador}$
t_s (s)	16,8 $1,033$	$19,8 \\ 0,711$
$\begin{array}{c} t_s \ (\mathrm{s}) \\ OS \ (\%) \\ US \ (\%) \end{array}$	0,0	$0.711 \\ 0.077$
t_r (s)	11,4	10,8

3. SISTEMA 2

A topologia de controle a ser utilizada está apresentada na FIG. 3. Ela utiliza da modelagem em espaço de estados do sistema juntamente com um observador de estados. Ainda, contém um integrador para que o sistema não apresente erro de rastreamento.

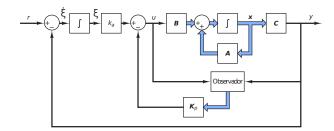


Figura 3. Topologia servossistema do tipo 1 com observa-

O modelo do segundo sistema é dado, no plano s, por

$$G_2(s) = \frac{1}{(s+2)(s^2+0.2s+0.65)}$$

e sua representação em espaço de estados é

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \begin{bmatrix} -2,2 & 1,05 & -1,3 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}(t) + \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \boldsymbol{u}(t)$$

$$\boldsymbol{y}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}(t)$$
(9)

Calculando as matrizes de controlabilidade $\mathcal C$ e observabilidade \mathcal{O} tem-se

$$\mathcal{C} = \begin{bmatrix}
-0.325 & 0.177 & 0.266 & 0.176 \\
0.214 & 0.230 & 0.012 & -0.196 \\
-0.076 & -0.308 & -0.424 & -0.334 \\
-0.076 & -0.384 & -0.807 & -1.141
\end{bmatrix}, (10)$$

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix}
0 & 0 & -1 \\
-0.214 & 0.796 & -0.902 \\
-0.444 & 1.124 & -0.501
\end{bmatrix}$$

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \\ -0.214 & 0.796 & -0.902 \\ -0.444 & 1.124 & -0.501 \end{bmatrix}$$
(11)

O sistema é controlável e observável pois as matrizes \mathcal{C} e O têm posto completo. Sendo assim, é possível controlar e observar o sistema e a implementação da estrutura proposta na FIG. 3 é possível.

Dadas as especificações de $t_{ss} = 10$ s e OS = 10%, os polos dominantes desejados devem se situar em

$$s_{1,2} = -0.4 \pm j0.5458,$$
 (12a)

$$\implies z_{1,2} = 0.6152 \pm j0.3291. \tag{12b}$$

Ainda, é preciso alocar outros dois polos. Sendo assim, escolhe-se alocá-los em

$$s_3 = -4,$$
 $s_4 = -5,$ (13a)
 $\Rightarrow z_3 = 0.0111,$ $z_4 = 0.0232.$ (13b)

$$\implies z_3 = 0.0111, \qquad z_4 = 0.0232.$$
 (13b)

A discretização utilizando o Teorema de Caley-Hamilton e (5) para $T_s = 0.9 \,\mathrm{s}$ segue

$$\dot{\boldsymbol{x}}[k] = \begin{bmatrix} -0.039 & 0.620 & -0.423 \\ -0.325 & 0.677 & 0.278 \\ 0.214 & -0.796 & 0.902 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}[k] + \begin{bmatrix} -0.325 \\ 0.214 \\ -0.076 \end{bmatrix} u[k]
\boldsymbol{y}[k] = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}[k], \qquad T_s = 0.9 \text{ s}$$
(14)

A escolha da taxa de amostragem igual a 0,9 s é para que seu valor seja cerca de 10 vezes menor que o tempo de acomodação da malha fechada.

