

# Podstawy Sterowania Optymalnego

## Labolatorium 5

Regulator LQR z nieskończonym horyzontem czasowym

Prowadzący: mgr inż. Krzysztof Hałas

Wykonał: Ryszard Napierała

7 grudnia 2021

### Zadanie 2

1. Rozwiązać algebraiczne równanie Riccatiego dla dynamiki układu przyjmując jednostkową macierz  $Q$  oraz  $R = 1$ . Do znalezienia rozwiązania równania Riccatiego wykorzystać funkcję `scipy.linalg.solve_continuous_are`. Wyznaczyć i wypisać wartości wzmocnień  $K$ .

```
23 def calculateK(A: np.ndarray, B: np.ndarray, Q: np.ndarray, R: np.ndarray):
24     P = linalg.solve_continuous_are(A, B, Q, R)
25     return linalg.inv(R) @ B.T @ P
26
27 K = calculateK(A, B, Q, R)
28 print('K = ', K)
```

Output:

```
K = [[0.23606798 0.65949437]]
```

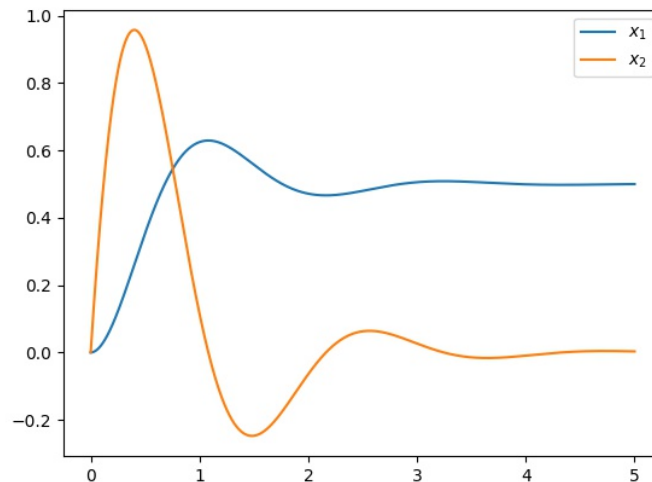
2. Przygotować funkcję `model(x,t)` implementującą model dynamiki układu otwartego zgodnie z równaniem. Funkcja powinna przyjmować na wejściu stan układu  $x$  oraz aktualną chwilę czasu  $t$

```
31 def model(
32     x: np.ndarray,
33     t: float,
34     A: np.ndarray,
35     B: np.ndarray,
36     u: Callable):
37     x = x.reshape((2, 1))
38     dx = A @ x + B @ u(t)
39     return dx.flatten()
```

3. Przeprowadzić symulację odpowiedzi obiektu na wymuszenie skokowe w czasie  $t \in (0, 5)$  s wykorzystując funkcję `odeint`.

```
42 t = np.linspace(0, 5, 1000)
43 y = integrate.odeint(
44     model,
45     [0, 0],
46     t,
47     (A, B, lambda x: np.array([[1]]))
48 )
49 plt.plot(t, y)
50 plt.legend(['$x_1$', '$x_2$'])
51 plt.show()
52 plt.close()
```

Output:



4. Zmodyfikować funkcję `model(x,t)` tak, by sygnał sterujący miał postać  $u = -Kx$

```
55 def modelK(
56     x: np.ndarray,
57     t: float,
58     A: np.ndarray,
59     B: np.ndarray,
60     K: np.ndarray):
61     x = x.reshape((2, 1))
62     dx = A@x + -B@K@x
63     return dx.flatten()
```

