

TRABALHO DE GRADUAÇÃO

IMPLEMENTAÇÃO DE CONTROLE FUZZY EM CLP INDUSTRIAL

Jhonantans Moraes Rocha



UNIVERSIDADE DE BRASÍLIA

Faculdade de Tecnologia Curso de Graduação em Engenharia de Controle e Automação

TRABALHO DE GRADUAÇÃO

IMPLEMENTAÇÃO DE CONTROLE FUZZY EM CLP INDUSTRIAL

Jhonantans Moraes Rocha

Trabalho de Graduação submetido como requisito parcial de obtenção do grau de Engenheiro de Controle e Automação.

Banca Examinadora Prof. Eduardo Stockler Tognetti, ENE/UnB Orientador Prof. Eugênio Fortaleza, ENM/UnB Examinador Externo Prof. Luis Felipe Cruz Figueredo, ENE/UnB Examinador Externo

Brasília, 07 de dezembro de 2016

FICHA CATALOGRÁFICA

ROCHA, JHONANTANS MORAES

Implementação de Controle FuzzyEm CLP Industrial [Distrito Federal] 2016. xi, 60p., 210 x 297 mm (FT/UnB, Engenheiro, Controle e Automação, 2016). Trabalho de Graduação – Universidade de Brasília, Faculdade de Tecnologia.

Fuzzy
 Controle
 Quatro-Tanques
 CLP

I. Mecatrônica/FT/UnB II. Título (série)

REFERÊNCIA BIBLIOGRÁFICA

ROCHA, J.M. (2016). Implementação de Controle FuzzyEm CLP Industrial, Trabalho de Graduação em Engenharia de Controle e Automação, Publicação TG-002/2016, Faculdade de Tecnologia, Universidade de Brasília, Brasília, DF, 60p.

CESSÃO DE DIREITOS

AUTOR: Jhonantans Moraes Rocha

TÍTULO: Implementação de Controle FuzzyEm CLP Industrial.

GRAU: Engenheiro ANO: 2016

É concedida à Universidade de Brasília permissão para reproduzir cópias desta trabalho de graduação e para emprestar ou vender tais cópias somente para propósitos acadêmicos e científicos. O autor reserva outros direitos de publicação e nenhuma parte dessa trabalho de graduação pode ser reproduzida sem autorização por escrito do autor.

Jhonantans Moraes Rocha

Faculdade de Tecnologia - FT Universidade de Brasília (UnB) Campus Darcy Ribeiro CEP 70919-970 - Brasília - DF - Brasil



AGRADECIMENTOS

Primeira página de agradecimentos

RESUMO

Plantas descritas matematicamente por sistemas não-lineares apresentam desafios para modelagem de sistemas e para aplicação de técnicas de controle convencionais. O procedimento mais simples nestas situações é aproximá-los à um estado local, linearizado, e assumir este comportamento pontual como global do sistema. Sabe-se que esta abordagem fornece resultados que se afastam dos reais à medida que o estado do sistema distoa daquele ponto de referência. Abordagens fuzzy, como os modelos propostos por Takagi-Sugeno, são alternativas geralmente mais eficazes para solução deste problema, uma vez que fazem uma interpolação de várias modelagens em diversos pontos locais.

Este trabalho faz uso da lógica fuzzy, utilizando modelos Takagi-Sugeno, para desenvolver controladores para uma planta de quatro-tanques, um sistema não-linear com vários graus de acoplamento entre suas variáveis. O objetivo é implementar este controlador em um CLP industrial e observar seu desempenho em várias configurações do sistema.

ABSTRACT

Plants mathematically described by non-linear systems present challenges for system modeling and for applying conventional control techniques. The simplest procedure in these situations is to approximate these systems to a linear local state and assume this punctual behavior as a global system. It is known that this approach yields results that deviate from the real ones as the state of the system moves away from that reference point. Fuzzy approaches, such as the models proposed by Takagi-Sugeno, are generally more effective alternatives to solve this problem, since they interpolate several models in several local points.

This work makes use of fuzzy logic, using Takagi-Sugeno models, to develop controllers for a four-tank plant, a nonlinear system with several degrees of coupling between its variables. The goal is to implement this controller in an industrial PLC and observe its performance in various system configurations.

1	INTRODUÇÃO	1
2	DESCRIÇÃO DO SISTEMA	3
	2.1 SISTEMA DE QUATRO-TANQUES	3
	2.2 CLP ROCKWELL 1756-L62	4
	2.2.1 Instalação	5
	2.2.2 Integração	7
3	FUNDAMENTOS FUZZY	9
	3.1 Conjuntos Fuzzy	9
	3.2 Funções de Pertinência	9
	3.2.1 Variáveis Linguísticas	9
	3.3 Inferência	10
	3.3.1 FUZZYFICACÃO	10
	3.3.2 REGRAS	10
	3.4 Modelo Fuzzy Takagi-Sugeno	10
	3.4.1 Conjuntos Fuzzy	11
	3.4.2 Funções De Pertinência	11
4	MODELAGEM	13
	4.1 Modelo Não Linear	13
	4.2 Linearização	13
	4.3 MODELAGEM FUZZY TAKAGI-SUGENO	14
	4.3.1 Variáveis Linguísticas	14
	4.3.2 Regras Se-Então	14
	4.3.3 PERTINÊNCIA	14
	4.3.4 ATIVAÇÃO	15
	4.3.5 Modelo Final	15
	4.3.6 Controlador Fuzzy	15
5	IMPLEMENTAÇÃO	16
	5.1 Identificação	16
	5.2 Controlador Fuzzy	16
	5.3 Resultados	16
6	RESULTADOS	17
	6.1 Análise dos Resultados	17
	6.1.1 Fase Mínima	17
	6.1.2 Fase Não-Mínima	18
	6.2 Simulações	20

REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS		
7 CONSLUSÃO	21	
6.3 Implementação	20	
SUMÁRIO	iii	

1.1	DIAGRAMA ESQUEMÁTICO DO SISTEMA DE QUATRO TANQUES E PLANTA DIDÁTICA	2
2.1	DIAGRAMA ESQUEMÁTICO DO SISTEMA DE QUATRO TANQUES E PLANTA DIDÁTICA.	3
2.2	PLANTA DE QUATRO-TANQUES NO LARA	4
2.3	ESTAÇÃO DE TRABALHO.	5
2.4	Interior do painel	6
2.5	MÓDULOS DO PAINEL.	7
3.1	DIAGRAMA ESQUEMÁTICO DO SISTEMA DE QUATRO TANQUES E PLANTA DIDÁTICA.	11
4.1	ESPAÇO DE ESTADOS DA PLANTA CONTROLADA	15
6.1	Linearização Convencional: $\bar{h1}=5, \bar{h2}=5$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	[10 15] $\bar{h2} = [10 \ 15]$	17
6.3	Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10.$ Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	[10 15 20] $h\bar{2} = [10 \ 15 \ 20]$	18
6.2	Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10.$ Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	$[10 \ 15] \ \bar{h2} = [10 \ 15] \dots$	18
6.4	Linearização Convencional: $\bar{h1}=5, \bar{h2}=5$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	[5 10] $\bar{h2} = [5 \ 10]$	19
6.5	Linearização Convencional: $\bar{h1}=5, \bar{h2}=5$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	$[5 \ 10 \ 15] \ \bar{h2} = [5 \ 10 \ 15] \dots$	19
6.6	Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10.$ Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=$	
	[5 10 15] $\bar{h2} = [5 \ 10 \ 15]$	20
6.7	Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10.$ Linearizações Fuzzy: uma	
	LINEARIZAÇÃO A CADA 1 CENTÍMETRO PARA AMBOS OS NÍVEIS	20

LISTA DE TABELAS

2.1	ESPECIFICAÇÕES INICIAIS DA PLANTA.	4
2.2	Módulos 1756 instalados.	6
2.3	IPs dos dispositivos	7

Símbolos Latinos

CLP Controlador Lógico Programável

Símbolos Gregos

 θ Ângulo

Neste trabalho vetores são representados por letras minúsculas em negrito. Matrizes são representadas por letras maiúsculas em negrito. Já espaços e conjuntos em geral são representados por letras maiúsculas caligráficas.

1 INTRODUÇÃO

Desenvolver controladores para sistemas não-lineares é quase sempre uma tarefa dispendiosa e complexa. Para plantas multivariáveis este desafio é ainda maior. É por esse motivo que é prática comum recorrer-se à linearização das equações que as descrevem, o que fornece uma aproximação do sistema inicial num formato que se encaixa às teorias de controle convencionais.

A linearização simples, realizada por meio da série de Taylor, resulta uma aproximação excelente localmente. No entanto, à medida que as variáveis controladas e manipuladas se afastam do ponto de operação, condição na qual foi realizada a linearização, o modelo passa a se afastar da planta real.

Neste cenário, a abordagem fuzzy figura como excelente ferramenta para solução destes desvios. Aparecendo pela primeira vez em [?], foi aplicada à modelagem de sistemas em [?]. Seus métodos consistem na linearização simples do sistema em mais de um ponto, baseados em um conjunto de métricas relevantes para o problema em questão. Desenvolve-se então um conjunto de regras para determinar o grau de pertinência do estado do sistema à cada um dos pontos pré-modelados. Utiliza-se então como modelo a soma ponderada das linearizações por estes coeficientes de pertinência.