Supondo $u[k] = \mathbf{K}_p \mathbf{x}[k] + k_a \xi[k]$. A forma ampliada das matrizes \boldsymbol{A} e \boldsymbol{B} são

$$\boldsymbol{A}_{d} = \begin{bmatrix} -0.039 & 0.620 & -0.423 & 0 \\ -0.325 & 0.677 & 0.278 & 0 \\ 0.214 & -0.796 & 0.902 & 0 \\ 0.214 & -0.796 & 0.902 & 1 \end{bmatrix}, \ \boldsymbol{B}_{d} = \begin{bmatrix} -0.325 \\ 0.214 \\ -0.0758 \\ -0.0758 \end{bmatrix}$$
(15)

E portanto, os ganhos projetados K_p e k_a são

$$\begin{bmatrix} \mathbf{K}_p \\ k_a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1,3414 \\ 3,2142 \\ -1,1007 \\ -0.8329 \end{bmatrix}. \tag{16}$$

Então, implementando a estrutura de controle proposta na FIG. 3 utilizando o código mostrado no APENDICE B, a resposta do sistema nos primeiros 18 s é apresentada na FIG. 4.

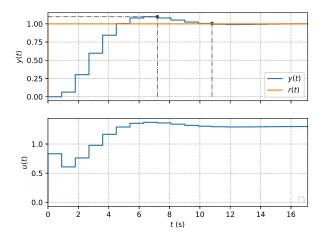


Figura 4. Resposta do sistema 2

Como mostra a TAB. 2, o controlador projetado obteve um desempenho bem próximo dos valores especificados, com um leve desvio. Diferente das abordagens anteriores, a alocação de polos via espaço de estados não adiciona zeros no sistema e portanto, o desempenho da malha fechada tende a ser mais próximo do que foi requerido ao sistema. Além disso, o sistema não apresenta erro no rastreio, justamente por causa da adição do integrador.

Tabela 2. Critérios de desempenho dos controladores

Parâmetro	Valores
$\begin{array}{c} t_s \text{ (s)} \\ OS \text{ (\%)} \\ US \text{ (\%)} \\ t_r \text{ (s)} \end{array}$	10,8 9,71 0,0 2,7

4. SISTEMA 3

A topologia de controle a ser utilizada está apresentada na FIG. 3. A mesma estrutura utilizada no controlador anterior.

O modelo do terceiro sistema é dado, no plano s, por

$$G_3(s) = \frac{5(s-5)}{(s+2)(s-2)}$$

e sua representação em espaço de estados é

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \begin{bmatrix} 0 & -4 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}(t) + \begin{bmatrix} -10 \\ 0 \end{bmatrix} \boldsymbol{u}(t)$$

$$\boldsymbol{y}(t) = \begin{bmatrix} -0.5 & -2.5 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}(t)$$
(17)

Calculando as matrizes de controlabilidade \mathcal{C} e observabilidade \mathcal{O} tem-se

$$\mathcal{C} = \begin{bmatrix} -18,13 & -118,32 & -872,1\\ 6,91 & 58,87 & 436,0\\ 8,20 & 96,20 & 750,2 \end{bmatrix}, \mathcal{O} = \begin{bmatrix} -0,5 & -2,5\\ 2,652 & -5,779 \end{bmatrix}$$
(18)

O sistema é controlável e observável pois as matrizes $\mathcal C$ e O têm posto completo. Sendo assim, é possível controlar e observar o sistema e a implementação da estrutura proposta na FIG. 3 é possível.

Dadas as especificações de $t_{ss}=20\,\mathrm{s}$ e OS=10%, os polos dominantes desejados devem se situar em

$$s_{1,2} = -0.2 \pm j0.2729,$$
 (19a)

$$\implies z_{1,2} = 0.7884 \pm j0.2206.$$
 (19b)

Vale ressaltar que nas abordagens anteriores, o tempo de acomodação escolhido era $t_s = 40$ s pois era um dos menores valores capazes de estabilizar o sistema sem exigir elevados sinais de controle. No entanto, nesta abordagens, decidiu-se reduzir em 50% o tempo de acomodação de malha fechada.

Ainda, é preciso alocar outro polo. Sendo assim, escolhe-se alocá-lo em

$$s_3 = -5 \tag{20}$$

$$s_3 = -5$$
 (20)
 $\Rightarrow z_3 = 0,00674.$ (21)

Utilizando o Teorema de Caley-Hamilton e (5) para encontrar as matrizes do sistema discreto para $T_s = 1 \,\mathrm{s}$, tem-se

$$\dot{\boldsymbol{x}}[k] = \begin{bmatrix} 3,7622 & -7,2537 \\ -1,8134 & 3,7622 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}[k] + \begin{bmatrix} -18,1343 \\ 6,9055 \end{bmatrix} u[k]
y[k] = \begin{bmatrix} -0,5 & -2,5 \end{bmatrix} \boldsymbol{x}[k], \qquad T_s = 1 \text{ s}$$
(22)

A taxa de amostragem escolhida teve que ser 20 vezes o tempo de acomodação, pois com a presença do observador num sistema com polos e zeros de fase não mínima foi necessário elevar a frequência de amostragem para garantir a estabilidade e a adequação da resposta aos critérios de especificação.

Supondo $u[k] = \mathbf{K}_p \mathbf{x}[k] + k_a \xi[k]$. A forma ampliada das

$$\mathbf{A}_{d} = \begin{bmatrix} 3,7622 & -7,2537 & 0 \\ -1,8134 & 3,7622 & 0 \\ -2,6525 & 5,7786 & 1 \end{bmatrix}, \ \mathbf{B}_{d} = \begin{bmatrix} -18,1343 \\ 6,9055 \\ 8,1966 \end{bmatrix}$$
(23)

E portanto, os ganhos projetados \mathbf{K}_p e k_a são

$$\begin{bmatrix} \mathbf{K}_p \\ k_a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.2182 \\ 0.4289 \\ 0.002688 \end{bmatrix}. \tag{24}$$

Então, implementando a estrutura de controle proposta na FIG. 3 utilizando o código mostrado no APÊNDICE C, a resposta do sistema nos primeiros 24 s é apresentada na FIG. 5. Visualmente, o sistema apresentou um overshoot próximo do valor de projeto e um tempo de acomodação ligeiramente menor.

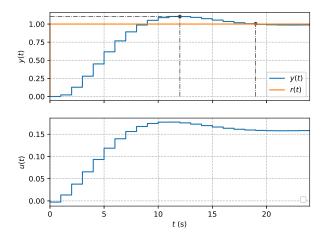


Figura 5. Resposta do sistema 3

Como mostra a TAB. 3, os critérios de desempenho foram atendidos. Vale ressaltar que o zero de fase não mínima não teve seu efeito percebido, diferente das abordagens anteriores. Ainda, mesmo com a redução em 50% no tempo de acomodação, foi possível estabilizar o sistema. Juntamente com o erro nulo em regime permanente, o controlador projetado foi de grande êxito no controle do processo.

Tabela 3. Critérios de desempenho dos controladores

Parâmetro	Valor
$\begin{array}{c} t_s \text{ (s)} \\ OS \text{ (\%)} \\ US \text{ (\%)} \\ t_r \text{ (s)} \end{array}$	19,0 11,584 0,0 5,0

5. CONCLUSÃO

A utilização da estrutura em espaço de estados para modelar e projetar controladores se mostrou bastante eficiente em todos os casos. Sem a adição de novos zeros como a abordagem polinomial e LGR, o controle do sistema se torna mais simples e fácil de analisar e tratá-lo.

A topologia adotada utiliza de um integrador garantindo erro nulo no rastreio, mas a técnica para o projeto continua sem muita alteração, facilitando em muito esta etapa.

No terceiro caso, a melhora foi muito evidente, mesmo com a redução em 50% do tempo de acomodação, foi possível alcançar os critérios de desempenho, o que não foi possível nas abordagens anteriores.

Por fim, o uso de observadores de estados é útil quando não é possível medir os estados do sistema e quando o modelo utilizado é próximo do modelo do processo, seu uso quase não impacta na performance do sistema.

```
1 import numpy as np
 2 import matplotlib.pyplot as plt
 4
 5
 6 plt.close('all')
    # Função usada para simular o sistema continuamente def simCont(sys, t0, tf, qnt, u, x0):
 8
 9
         t = np.linspace(t0,tf+t0,qnt)
10
11
         io_sys = ct.tf2io(sys)
         t, y, x = ct.input_output_response(io_sys, t, u, x0, return_x=True)
12
13
14
15 N = 8 # Ordem do atraso
# Defina o modelo do sistema e a taxa de amostragem

17 G = ct.tf([1],[1,0.1])

18 nd, dd = ct.pade(2.8, N) # Aproximação do atraso por Padè

19 delay = ct.tf(nd,dd)
20 Gn = G*delay # Sistema com atraso
22 Ts = 0.6 # Taxa de amostragem
23 qnt = 25 # Quantidade de pontos para a simulação contínua
24
26 m = 50
28 # Defina os critérios de desempenho
31
32 # Polos de malha fechada
    pnd = np.array([]) # Polo não dominante
34
36 # Polos em z
    P = np.exp(Ts*np.concatenate((pd,pnd)))
37
38 P.sort() # Organiza em ordem crescente
39
40 # Conversão para espaço de estados contínuo e depois discreto
sys = ct.tf2ss(G) # Sistema em espaço de estados
sysz = sys.sample(Ts) # Sistema discretizado
n = len(G.den[0][0])-1 # Ordem do sistema
44
45
    Ad = np.vstack((np.hstack((sysz.A, np.zeros((n,1)))),
                      np.hstack((-sysz.C*sysz.A, np.eye(1)))))
47
Bd = np.concatenate((sysz.B, -sysz.C*sysz.B))
49
51 Ctrb = ct.ctrb(Ad,Bd)
52
# Verifica a controlabilidade e observabilidade
    assert np.linalg.matrix_rank(Ctrb)==n+1, 'Não há controlabilidade'
55
56 # Projeto do controladdor com integrador
57 K = ct.place(Ad,Bd,P) # projeto
    Kp = K[0,0:-1] # Ganho para os estados do sistema 
 Ka = K[0,-1] # Ganho do integrador
59 \text{ Ka} = K[0,-1]
61 # Defina as condições iniciais dos estados
62 xOsys = np.array([0]) # Cond. inicial do sistema
63 xaO = 0 # Cond. inicial do integrador
64
65 # Pré-alocação
66 r = np.ones(m)
```

```
68 u = np.zeros_like(r) # Sinal de controle
69 xa = np.zeros_like(r) # Estado do integrador
70
yn = np.zeros(m+1)
72 y = np.zeros_like(yn)
73 xm = np.zeros((m+1,n)) # Estados do sistema
74 xd = np.zeros((m+1,N))
75 xn = np.zeros((m+1,n+N))
77 # Adicionando as condições iniciais
78 xm[0], xa[0] = x0sys, xa0
80 tO = 0 # Tempo de início da simulação
81 t = np.asarray(range(m))*Ts # Tempo da simulação
82
    for k in range(m)[1:]:
    xa[k] = xa[k-1] + r[k] - y[k]
84
        uk = -Kp*xm[k] - Ka*xa[k]
85
86
 87
88
89
                                      t0, Ts, qnt, u[k], xm[k])
90
 91
                                     t0, Ts, qnt, u[k], xn[k])
92
93
        ydk, xdk = simCont(delay, t0, Ts, qnt, ymk, xd[k])
94
          yn[k+1] = ynk \# Saida do sistema \\ y[k+1] = ynk + ymk - ydk \# Saida p/o controlador 