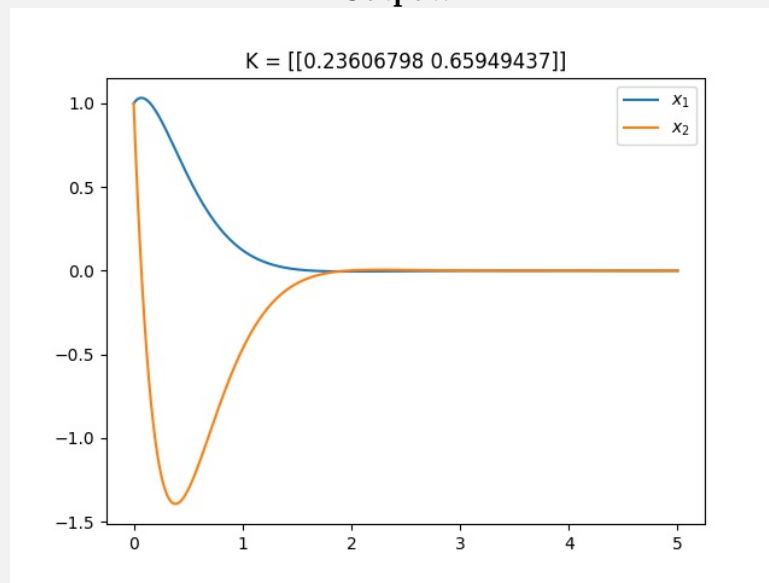
5. Przeprowadzić symulację układu dla niezerowych warunków początkowych. Zbadać wpływ macierzy  $Q$  oraz  $R$  na przebieg odpowiedzi układu.

```
66 def plotLQR(  
67     ax: plt.Axes,  
68     t: np.ndarray,  
69     A: np.ndarray,  
70     B: np.ndarray,  
71     K: np.ndarray,  
72     title: str):  
73     y = integrate.odeint(  
74         modelK,  
75         [1, 1],  
76         t,  
77         (A, B, K)  
78     )  
79     ax.plot(t, y)  
80     ax.legend(['$x_1$', '$x_2$'])  
81     ax.set_title(title)  
82  
83 fig, ax = plt.subplots(1)  
84 plotLQR(ax, t, A, B, K, f'K = {K}')
```

```
85 plt.show()  
86 plt.close()  
87  
88 fig, axes = plt.subplots(3, 3)  
89 fig.set_size_inches(10, 10)  
90 for i, r in enumerate((2, 10, 30)):  
91     for j, q in enumerate((2, 10, 30)):  
92         k = calculateK(A, B, Q*q, R*r)  
93         plotLQR(axes[i][j], t, A, B, k, f'R = {R*r}, Q = {Q*q}')
```

```
94 plt.tight_layout()  
95 plt.show()  
96 plt.close()
```

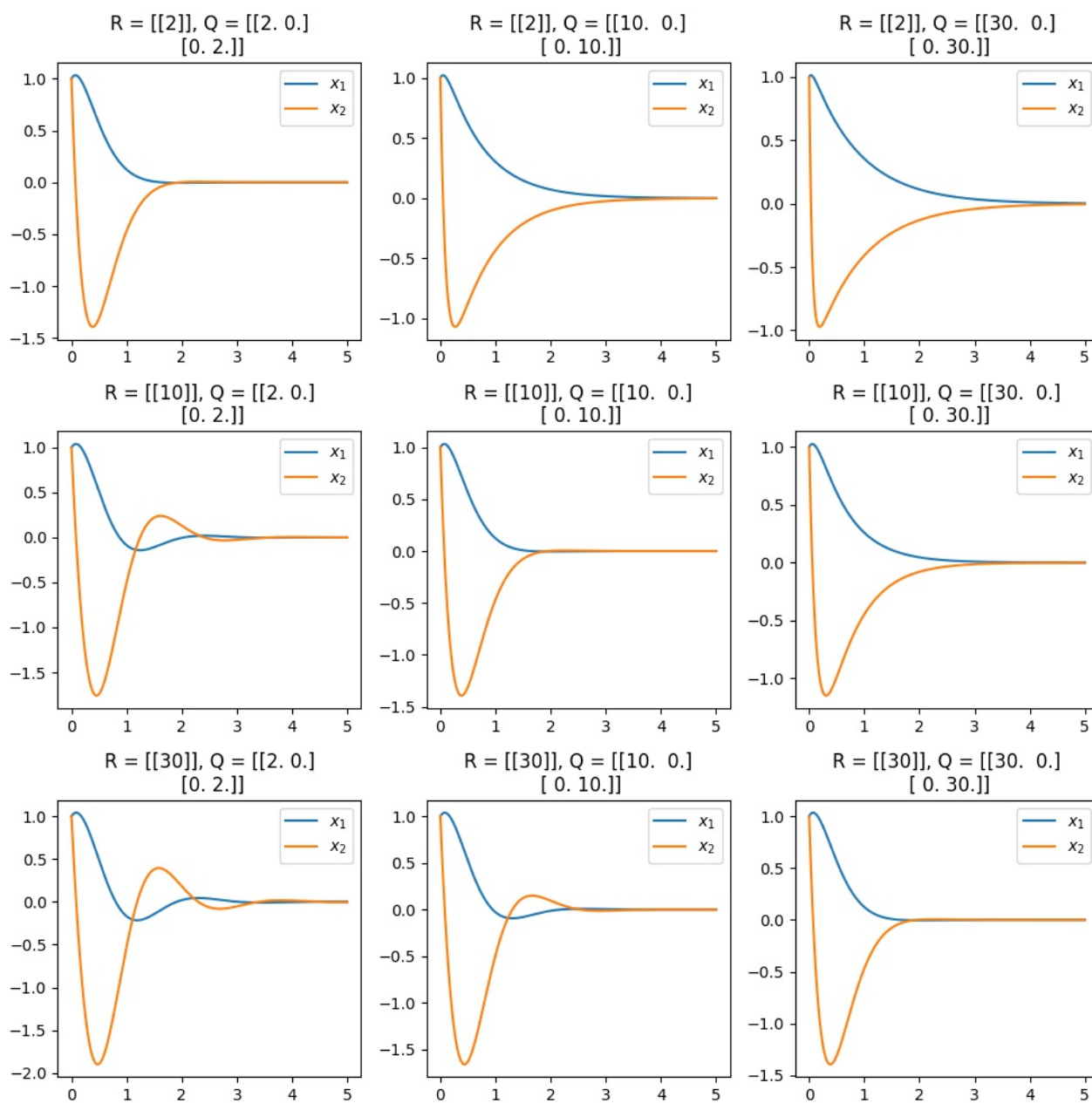
### Output:



Czy macierze  $Q$  oraz  $R$  pozwalają dowolnie kształtować przebieg uchybu regulacji? Czy istnieje jakaś zależność między doбором macierzy  $Q$  oraz  $R$ ?

Większe wartości  $Q$  wydłużają czas regulacji i zmniejszają przeregulowanie, natomiast większe wartości  $R$  skracają czas regulacji i zwiększają przeregulowanie. Co jest widoczne na poniższych przebiegach odpowiedzi skokowej układu.

### Output:



6. Rozszerzyć funkcję `model(x,t)` o wyznaczanie wartości wskaźnika jakości  $J$ . Funkcja `model(x,t)` powinna wyznaczać pochodną (tj. wyrażenie podcałkowe) wskaźnika  $J$  jako dodatkową zmienną stanu – zostanie ona scałkowana przez `odeint`, a jej wartość zwrócona po zakończeniu symulacji.

```

99 def modelKJ(
100     x: np.ndarray,
101     t: float,
102     A: np.ndarray,
103     B: np.ndarray,
104     K: np.ndarray,
105     Q: np.ndarray,
106     R: np.ndarray):

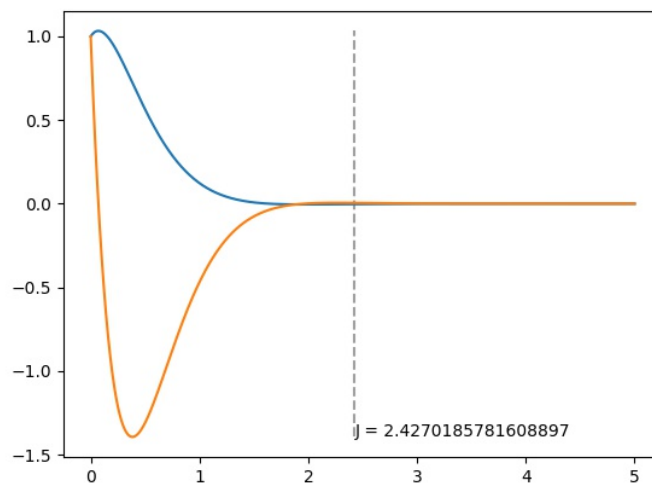
```

```

107     j = x[1]
108     x = x[1:].reshape((2, 1))
109     u = -K*x
110     j += x.T@Q*x + u.T*R*u
111     dx = A*x + B*u
112     return np.append(j.flatten(), dx.flatten())
113
114 y = integrate.odeint(
115     modelKJ,
116     [0, 1, 1],
117     t,
118     (A, B, K, Q, R)
119 )
120 plt.plot(t, y[:,1:])
121 plt.vlines(y[-1,:1], np.min(y[:,1:]), np.max(y[:,1:]), '#AOAOAO', '--')
122 plt.annotate(f'J = {y[-1, 0]}', (y[-1, 0], np.min(y[:,1:])))
123 plt.show()
124 plt.close()

```

Output:



Czy wyznaczona wartość rzeczywiście odpowiada minimalizowanemu wyrażeniu? W jakim horyzoncie czasu została ona wyznaczona?

