Implementação de Controle com Redução Modal

Ataias Pereira Reis Emanuel Pereira Barroso Neto

19 de junho de 2016

1 Introdução

O objetivo deste documento é apresentar os procedimentos necessários para implementar o método de controle apresentado no artigo "Modal Reduction Based Tracking Control for Installation of Subsea Equipments", desenvolvido por Fabrício et al, em um controlador industrial da Rockwell. Nem todos os detalhes estão presentes no artigo, o que torna difícil simplesmente lê-lo e realizar o sistema. Algumas modificações no controle serão feitas com base no trabalho do aluno de mestrado Rafael Simões <rafael.domenici@hotmail.com>.

2 EQUAÇÕES GOVERNANTES

Para o riser, a Equação 2.1 representa o deslocamento horizontal $\Upsilon(z,t)$ do tubo — um barbante, no caso da bancada de laboratório — sob a ação de forças hidrodinâmicas externas $F_n(z,t)$ (força linear com unidade N/m) e tração T(z) (unidade N):

$$m_s \frac{\partial^2 \Upsilon}{\partial t^2} = -EJ \frac{\partial^4 \Upsilon}{\partial z^4} + \frac{\partial}{\partial z} \left(T(z) \frac{\partial \Upsilon}{\partial z} \right) + F_n(z, t)$$
 (2.1)

Antes de prosseguir, é importante definir termos desta equação:

- m_s é a massa linear do barbante (densidade linear, kg/m)
- \bullet E é o módulo de Young do barbante e ele é desconhecido

- J é o segundo momento de área e representa a resistência do barbante à flexão. O barbante não apresenta tal resistência, daí J=0
- T(z) é a força de tração e é dada por

$$T(z) = (m_b + z m_s) g,$$

sendo m_b a massa da bolinha (kg), $m_s = m_{\text{barbante,kg}}/L$, sendo L o comprimento do barbante, z a posição vertical a partir do carrinho e g é a força da gravidade.

A força externa resultante, $F_n(z,t)$, é dada por

$$F_n(z,t) = -m_{fbar} \frac{\partial^2 \Upsilon}{\partial t^2} - \mu \left| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t} \right| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t}, \qquad (2.2)$$

na qual μ é o coeficiente de arrasto (unidade 1/s) e m_{fbar} é a massa do fluido adicionado, que será posteriormente pormenorizada. Fazendo $m=m_s+m_{fbar}$ e substituindo a Equação 2.2 na 2.1, obtém-se:

$$\frac{\partial^2 \Upsilon}{\partial t^2} = -\frac{EJ}{m} \frac{\partial^4 \Upsilon}{\partial z^4} + \frac{\partial}{\partial z} \left(\frac{T(z)}{m} \frac{\partial \Upsilon}{\partial z} \right) - \frac{\mu}{m} \left| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t} \right| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t}$$
(2.3)

2.1 Constantes

Significado	Símbolo	Valor	Unidade
Massa	m_{bar}	0.492	g
Comprimento	L	0.82	m
Massa linear	m_s	0.6	g/m
Raio	r_{bar}	1	mm
Densidade	ρ_{bar}	191	${ m kg/m^3}$

Tabela 2.1: Constantes do barbante

Significado	Símbolo	Valor	Unidade
Massa	m_b	0.492	g
Raio	r_b	15.3	mm
Coeficiente de inércia	C_m	1.2	-
Coeficiente de arrasto	C_d	0.6	-
Volume	V_b	$\frac{4}{3}\pi r_{b}^{3}$	m^3
Área da seção transversal	A_b	πr_b^2	m^2

Tabela 2.2: Constantes da bolinha de isopor

Como visto anteriormente, $m = m_s + m_{fbar}$. A massa linear m_{fbar} do fluido adicionado ao redor do barbante é dada por

$$m_{fbar} = 2\pi r_{bar}^2 \rho_{ar}$$

= 0.00770 g/m. (2.4)

Já que $m_{fbar} \ll m_s$, consideraremos $m = m_s$ nos cálculos. Em relação à massa m_{fb} do fluido adicionado ao redor da bolinha de isopor, ela é dada por

$$m_{fb} = 1.2V_b \rho_{\text{ar}}$$

$$= 1.2 \left(\frac{4}{3}\pi r_b^3\right) \rho_{\text{ar}}$$

$$= 0.0220 \text{ g}$$

$$(2.5)$$

 $m_{fb} \ll m_b$ também, de forma que os cálculos consideraram $m' = m_b$.

Nota-se que o barbante pesa mais que o isopor, o que faz com que a tração não seja principalmente devida pela bolinha, mas sim pelo barbante. Neste caso, não se utiliza um valor médio para T(z) como no artigo do Fabrício, mas ainda se pode usar um valor médio para as constantes τ e τ' , que substituem o termo $\frac{\mu}{m} \left| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t} \right|$ para o barbante e para a bolinha, respectivamente. Essas constantes são definidas de acordo com a trajetória prevista, uma vez que a velocidad média depende dessa trajetória. Já levando em conta um valor médio para $\left| \frac{\partial \Upsilon}{\partial t} \right|$, tem-se

$$\frac{\partial^2 \Upsilon}{\partial t^2} = -\frac{EJ}{m} \frac{\partial^4 \Upsilon}{\partial z^4} + \frac{\partial}{\partial z} \left(\frac{T(z)}{m} \frac{\partial \Upsilon}{\partial z} \right) - \tau \frac{\partial \Upsilon}{\partial t}$$
 (2.6)

Antes de prosseguirmos para a discretização e obtenção das matrizes em espaço de estados, é importante pensar nas condições de contorno. No topo, z = L, tem-se $\Upsilon(L,t) = u(t)$, ou seja, o carrinho se move conforme uma trajetória u(t) definida. Neste mesmo ponto, $\frac{\partial \Upsilon}{\partial z}(L,t) = 0$. Para a ponta na qual a carga está situada, z = 0, tem-se $\frac{\partial \Upsilon}{\partial z}(0,t) = \frac{F_L}{T}$, sendo F_L a força aplicada pela ponta do riser na carga. (Outra coisa que confundi, eu entendi u(t) sendo uma trajetória, pois Υ é deslocamento, mas no artigo do Fabrício está escrito em uma momento que é uma força).

2.2 Discretização

De forma a se realizar o controle proposto, o sistema deve ter um espaço de estados finito. Para isso, aplica-se o método de diferenças finitas na coordenada z de maneira a se aproximar a EDP governante em um número finito de EDOs. No espaço discreto, a

equação do k-ésimo elemento é dada por

$$\frac{d^{2}\Upsilon_{k}}{dt^{2}} = -\frac{EJ}{ml^{4}} \left(\Upsilon_{k-2} - 4\Upsilon_{k-1} + 6\Upsilon_{k} - 4\Upsilon_{k+1} + \Upsilon_{k+2} \right)
+ \frac{T_{0} + mg(k-1)l}{ml^{2}} \left(\Upsilon_{k-1} - 2\Upsilon_{k} + \Upsilon_{k+1} \right) + g \frac{-\Upsilon_{k-1} + \Upsilon_{k+1}}{2l} - \tau \frac{d\Upsilon_{k}}{dt}, \quad (2.7)$$

sendo N o número de pontos de discretização e l a distância entre dois pontos de discretização (l = L/N).

Note que $k \in \mathbb{N}$: $2 \le k \le N-1$, pois um dos extremos é a bolinha e a equação do pêndulo rege seu movimento enquanto que a outra ponta se aplica uma condição de contorno. O que aconteceria quando k=2 e se precisasse de Υ_{k-2} ? Para nosso experimento, J=0 e esse problema não ocorre. Caso se façam testes com um valor de $J \ne 0$, teríamos de resolver esse problema primeiro.

Para simplificar, definem-se as constantes

$$a = -\frac{EJ}{ml^4} \tag{2.8}$$

$$b_k = \frac{T_0 + mg(k-1)l}{ml^2}, \ k \ge 2$$
 (2.9)

$$c = \frac{g}{2l} \tag{2.10}$$

$$d_k = b_k - c, \ k \ge 2 \tag{2.11}$$

$$e_k = b_k + c, \ k \ge 2 \tag{2.12}$$

A meu ver, a melhor forma de se analisar como as matrizes do sistema ficarão é expandir o sistema para casos com N pequeno e ver o que está ocorrendo. Observe que a=0 para o barbante, o que simplifica os próximos passos.

Para o caso N=6, tem-se

$$\mathbf{x} = \left(\Upsilon_1 \Upsilon_2 \Upsilon_3 \Upsilon_4 \Upsilon_5 \Upsilon_6 \dot{\Upsilon}_1 \dot{\Upsilon}_2 \dot{\Upsilon}_3 \dot{\Upsilon}_4 \dot{\Upsilon}_5 \dot{\Upsilon}_6\right)^T \tag{2.13}$$

$$u = \Upsilon(L, t) = \Upsilon_7 \tag{2.14}$$

$$y = \Upsilon(0, t) = \Upsilon_1 \tag{2.15}$$

e as equações são

$$\ddot{\Upsilon}_{2} = b_{2} (\Upsilon_{1} - 2\Upsilon_{2} + \Upsilon_{3}) + c(-\Upsilon_{1} + \Upsilon_{3}) - \tau \dot{\Upsilon}_{2}
= d_{2}\Upsilon_{1} - 2b_{2}\Upsilon_{2} + e_{2}\Upsilon_{3} - \tau \dot{\Upsilon}_{2}$$
(2.16)

$$\ddot{\Upsilon}_{3} = b_{3} (\Upsilon_{2} - 2\Upsilon_{3} + \Upsilon_{4}) + c(-\Upsilon_{2} + \Upsilon_{4}) - \tau \dot{\Upsilon}_{3}
= d_{3}\Upsilon_{2} - 2b_{3}\Upsilon_{3} + e_{3}\Upsilon_{4} - \tau \dot{\Upsilon}_{3}$$
(2.17)

$$\dot{\Upsilon}_5 = b_5 (\Upsilon_4 - 2\Upsilon_5 + \Upsilon_6) + c(-\Upsilon_4 + \Upsilon_6) - \tau \dot{\Upsilon}_5
= d_5 \Upsilon_4 - 2b_5 \Upsilon_5 + e_5 \Upsilon_6 - \tau \dot{\Upsilon}_5$$
(2.19)

$$\dot{\Upsilon}_6 = b_6 (\Upsilon_5 - 2\Upsilon_6 + u) + c(-\Upsilon_5 + u) - \tau \dot{\Upsilon}_6
= d_6 \Upsilon_5 - 2b_6 \Upsilon_6 + e_6 u - \tau \dot{\Upsilon}_6$$
(2.20)

A equação para a posição da carga Υ_1 leva em conta a massa da bolinha e a força de Morison:

$$m_b \ddot{\Upsilon}_1 = \frac{m_b g}{l} \left(\Upsilon_2 - \Upsilon_1 \right) + \rho_{\rm ar} C_m V_b \dot{\Upsilon}_1 - \frac{1}{2} \rho_{\rm ar} C_d A_b \dot{\Upsilon}_1 \left| \dot{\Upsilon}_1 \right|, \tag{2.21}$$

e, isolando-se $\ddot{\Upsilon}_1$, tem-se

$$\ddot{\Upsilon}_1 = \frac{m_b g}{m'l} \left(\Upsilon_2 - \Upsilon_1 \right) - \frac{1}{2m'} \rho C_d A_b \dot{\Upsilon}_1 \left| \dot{\Upsilon}_1 \right|. \tag{2.22}$$

Note que $m' = m_b + \rho_{ar} C_m V_b = m_b + m_{fb} \approx m_b$. Assim, assume-se $m' = m_b$ para os cálculos.

Anteriormente, foi apresentada a linearização τ para o termo $\frac{1}{2m}\rho C_d A \left| \dot{\Upsilon}_k \right|$ do cabo. Assumo que isso também seja necessário para a bola, resultando em um τ' :

$$\ddot{\Upsilon}_1 = b_1 \left(-\Upsilon_1 + \Upsilon_2 \right) - \tau' \dot{\Upsilon}_1, \tag{2.23}$$

com

$$b_1 = \frac{m_b g}{m'l} = \frac{g}{l}. (2.24)$$

Desta forma, pode-se definir o sistema linear em forma matricial

que pode ser representado concisamente como

$$\dot{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \mathbf{0}_{6\times6} & \mathbf{I}_{6\times6} \\ \mathbf{M}_{6\times6} & \mathbf{L}_{6\times6} \end{bmatrix} \mathbf{x} + \begin{bmatrix} \mathbf{0}_{11\times1} \\ e_6 \end{bmatrix} u \tag{2.26}$$

Para o caso de uma discretização com N pontos, tem-se

$$\dot{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \mathbf{0}_{N \times N} & \mathbf{I}_{N \times N} \\ \mathbf{M}_{N \times N} & \mathbf{L}_{N \times N} \end{bmatrix} \mathbf{x} + \begin{bmatrix} \mathbf{0}_{2N-1 \times 1} \\ e_N \end{bmatrix} u$$
 (2.27)

$$y = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}_{1 \times 2N - 1} \end{bmatrix} \mathbf{x} \tag{2.28}$$

2.3 Código para calcular matrizes

Listing 1: Código para gerar matrizes A, B e C

```
module ModalReduction
1
   export generateA, generateB, generateC
2
   export generateABC, getABC_M, getABCD_R
   export manuscript_p48, simulation
4
5
   export generateMATLABSimulationScript
6
7
   function simulation(n,original=false,nout=4)
8
     A, B, C = generateABC(n)
9
     A_M, B_M, C_M = getABC_M(n, A, B, C)
10
     A_R, B_R, C_R, D_R = getABCD_R(n, A_M, B_M, C_M, nout)
11
12
     if original
       generateMATLABSimulationScriptToCompare("simulacaoN" * string(n)
13
           * "Compare.m", A, B, C, A_R, B_R, C_R, D_R)
       generateMATLABSimulationScript(n, "simulacaoN" * string(n) *
14
           "Reduced.m", A_R, B_R, C_R, D_R)
```

```
15
       generateMATLABSimulationScript(n, "simulacaoN" * string(n) *
16
           "Reduced.m", A_R, B_R, C_R, D_R)
17
     end
   end
18
19
   #Gera A, B, C to sistema completo
20
21
   function generateABC(n)
     tau = 0.2426
                        # tau do barbante (1/s) para excursão de 30cm
22
                        # tau da bolinha (1/s) para excursão de 30cm
     taul = 0.1133
23
     ms = 0.0006
                        # massa linear do barbante (kg/m)
24
     mb = 0.00015
                      # massa da bolinha (kg)
25
     g = 9.80665
                       # aceleração da gravidade (m/s^2)
26
     L = 0.82
                      # Comprimento total do barbante (m)
27
28
     l = L/n
                      # distância entre dois pontos de discretização (m)
     T0 = mb*g
                     # Tração no ponto 0 (logo acima da bolinha) -
29
         considerando peso da bolinha (N)
30
     b = zeros(n)
31
     c = g/(2l)
32
     d = zeros(n)
33
     e = zeros(n)
34
35
     b[1] = g/l
36
     for k = 2:n
37
       b[k] = (T0 + ms*g*(k-1)*l)/(ms*l^2)
38
       d[k] = b[k] - c
39
       e[k] = b[k] + c
40
41
     end
42
     A = generateA(n, b, d, e, tau, taul)
43
     B = generateB(n,e[n])
44
     C = generateC(n)
45
46
     return A, B, C
47
48
49
   function generateA(n, b, d, e, tau, taul)
50
     M = zeros(n,n)
51
     #Primeira linha de M
52
     M[1,1] = -b[1]
53
     M[1,2] = b[1]
54
55
     #Linhas 2 ate n-1
56
     for i = 2:n-1
57
       M[i,i-1] = d[i]
58
       M[i,i] = -2*b[i]
59
       M[i,i+1] = e[i]
60
61
     end
```

```
62
63
      #Linha n
      M[n,n-1] = d[n]

M[n,n] = -2*b[n]
64
65
66
      L = eye(n)
67
68
      for i = 1:n
        L[i,i] = i == 1 ? -taul : -tau
69
      end
70
71
      #Concatenar matrizes, gerando matriz (2n,2n)
72
      A = [[zeros(n,n) eye(n)]; [M L]]
73
74
      return A
75
76
    end
77
    function generateB(n, eN)
78
79
      B = zeros(2*n)
80
      B[2*n] = eN
81
      return B
82
    end
83
84
    function generateC(n)
85
      C = zeros(1,2*n)
86
87
      C[1,1] = 1
88
      return C
89
90
    end
91
    function getT(n, A)
92
      eig_A = eigvals(A)
93
      Tcomplex = eigvecs(A)
94
95
      T = zeros(2*n, 2*n)
96
97
      i = 1
      while i <= 2*n #será que tem algo errado? tem de testar
98
        if abs(imag(eig_A[i])) > 1e-10
99
           T[:,i] = real(Tcomplex[:,i])
100
          T[:,i+1] = -imag(Tcomplex[:,i])
101
           i = i + 2
102
        else
103
          T[:,i] = Tcomplex[:,i]
104
           i = i + 1
105
106
        end
      end
107
108
      return T
109
110 end
```

```
111
112
    function getABC_M(n, A, B, C)
      T = getT(n,A)
113
114
      A_M = T \setminus A * T
115
      B_M = T \setminus B
116
      C_M = C * T
117
118
      return A_M, B_M, C_M
119
120
    end
121
    function getABCD_R(n, A_M, B_M, C_M,n_out=4)
122
      C_M_diag = diagm(vec(C_M)) \#matriz diagonal
123
124
      G = C_M_{diag} / A_M * B_M #ganhos
      subsystems = getSubsystems(n, eigvals(A_M), G)
125
      A_R = zeros(n_out, n_out)
126
      B_R = zeros(n_out)
127
128
      C_R = zeros(1, n_out)
129
      #Construir matrizes
130
      i = 1
131
      j = 1
132
      while i <= n_out</pre>
133
        index = subsystems[j][2]
134
135
        if length(index) == 2 #complexo