95
96
97
        xm[k+1] = xmk # Modelo
xd[k+1] = xdk # Atraso
xn[k+1] = xnk # Sistema
98
99
100
101
         t0 += Ts
102
103
104 ylabels=['$y_{controlador}$','$y_{real}(t)$']
105 ctrl.PlotData(t, [y[:-1], yn[:-1]], r, [u,u], True, ylabels)
```

```
1 import numpy as np
 2 import matplotlib.pyplot as plt
 4
 5
6 plt.close('all')
   # Função usada para simular o sistema continuamente def simCont(sys, t0, tf, qnt, u, x0):
8
9
        t = np.linspace(t0,tf+t0,qnt)
10
       io_sys = ct.LinearIOSystem(sys)
11
12
13
14
15 # Defina o modelo do sistema e a taxa de amostragem
16 G = ct.tf(1, np.convolve([1,2],[1,0.2,0.65]))
17 Ts = 0.9
18
19 # Quantidade de amostras
20 m = 20
22 # Defina os critérios de desempenho
23 ts = 10  # Tempo de acomodação
24 OS = 0.1  # Sobressinal (%/100)
26 # Polos de malha fechada
z, w, pd = ctrl.param(ts, OS) # Polo desejado
28 pnd = np.array([-5,-4])
30 # Polos em z
31 P = np.exp(Ts*np.concatenate((pd,pnd)))
32 P.sort() # Organiza em ordem crescente
34 # Conversão para espaço de estados contínuo e depois discreto
35 sys = ct.tf2ss(G)
36 sysz = sys.sample(Ts) # Sistema discretizado
n = len(G.den[0][0])-1 # Ordem do sistema
39 # Forma ampliada
   Ad = np.vstack((np.hstack((sysz.A, np.zeros((n,1)))),
                     np.hstack((-sysz.C*sysz.A, np.eye(1)))))
41
   Bd = np.concatenate((sysz.B, -sysz.C*sysz.B))
42
43
44 # Controlabilidade e Observabilidade
45 Ctrb, Obsv = ct.ctrb(Ad,Bd), ct.obsv(sysz.A, sysz.C)
47 # Verifica a controlabilidade e observabilidade
48 assert np.linalg.matrix_rank(Ctrb) == n+1, 'Não há controlabilidade'
49 assert np.linalg.matrix_rank(Obsv) == n, 'Não há observabilidade'
51 # Projeto do controladdor com integrador
52 K = ct.place(Ad,Bd,P) # projeto
55
56 # Polos desejados do Observador
Pobs = np.array([Ts/4, Ts/4.1, Ts/4.2])
59
60 # Defina as condições iniciais dos estados
61 xOsys = np.array([0, 0, 0]) # Cond. inicial do sistema
62 xOobs = np.array([0, 0, 0]) # Cond. inicial do observador
63 xaO = 0 # Cond. inicial do integrador
64
65 # Pré-alocação
66 r = np.ones(m)
```

```
68 u = np.zeros_like(r) # Sinal de controle
69 xa = np.zeros_like(r) # Estado do integrador
70
71 y = np.zeros(m+1) # Saída do sistema
72 x = np.zeros((m+1,n)) # Estados do sistema
73 xe = np.zeros_like(x) # Estados do observador
74
75 # Adicionando as condições iniciais
76 x[0], xe[0], xa[0] = x0sys, x0obs, xa0
78 t0 = 0 # Tempo de início da simulação
79 t = np.asarray(range(m))*Ts # Tempo da simulação
80
81 for k in range(m)[1:]:
82
         uk = -Kp*xek - Ka*xa[k]
84
85
86
          y1, x1 = simCont(sys, t0, Ts, 100, u[k], x[k])
87
          y[k+1] = y1

x[k+1] = x1
88
89
          \texttt{xe[k+1]} = (\texttt{sysz}. \texttt{A} * \texttt{xek} + \texttt{sysz}. \texttt{B} * \texttt{uk} + \texttt{Ke}. \texttt{T} * (\texttt{y[k]} - \texttt{sysz}. \texttt{C} * \texttt{xek})). \texttt{reshape(n)}
90
91
92
93
94 ylabels=['$y(t)$']
95 ctrl.PlotData(t, y[:-1], r, u, True, ylabels)
```

```
1 import numpy as np
 2 import matplotlib.pyplot as plt
 4
 5
6 plt.close('all')
   # Função usada para simular o sistema continuamente def simCont(sys, t0, tf, qnt, u, x0):
8
9
        t = np.linspace(t0,tf+t0,qnt)
10
       io_sys = ct.LinearIOSystem(sys)
11
12
13
14
15 # Defina o modelo do sistema e a taxa de amostragem
16 G = ct.tf([5,-25], np.convolve([1,2],[1,-2]))
17 Ts =
18
19 # Quantidade de amostras
20 m = 25
22 # Defina os critérios de desempenho
23 ts = 20  # Tempo de acomodação
24 OS = 0.1  # Sobressinal (%/100)
26 # Polos de malha fechada
z, w, pd = ctrl.param(ts, OS) # Polo desejado
28 pnd = np.array([-5])
30 # Polos em z
31 P = np.exp(Ts*np.concatenate((pd,pnd)))
32 P.sort() # Organiza em ordem crescente
34 # Conversão para espaço de estados contínuo e depois discreto
35 sys = ct.tf2ss(G)
36 sysz = sys.sample(Ts) # Sistema discretizado
n = len(G.den[0][0])-1 # Ordem do sistema
39 # Forma ampliada
   Ad = np.vstack((np.hstack((sysz.A, np.zeros((n,1)))),
                     np.hstack((-sysz.C*sysz.A, np.eye(1)))))
41
   Bd = np.concatenate((sysz.B, -sysz.C*sysz.B))
42
43
44 # Controlabilidade e Observabilidade
45 Ctrb, Obsv = ct.ctrb(Ad,Bd), ct.obsv(sysz.A, sysz.C)
47 # Verifica a controlabilidade e observabilidade
48 assert np.linalg.matrix_rank(Ctrb) == n+1, 'Não há controlabilidade'
49 assert np.linalg.matrix_rank(Obsv) == n, 'Não há observabilidade'
51 # Projeto do controladdor com integrador
52 K = ct.place(Ad,Bd,P) # projeto
55
56 Acl = Ad-Bd*K
   #eigAcl = np.linalg.eig(Acl)[0]
#eigAcl.sort()
59
60 # Polos desejados do Observador
61 Pobs = np.array([Ts/4, Ts/4.1])
62 Ke = ct.place(sysz.A.T, sysz.C.T, Pobs) # Proj. Observador
4 # Defina as condições iniciais dos estados
65 xOsys = np.array([0, 0]) # Cond. inicial do sistema
66 xOobs = np.array([0, 0]) # Cond. inicial do observador
67 xaO = 0 # Cond. inicial do integrador
```

```
69 # Pré-alocação
70 r = np.ones(m)
71 r[0] = 0
72 u = np.zeros_like(r) # Sinal de controle
73 xa = np.zeros_like(r) # Estado do integrador
74
y = np.zeros(m+1) # Saida do sistema
76 x = np.zeros((m+1,n)) # Estados do sistema
77 xe = np.zeros_like(x) # Estados do observador
78
79 # Adicionando as condições iniciais
80 x[0], xe[0], xa[0] = x0sys, x0obs, xa0
81
82 t0 = 0 # Tempo de início da simulação
83 t = np.asarray(range(m))*Ts # Tempo da simulação
84
85 for k in range(m)[1:]:
        xek = xe[k].reshape((n,1))
86
        xa[k] = xa[k-1] + r[k] - y[k]
uk = -Kp*xek - Ka*xa[k]
87
88
89
90
91
92
93
        xe[k+1] = (sysz.A*xek + sysz.B*uk + Ke.T*(y[k] -sysz.C*xek)).reshape(n)
94
95
96
97
98 ylabels=['$y(t)$']
99 ctrl.PlotData(t, y[:-1], r, u, True, ylabels)
```