

## Controle dinâmico linear quadrático com saltos não observados - solução via algoritmos genéticos

Luiz Henrique Romero<sup>1</sup>

Eduardo Fontoura Costa<sup>2</sup>

Instituto de Ciências Matemáticas e de Computação, ICMC, São Carlos, SP

### 1 Introdução

Sistemas Lineares Sujeitos a Saltos Markovianos (SLSMs) vêm sendo bastante estudados justamente por sua capacidade de modelar fenômenos que podem apresentar mudança brusca em seu comportamento em decorrência por exemplo de falhas [3]. Apesar de problemas com observação completa estarem bem estabelecidos, problemas com observação parcial ainda são alvos de pesquisas. Neste trabalho propomos o projeto via algoritmos genéticos de controladores dinâmicos sem observação dos saltos e com observação parcial do estado, no contexto de sistemas a tempo discreto e com horizonte de tempo infinito.

### 2 O problema

Seja o sistema  $\mathbf{G}$  extraído de [1],

$$\mathbf{G} = \begin{cases} x(t+1) = A(\theta(t))x(t) + B(\theta(t))u(t) + B_w(\theta(t))w(t), \\ y(t) = C_y(\theta(t))x(t) + D_w(\theta(t))w(t), \\ z(t) = C_z(\theta(t))x(t) + D_u(\theta(t))u(t), \quad t \geq 0, \end{cases} \quad (1)$$

onde  $x(t) \in \mathbb{R}^n$  são os vetores de estado;  $u(t) \in \mathbb{R}^m$  é a variável de controle;  $y(t) \in \mathbb{R}^{n_y}$  são os custos por estágio;  $z(t) \in \mathbb{R}^{n_z}$  são as saídas do sistema que devem ser controladas e  $\{w(t)\}_{t \geq 0}$  é o ruído. Os parâmetros dos SLSMs são governados por  $\theta_t \in \mathcal{N} = \{1, 2, \dots, N\}$  de uma cadeia de Markov, ou seja, em cada instante de tempo  $t$ , o modo de operação do sistema pode mudar de acordo com o valor  $\theta_t$ .

O índice de desempenho é definido pela equação abaixo e detalhes podem ser encontrados em [1],

$$J(\mathbf{G}_c) = \lim_{\tau \rightarrow \infty} \frac{1}{\tau} \sum_{t=0}^{\tau} E[|z_{cl}(t)|^2]. \quad (2)$$

---

<sup>1</sup>luiz.h@usp.br

<sup>2</sup>efcosta@icmc.usp.br

Há motivações de natureza prática para o estudo do problema considerando que  $\theta$  e  $x$  não são observados, foco deste trabalho, e neste caso consideramos controladores na forma de

$$\mathbf{R}_n = \begin{cases} x_c(t+1) = A_c x_c(t) + B_c u_c(t) \\ y_c(t) = C_c x_c(t) + D_c u_c(t), \end{cases} \quad (3)$$

denominados controladores dinâmicos por possuírem uma dinâmica interna [2]. As saídas do controlador (3) alimentam as entradas do sistema (1), ou seja,  $u(t) = y_c(t)$ ; e a entrada do controlador é acoplada à saída do sistema, i.e,  $u_c(t) = y(t)$ . Como não observamos  $\theta$ , teremos apenas um conjunto de matrizes  $A_c$ ,  $B_c$ ,  $C_c$  e  $D_c$  que definem o controlador.

### 3 Resultados

Uma das abordagens propostas por nós para a resolução baseia-se em Algoritmos Genéticos (AG). Trata-se de um método interessante pois têm-se mostrado eficiente para otimização em diferentes problemas. Mais importante do que isso, no nosso problema temos a possibilidade de buscar “indivíduos” (controladores) para formar a população inicial através da solução analítica dada em [1] para o problema com observação dos estados  $\theta_t$ . De fato, em [1] obtemos um controlador semelhante àquele apresentado em (3), mas dependente de  $\theta$ , de forma que temos matrizes  $A_c(i)$ ,  $B_c(i)$ ,  $C_c(i)$  e  $D_c(i)$  para  $i = 1, \dots, N$ , que, separadamente, nos dão  $N$  indivíduos para a população inicial. Isso é particularmente importante em problemas de horizonte infinito como em (2) e sistemas com tendência a instabilidade, pois se definirmos indivíduos de maneira aleatória, sorteando suas matrizes  $A_c$ ,  $B_c$ ,  $C_c$  e  $D_c$ , há grande chance de (2) divergir.

Executamos o AG para o quadrrrotor em [1, Seção V], e obtivemos boas soluções sub-ótimas:  $J(Gc) \approx 1.3436 \times 10^3$  versus  $J(Gc) \approx 1.0314 \times 10^3$  no cenário com observação de  $\theta$  e com o controlador de [1]. Nota-se uma pequena piora no desempenho, mas com um controlador bem mais simples, tendo só 4 matrizes versus 12 matrizes em [1, Seção II].

Como trabalho futuro, a ser executado durante o mestrado do co-autor deste trabalho (Luiz H. Romero), propomos comparar com um método de descida clássico.

### Referências

- [1] V. Dragan, E. F. Costa. Optimal stationary dynamic output-feedback controllers for discrete-time linear systems with Markovian jumping parameters and additive white noise perturbations. In *IEEE Transactions on Automatic Control*, volume 61, pages 3912-3924, 2016.
- [2] W. M. Haddad, J.R. Corrado. Robust resilient dynamic controllers for systems with parametric uncertainty and controller gain variations. In *International Journal of Control*, volume 73, number 15, pages 1405-1423, 2000.
- [3] A. N. Vargas, E. F. Costa, J. B. R. do Val. Advances in the Control of Markov Jump Linear Systems with No Mode Observation. In *SpringerBriefs in Electrical and Computer Engineering*. Springer International Publishing, 2016. ISBN: 9783319398358.