           A_R[i:i+1,i:i+1] = A_M[index, index]
136
           B_R[[i,i+1]] = B_M[index]
137
           C_R[1,[i,i+1]] = C_M[index]
138
139
           i = i + 2
        else
140
           A_R[i,i] = A_M[index[1],index[1]]
141
           B_R[i] = B_M[index[1]]
142
           C_R[1,i] = C_M[index[1]]
143
144
           i = i + 1
        end
145
146
        j = j + 1
147
      end
148
      D_R = C_M / A_M * B_M - C_R / A_R * B_R
149
      return A_R, B_R, C_R, D_R
150
    end
151
152
    function getSubsystems(n, eig_A, G)
153
154
      i = 1
      subsystems = []
155
156
      while i <= 2*n
        if abs(imag(eig_A[i])) > 1e-10 #complexo
157
           gain = abs(G[i] + G[i+1]) #considera sinal na soma como aqui
158
              ou soma os módulos?
```

```
append!(subsystems, [(gain, [i,i+1])])
159
160
          i = i + 2
        else #real
161
162
          gain = abs(G[i])
          append!(subsystems, [(gain, [i])])
163
164
          i = i + 1
165
        end
166
      end
      #ordena pelo primeiro elemento da tupla
167
168
      #ordem descendente
169
      sort!(subsystems, rev=true)
      return subsystems
170
171
    end
172
173
    function manuscript_p48()
      n = 2
174
      M = [[-1 \ 1]; [1 \ -3]]
175
176
      L = -2 * eve(n)
177
      A = [[zeros(n,n) eye(n)]; [M L]]
      B = generateB(2,2)
178
179
      C = generateC(n)
180
      A_M, B_M, C_M = getABC_M(n,A,B,C)
181
      A_R, B_R, C_R, D_R = getABCD_R(n, A_M, B_M, C_M, 4)
182
183
      return A_R, B_R, C_R, D_R
184
    end
185
186
187
    function generateMATLABSimulationScript(n, filename, A, B, C, D)
      output = "A = " * string(A) * "; \n\n"
188
      output = output * "B = " * string(B) * "';\n\n"
189
      output = output * "C = " * string(C) * "; \n\n"
190
      output = output * "D = " * string(D) * ";\n\n"
191
      output = output * "sys = ss(A, B, C, D);\n"
192
      output = output * "opt = stepDataOptions;"
193
      output = output * "opt.InputOffset = 0;\n"
194
      output = output * "opt.StepAmplitude = 0.3;\n"
195
      output = output * "t = (0:0.01:50)';\n"
196
      output = output * "y = step(sys, t, opt);"
197
198
      output = output * "fig = figure;\n"
199
      output = output * "hold on;\n"
200
      output = output * "plot(t,y,'k-');\n"
201
      output = output * "xlabel('Time (s)'), ylabel('Position (m)');\n"
202
      output = output * "title('Sistema original N = " * string(n) * ",
203
         simulacao reduzida para ordem 4');\n"
204
      output = output * "print('SimulationReduceN" * string(n) * "',
          '-dpng', '-r300');\n"
      output = output * "close(fig);\n"
205
```

```
206
207
      file = open(filename, "w")
      write(file, output)
208
      close(file)
209
210
    end
211
    function generateMATLABSimulationScriptToCompare(filename, A, B, C,
212
       A_R, B_R, C_R, D_R)
      output = "A_R = " * string(A_R) * "; \n\n"
213
      output = output * "B_R = " * string(B_R) * "'; \n\n"
214
      output = output * "C_R = " * string(C_R) * ";\n\n"
215
      output = output * "D_R = " * string(D_R) * "; \n\n"
216
      output = output * "sysR = ss(A_R, B_R, C_R, D_R);\n\n"
217
218
219
      output = output * "A = " * string(A) * "; \n\n"
      output = output * "B = " * string(B) * "'; \n\n"
220
      output = output * "C = " * string(C) * "; \n\n"
221
      output = output * "sys0 = ss(A, B, C, [0]);\n\n"
222
223
      output = output * "opt = stepDataOptions;"
224
      output = output * "opt.InputOffset = 0;\n"
225
      output = output * "opt.StepAmplitude = 0.3;\n\n"
226
227
228
      output = output * "t = (0:0.01:50)'; n"
      output = output * "yR = step(sysR, t, opt);\n"
229
      output = output * "y0 = step(sys0, t, opt);\n\n"
230
231
      output = output * "fig = figure;\n"
232
      output = output * "hold on;\n"
233
      output = output * "plot(t,yR,'k--');\n"
234
      output = output * "plot(t,y0,'k');\n"
235
      output = output * "legend('Reduzido', 'Original');\n"
output = output * "xlabel('Time (s)'), ylabel('Position (m)');\n"
236
237
238
      n = round(Int, size(A)[1]/2)
      output = output * "title('Simulacao com sistema original N = " *
239
          string(n) * " e reduzido N = 4');\n"
      output = output * "print('SimulationN" * string(n) * "', '-dpng',
240
          '-r300');\n"
      output = output * "close(fig);\n"
241
242
      file = open(filename, "w")
243
244
      write(file, output)
      close(file)
245
246
    end
247
248
    end
249
```