Wartość odpowiada minimalnemu wyrażeniu, została zaznaczona na powyższym wykresie.

### Zadanie 3

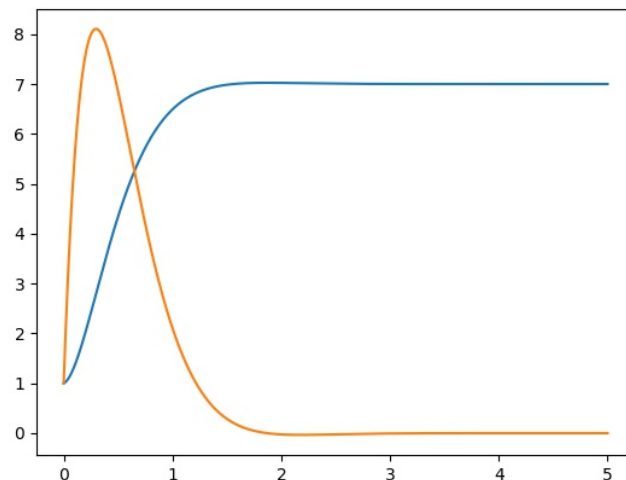
1. Zmodyfikować funkcję  $\text{model}(x,t)$  tak, by sygnał sterujący wyznaczany był zgodnie ze schematem przedstawionym na rysunku. Wyznaczyć wzmocnienia regulatora zgodnie z algorytmem *LQR*

```

127 def modelKe(
128     x: np.ndarray,
129     t: float,
130     A: np.ndarray,
131     B: np.ndarray,
132     K: np.ndarray,
133     qd: np.ndarray,
134     Cap: float):
135     qd_over_C = qd/Cap
136     L = x[0]
137     x = x[1:].reshape((2, 1))
138     xd = np.array([[qd, 0]]).T
139     e = xd - x
140     ue = -K@e
141     u = -ue+qd_over_C
142     dx = A@x + B@u
143     L += e.T@Q@e + ue.T@R@ue
144     return np.append(L.flatten(), dx.flatten())
145
146 qd = 7
147 y = integrate.odeint(
148     modelKe,
149     [0, 1, 1],
150     t,
151     (A, B, K, qd, C)
152 )
153 plt.plot(t, y[:, 1:])
154 plt.show()
155 plt.close()

```

Output:



2. Przeprowadzić symulację układu zamkniętego dla wybranej wartości zadanej  $q_d$ . Zbadać wpływ macierzy  $Q$  oraz  $R$  na przebieg odpowiedzi układu.

```
158 def plotLQR(  
159     ax: plt.Axes,  
160     t: np.ndarray,  
161     A: np.ndarray,  
162     B: np.ndarray,  
163     K: np.ndarray,  
164     qd: float,  
165     C: float,  
166     title: str):  
167     y = integrate.odeint(  
168         modelKe,  
169         [0, 1, 1],  
170         t,  
171         (A, B, K, qd, C)  
172     )  
173     ax.plot(t, y[:, 1:])  
174     ax.legend(['$x_1$', '$x_2$'])  
175     ax.set_title(title)  
176  
177 fig, axes = plt.subplots(3, 3)  
178 fig.set_size_inches(10, 10)  
179 for i, r in enumerate((2, 10, 30)):  
180     for j, q in enumerate((2, 10, 30)):  
181         k = calculateK(A, B, Q*q, R*r)  
182         plotLQR(axes[i][j], t, A, B, k, qd, C, f'$R = \{R*r\}, Q = \{Q*q\}$')  
183 plt.tight_layout()  
184 plt.show()  
185 plt.close()
```

Wpływ macierzy  $Q$  i  $R$  jest analogiczny jak w zadaniu 2, podpunkcie 5.



# Output:

