Podstawy Sterowania Optymalnego Labolatorium 7

Sterowanie układami nieliniowymi przy pomocy metody SDRE

Prowadzący: mgr inż. Krzysztof Hałas Wykonał: Ryszard Napierała

8 stycznia 2022

Zadanie 4

1. Wyznaczyć macierze stanu dla wahadła z rysunku, a na następnie zaimplementować je do programu

```
RESOLUTION = 300
   L = 1 \# R
   m = 9
   J = 1
   g = 10
13
   d = 0.5
14
15
   def A_of_x(x: np.ndarray) -> np.ndarray:
16
        if x[0, 0] == 0:
17
             return np.array([
18
                  [0, 1],
19
                 [0, -d/J]
20
             ]).astype(float)
21
        return np.array([
22
             [0, 1],
23
             [-m*g*L*np.sin(x[0, 0])/(J*x[0, 0]), -d/J]
        ]).astype(float)
25
26
   B = np.array([[0, 1/J]]).T
   R = np.array([[0.01]])
28
   Q = np.array([
29
        [1, 0],
30
        [0, 1]
31
   ])
```

2. Przygotować funkcję *riccati(p,t)* Rozwiązującego równinie SDRE zarówno dla skończonego jak i nieskończonego horyzontu czasowego. W wariancie z skończonym horyzontem czasowym zde-

finiować wektor chwil czasu od t_1 do 0 przyjmując $t_1 = 5s$ Wykorzystując funkcję odeint dla obu przebiegów wyznaczyć przebieg wartości macierzy P w czasie. Dla nieskończonego horyzontu czasowego wykorzystać scipy.linalg.solve_continuous_are. Zwrócić uwagę na konieczność konwersji macierzy P do postaci wektorowej dla uzyskania zgodności z funkcją odeint. Wykorzystać na przykład np.reshape, squeeze() oraz np.tolist().

```
def riccati_finite_diff(
35
            x: np.ndarray,
36
            t: float,
37
            a: Callable,
38
            B: np.ndarray,
39
            Q: np.ndarray,
            R: np.ndarray) -> np.ndarray:
        P = x[:4].reshape((2, 2))
42
        x = x[4:].reshape((2, 1))
43
        A = a(x)
        dP = -P@A - P@B@inv(R)@B.T@P - A.T@P + Q
        p = P@x
46
        u = -inv(R)@B.T@p
        dx = A@x + B@u
48
        return np.concatenate((dP.flatten(), dx.flatten()))
50
   def riccati_infinite_diff(
51
            x: np.ndarray,
52
            t: float,
53
            a: Callable,
54
            B: np.ndarray,
55
            Q: np.ndarray,
56
            R: np.ndarray) -> np.ndarray:
57
        x = x[4:].reshape((2, 1))
58
        A = a(x)
59
        P = solve_continuous_are(A, B, Q, R)
        u = -inv(R)@B.T@P@x
61
        dx = A@x + B@u
        return np.concatenate((P.flatten(), dx.flatten()))
63
   def show_P(t: np.ndarray, res: np.ndarray, title: str) -> None:
65
        plt.plot(t, res[:, :4])
        plt.title(title)
67
        plt.xlim(t[0], t[-1])
68
        plt.legend(['$p_{11}$', '$p_{12}$', '$p_{21}$', '$p_{22}$'])
69
70
   def concatenate_plots(
71
            plot_func: Callable,
72
            plots: List[Tuple[np.ndarray, np.ndarray, str]],
73
            suptitle: str,
74
            shape: Tuple[int, int],
75
            size: Tuple[int, int]=(8,10)) -> None:
76
        plt.figure(figsize=size)
77
```

```
plt.suptitle(suptitle)
78
        for i, data in enumerate(plots):
79
             plt.subplot(*shape, i+1)
80
             plot_func(*data)
        plt.tight_layout()
82
        plt.show()
83
        plt.close()
84
   x0 = [0]*2
86
   P0 = [0]*4
87
   t = np.linspace(5, 0, RESOLUTION)
88
89
   res_fin = odeint(
90
        riccati_finite_diff,
91
        P0 + x0,
92
93
        (A_{of}x, B, Q, R)
94
95
   res_inf = odeint(
96
        riccati_infinite_diff,
97
        P0 + x0,
98
99
        (A_{of}x, B, Q, R)
```

Porównaj oba wyniki dla obu wariantów. Spróbuj zmienić początkowe wartości macierzy P, Q oraz R pozwalają dowolnie kształtować przebieg uchybu regulacji? Czy istnieje jakaś zależność między doborem tych macierzy?

Macierze Q i R pozwalają dowolnie kształtować przebieg uchybu regulacji

Macierz *P* jest zależna od *Q* i *R*

Macierz Q określa funkcję kosztu dla zadanego uchybu regulacji

Macierz R określa funkcję kosztu dla zadanego sterowania

3. Wykreślić przebieg elementów macierzy P(t) w czasie. Zweryfikować poprawność wyników poprzez porównanie z warunkiem krańcowym

```
concatenate_plots(
103
         show_P,
104
         105
              (t, res_fin, 'Finite Riccati'),
106
              (t, res_inf, 'Infinite Riccati')
108
         '$P$ components vs time',
109
         (2, 1)
110
111
112
    S = solve_continuous_are(
113
114
              np.array([0,0]).reshape((2, 1))
         ), B, Q, R
116
```

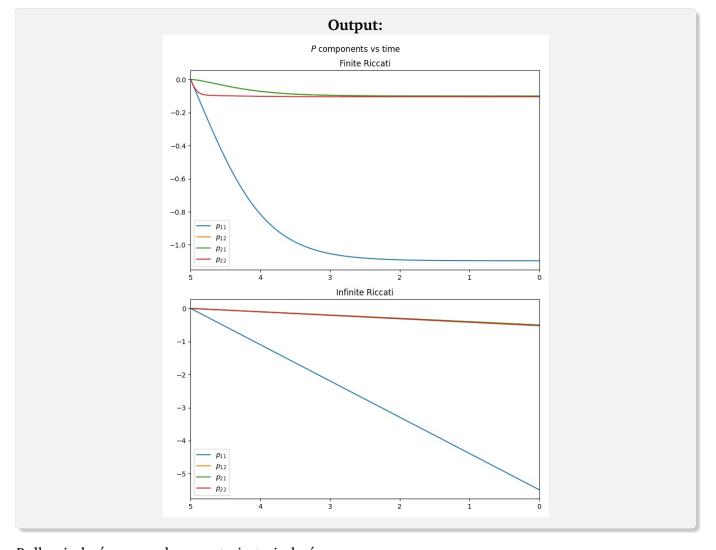
```
print('S =\n', S)
print('P_fin =\n', res_fin[-1, :4].reshape((2, 2)))
print('P_inf =\n', res_inf[-1, :4].reshape((2, 2)))
```

```
Output:

S = [[1.09658561 0.1 ]
[0.1 0.10465856]]

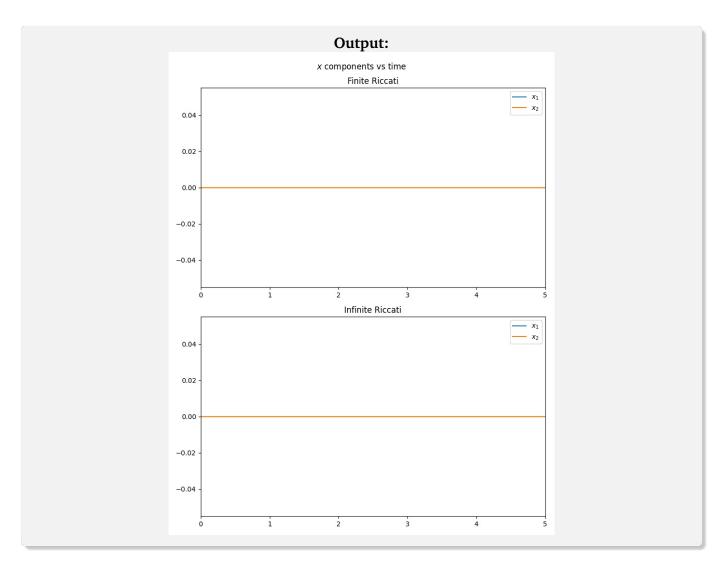
P_fin = [[-1.09647881 -0.09998928]
[-0.09998928 -0.10465748]]

P_inf = [[-5.48292805 -0.5 ]
[-0.5 -0.5232928 ]]
```



P dla nieskończonego horyzontu jest nieskończone *P* dla skończonego horyzontu dąży do *—S*, nie udało mi się dojść do tego dlaczego 4. Przeprowadzić symulację odpowiedzi obiektu na wymuszenie skokowe w czasie $t \in (0,5)s$ wykorzystując funkcję odeint.

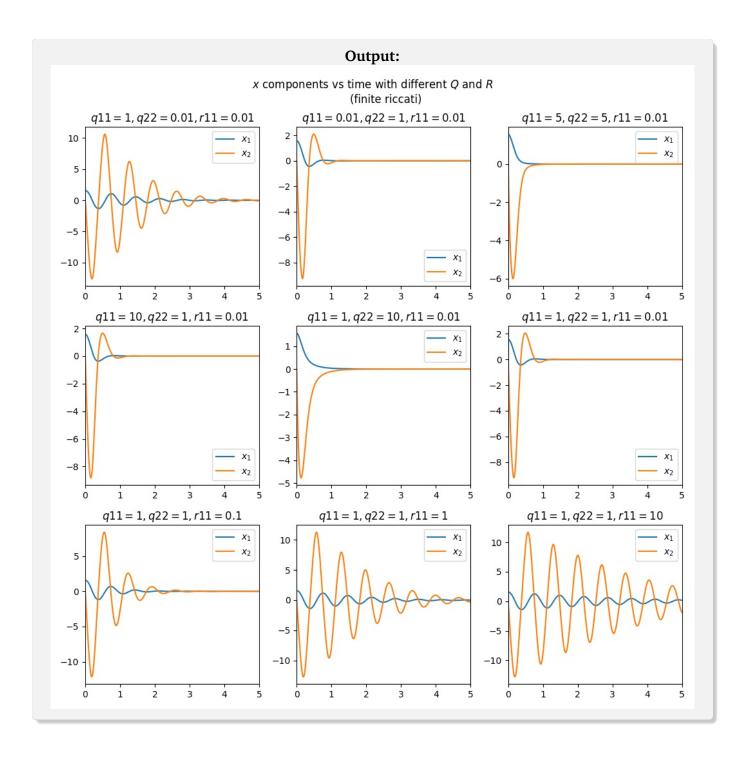
```
def show_x(t: np.ndarray, res: np.ndarray, title:str) -> None:
124
         plt.plot(t, res[:, 4:6])
125
         plt.title(title)
126
         plt.xlim(t[0], t[-1])
127
         plt.legend(['$x_1$', '$x_2$'])
128
129
    t = np.linspace(0, 5, RESOLUTION)
130
131
    res_fin = odeint(
132
         riccati_finite_diff,
133
         P0 + x0,
134
         t,
135
         (A_{of}_x, B, Q, R))
136
137
    res_inf = odeint(
138
         riccati_infinite_diff,
139
         P0 + x0,
140
         t,
141
         (A_of_x, B, Q, R))
142
143
    concatenate_plots(
144
         show_x,
145
         146
              (t, res_fin, 'Finite Riccati'),
147
              (t, res_inf, 'Infinite Riccati')
148
         ],
149
         '$x$ components vs time',
150
         (2, 1)
151
```

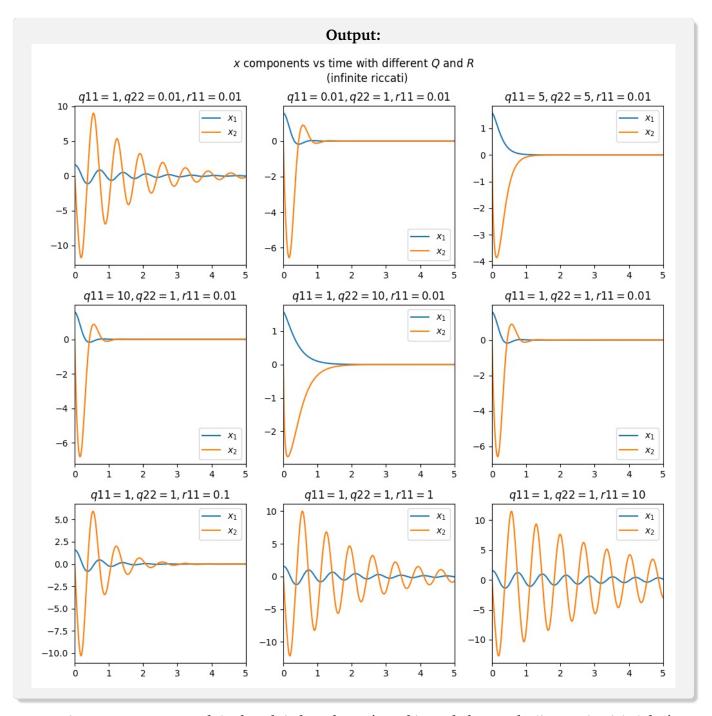


5. Przeprowadzić symulację układu dla niezerowych warunków początkowych. Zbadać wpływ macierzy *Q* oraz *R* na przebieg odpowiedzi układu.

```
x0 = [np.pi/2, 0]
155
    QR = [ # q11, q22, r11]
156
         (1, 0.01, 0.01),
157
         (0.01, 1, 0.01),
158
         (5, 5, 0.01),
159
         (10, 1, 0.01),
160
         (1, 10, 0.01),
161
         (1, 1, 0.01),
162
         (1, 1, 0.1),
163
         (1, 1, 1),
164
         (1, 1, 10),
165
166
    def experiment(
167
              riccati_func: Callable,
168
              QR: List[Tuple[float, float, float]],
169
             x0: List[float],
170
              t: np.ndarray,
              suptitle:str) -> np.ndarray:
172
```

```
res = []
173
         titles = []
174
175
         for q11, q22, r11 in QR:
176
             Q = np.array([[q11, 0], [0, q22]])
177
             R = np.array([[r11]])
178
             res.append(odeint(
179
                  riccati_func,
                  P0 + x0,
181
                  t,
182
                  (A_{of}_x, B, Q, R))
183
             titles.append(f'$q11={q11}, q22={q22}, r11={r11}$')
184
185
         concatenate_plots(
186
             show_x,
187
             [(t, res[i], titles[i]) for i in range(len(res))],
188
             suptitle,
189
             (3, 3),
190
             (10, 10)
191
         )
192
193
    experiment(
194
         riccati_finite_diff, QR, x0, t,
195
         '$x$ components vs time with different Q and R\n\
196
             (finite riccati)'
197
198
199
    experiment(
200
         riccati_infinite_diff, QR, x0, t,
201
         '$x$ components vs time with different Q and R\n\
202
              (infinite riccati)'
203
204
```





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

Macierze Q i R pozwalają dowolnie kształtować przebieg uchybu regulacji

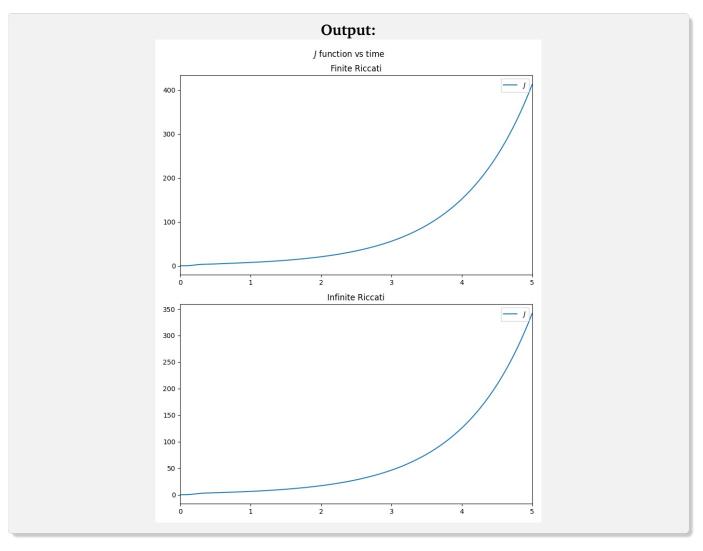
Macierz Q określa funkcję kosztu dla zadanego uchybu regulacji

Macierz R określa funkcję kosztu dla zadanego sterowania

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

```
B: np.ndarray,
211
             Q: np.ndarray,
212
             R: np.ndarray) -> np.ndarray:
213
         P = x[:4].reshape((2, 2))
         J = x[-1:].reshape((1, 1))
215
         previous_t = x[-2]
         x = x[4:6].reshape((2, 1))
217
         A = a(x)
         dP = -P@A - P@B@inv(R)@B.T@P - A.T@P + Q
219
         p = P@x
220
         u = -inv(R)@B.T@p
221
         dx = A@x + B@u
222
         J += (x.T@Q@x + u.T@R@u)*(t - previous_t)
223
         return np.concatenate(
224
             (dP.flatten(), dx.flatten(), [t], J.flatten())
225
226
227
    def riccati_infinite_diff_with_J(
228
             x: np.ndarray,
229
             t: float,
230
             a: Callable,
231
             B: np.ndarray,
232
             Q: np.ndarray,
             R: np.ndarray) -> np.ndarray:
234
         J = x[-1:].reshape((1, 1))
         previous_t = x[-2]
236
         x = x[4:6].reshape((2, 1))
237
         A = a(x)
238
         P = solve\_continuous\_are(A, B, Q, R)
239
         u = -inv(R)@B.T@P@x
240
         dx = A@x + B@u
241
         J += (x.T@Q@x + u.T@R@u)*(t - previous_t)
242
         return np.concatenate(
243
             (P.flatten(), dx.flatten(), [t], J.flatten())
244
245
246
    def show_J(t: np.ndarray, res: np.ndarray, title:str) -> None:
247
         plt.plot(t, res[:, -1])
248
         plt.title(title)
249
         plt.xlim(t[0], t[-1])
250
         plt.legend(['$J$'])
251
    JO = [0]
253
    t0 = [0]
254
255
    res_fin = odeint(
256
         riccati_finite_diff_with_J,
257
         P0 + x0 + t0 + J0,
258
         t,
259
```

```
(A_of_x, B, Q, R)
260
261
    res_inf = odeint(
262
         riccati_infinite_diff_with_J,
263
         P0 + x0 + t0 + J0,
264
265
         (A_of_x, B, Q, R))
266
267
    concatenate_plots(
268
         show_J,
269
         270
              (t, res_fin, 'Finite Riccati'),
271
              (t, res_inf, 'Infinite Riccati')
272
         ],
273
         '$J$ function vs time',
274
         (2, 1)
275
276
```

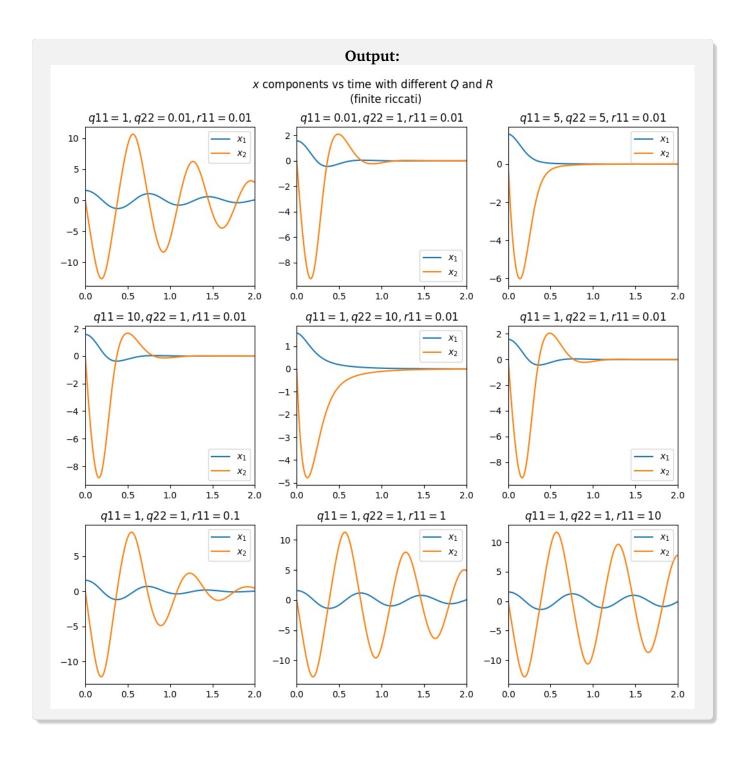


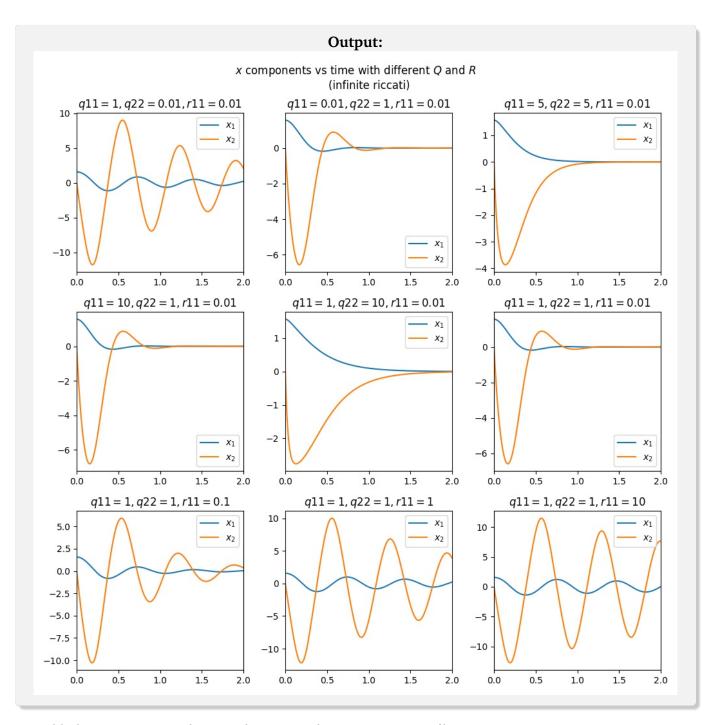
Czy wyznaczona wartość rzeczywiście odpowiada minimalizowanemu wyrażeniu? W jakim horyzoncie czasu została ona wyznaczona?

Wyznaczona wartość J odpowiada minimalnemu koszcie regulacji Została wyznaczona w czasie $t \in (0,5)$

7. Powtórzyć symulację dla $t_1 = 2s$ oraz zmiennych wartości nastaw Q, R.

```
t = np.linspace(0, 2, RESOLUTION)
279
280
    experiment(
281
        riccati_finite_diff, QR, x0, t,
282
         '$x$ components vs time with different Q and R^{n}
283
             (finite riccati)'
284
    )
285
286
    experiment(
287
        riccati_infinite_diff, QR, x0, t,
288
         '$x$ components vs time with different Q and R^{n}
289
             (infinite riccati)'
290
291
```





Czy układ osiąga stan ustalony? Jaki teraz wpływ mają poszczególne nastawy? Układ osiąga stan ustalony jedynie przy niektórych nastawach Nastawy mają identyczny wpływ jak w przypdaku symulacji dla $t_1=5s$