3 Uma Estratégia de Redução da Ordem do Modelo

A maior parte da teoria clássica de controle lida com sistemas representados por um pequeno número de variáveis de estado. Portanto, uma forma de aplicar métodos clássicos de controle da literatura para sistemas de parâmetros distribuídos discretos é por meio de uma redução da ordem do modelo.

Tal redução do modelo será feita em duas etapas: primeiro, uma transformação modal é aplicada nas equações originais do espaço de estados, resultando em uma nova representação em variáveis modais. Nesta forma, o sistema pode ser visto como um conjunto de subsistemas dissociados em paralelo, cuja influência na saída pode ser calculada individualmente. Então, os subsistemas com os maiores ganhos estáticos são escolhidos para criar um modelo de ordem reduzida.

3.1 Decomposição Modal

Primeiro, deve-se obter os autovalores do espaço de estados do *riser*. Observa-se que eles são sempre distintos entre si, uma condição suficiente para a diagonalização da matriz do espaço de estados. Assim, calcula-se a matriz modal **T**, cuja i-ésima coluna é o i-ésimo autovetor do sistema:

$$\mathbf{T} = (\mathbf{v_1} \mid \mathbf{v_2} \mid \dots \mid \mathbf{v_{2N}})_{1 \times 2N} \tag{3.1}$$

Como a matriz \mathbf{T} provavelmente tem valores complexos devidos a autovalores complexos. Isso é um problema para a representação em espaço de estados e sua simulação. A solução é criar uma matriz $\tilde{\mathbf{T}}$ que tenha só números reais. Antes de explicar como criá-la, lembre que os autovalores complexos sempre aparecem em pares conjugados já que a matriz \mathbf{A} só tem valores reais. Quando a primeira coluna de um autovetor de um par complexo conjugado for encontrada, a coluna respectiva de $\tilde{\mathbf{T}}$ será sua parte real. A segunda coluna desse par complexo conjugado será a parte imaginária da coluna de \mathbf{T} .

A matriz $\hat{\mathbf{T}}$ é utilizada para uma transformação de similaridade no sistema original:

$$\mathbf{A}_{\mathbf{M}} = \tilde{\mathbf{T}}^{-1} \mathbf{A} \tilde{\mathbf{T}},\tag{3.2}$$

$$\mathbf{x}_{\mathbf{M}} = \tilde{\mathbf{T}}^{-1}\mathbf{x},\tag{3.3}$$

$$\mathbf{B}_{\mathbf{M}} = \tilde{\mathbf{T}}^{-1}\mathbf{B}, \ \mathbf{e} \tag{3.4}$$

$$\mathbf{C_M} = \mathbf{C\tilde{T}}.\tag{3.5}$$

O sistema transformado, denotado pelo subscrito \mathbf{M} , é mais adequado à análise. $\mathbf{A}_{\mathbf{M}}$ é uma matriz diagonal, com seus autovalores explícitos, e permitindo o desacoplamento do sistema original em N subsistemas de segunda ordem formados por pares de autovalores reais ou complexo-conjugados.

3.2 Redução Modal

Neste estágio, procura-se determinar quais dos subsistemas são mais adequados para aproximar o modelo original por meio do cálculo do ganho estático de cada um. Este método depende da predominância de uns poucos autovalores na resposta do sistema, já que altas frequências são muito atenuadas pelas forças hidrodinâmicas e pela suavidade da entrada.

Os subsistemas selecionados são combinados em um modelo reduzido

$$\dot{\mathbf{z}} = \mathbf{A}_{\mathbf{R}}\mathbf{z} + \mathbf{B}_{\mathbf{R}}u \tag{3.6}$$

$$y = \mathbf{C_R} \mathbf{z} + \mathbf{D_R} u \tag{3.7}$$

cuja ordem é escolhida considerando o custo-benefício entre a acurácia da dinâmica reduzida e a simplicidade da estrutura de controle exigida. Além disso, o sistema reduzido deve compensar o ganho estático perdido nos autovalores desconsiderados. Isto é feito por meio de uma matriz de transferência direta $\mathbf{D}_{\mathbf{R}}$, que é a diferença dos ganhos dos sistemas original e reduzido:

$$\mathbf{D_R} = \mathbf{C}\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B} - \mathbf{C_R}\mathbf{A_R}^{-1}\mathbf{B_R} \tag{3.8}$$

O subsistemas são de ordem 1 ou 2 dependendo se o autovalor é real ou um par complexo conjugado.

A matriz de transferência direta $\mathbf{D_R}$ introduz novas dinâmicas: uma saída não-nula que não leva em conta o atraso de propagação da entrada e um ganho em altas frequências. Conforme mostrado por Fortaleza (2009), podemos refinar o modelo reduzido introduzindo um atraso de entrada ϵ que minimiza a transferência direta e garante dinâmica nula para $t < \epsilon$:

$$\dot{\mathbf{z}} = \mathbf{A}_{\mathbf{R}}\mathbf{z} + \mathbf{B}_{\mathbf{D}}u(t - \epsilon)
y = \mathbf{C}_{\mathbf{R}}\mathbf{z} + \mathbf{D}_{\mathbf{D}}u(t - \epsilon)$$
(3.9)

sendo

$$\mathbf{B}_{\mathbf{D}} = \mathbf{A}_{\mathbf{M}} \left(e^{\epsilon \mathbf{A}_{\mathbf{M}}} \right) \mathbf{A}_{\mathbf{M}}^{-1} \mathbf{B}_{\mathbf{M}} \tag{3.10}$$

$$\mathbf{D_D} = \mathbf{C_M} \left(e^{\epsilon \mathbf{A_M}} - \mathbf{I} \right) \mathbf{A_M^{-1}} \mathbf{B_M} + \mathbf{D_M}$$
 (3.11)

O novo modelo reduzido (3.9) é tal que, para uma entrada degrau no instante t', a saída mantém seu valor inicial enquanto $t < t' + \epsilon$. Para $t \ge t' + \epsilon$, ambos os modelos reduzidos produzem a mesma saída. O atraso ϵ pode ser visto como uma aproximação para o atraso natural de propagação da estrutura.