O objeto de estudo deste trabalho será o sistema de quatro tanques, desenvolvido por [1] com o objetivo didático de demonstrar de forma ilustrativa conceitos e propriedades de sistemas com múltiplas entradas e saídas (MIMO, do inglês *multiple input, multiple output*). Seu diagrama esquemático é apresentado na Figura ??. Ele consiste em quatro tanques interconectados, um reservatório inferior, quatro válvulas esferas e duas bombas de corrente contínua que bombeiam o fluido do reservatório inferior para os tanques de forma cruzada, de acordo com a razão entre os fluxos definida pela posição das válvulas.

O sistema de quatro tanques é não linear. Seu modelo linearizado apresenta um zero multivariável que pode estar localizado tanto no semi-plano esquerdo quanto no semi-plano direito dependendo da configuração das válvulas. A abertura das válvulas determina se o sistema é de fase mínima ou de fase não-mínima afetando a estratégia de controle a ser adotada.

O objetivo é controlar os níveis do fluido nos tanques inferiores 1 e 2. As entradas do processo são as tensões de entrada das bombas, e as saídas são os níveis de fluido nos tanques 1 e 2. As demais variáveis de processo são os níveis do fluido nos tanques 3 e 4, os fluxo da bomba e a razão entre os fluxos para os tanques.

Este trabalho está organizado da seguinte forma: Na Seção ?? é feita a modelagem matemática do sistema não linear e sua linearização em torno do ponto de operação em estado estacionário. A Seção 4.3 apresenta os conceitos da modelagem fuzzy e sua aplicação na planta. Na seção seguinte é feita uma análise comparativa entre os modelos desenvolvidos. Por fim, algumas considerações finais e sugestões de trabalhos futuros são apresentadas na Seção ??.

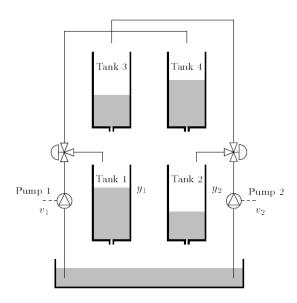


Figure 1.1: Diagrama esquemático do sistema de quatro tanques e planta didática

2 DESCRIÇÃO DO SISTEMA

Sistemas controlados são constituídos essencialmente por uma ou mais plantas e por um dispositivo que implementará os algoritmos de controle aplicados à ela. Neste trabalho o objeto de estudo é uma planta de Quatro-Tanques, descrita na seção a seguir, e o controlador utilizado é um CLP Rockwell 1756-L62, apresentado logo depois na seção homônima.

2.1 SISTEMA DE QUATRO-TANQUES

Em 1999 o Professor Karl Henrick Johansson publicou o artigo "Theaching Multivariable Control Using the Quadruple-Tank System" [1], onde são apresentadas as ideias do sistema de quatro-tanques como utilizado neste trabalho. Trata-se de um laboratório didático de processo multivariável capaz de demonstrar dinâmicas de zeros alocáveis em fases mínima e não-mínima. Além disso, ilustra claramente os problemas de controle MIMO (Multiples Inputs Multiples Outputs) e de sistemas não lineares.

Seu diagrama esquemático é apresentado na Figura 2.1 a seguir. Ele consiste em quatro tanques interconectados, um reservatório inferior, quatro válvulas esferas e duas bombas de corrente contínua.

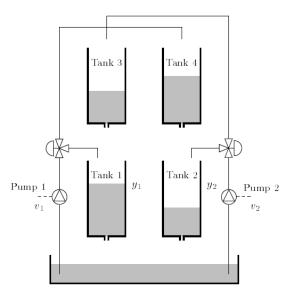


Figure 2.1: Diagrama esquemático do sistema de quatro tanques e planta didática.

As bombas impulsionam fluído por duas rotas: bomba 1 para tanques 1 e 4, bomba 2 para 2 e 3. As válvulas regulam a proporção direcionada entre os tanques inferiores e superiores de cada rota.

A Imagem 2.2 a seguir apresenta a planta utilizada neste experimento, localizada no LARA (Laboratório de Automação e Robótica) - SG-11 (UnB) .

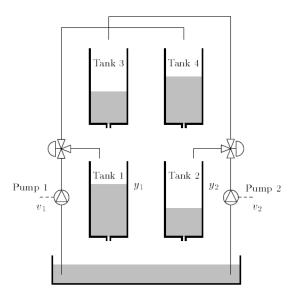


Figure 2.2: Planta de Quatro-Tanques no LARA.

Suas dimensões aferidas são apresentadas na Tabela 2.1, onde A_i e a_i representa a área da secção transversal da base do tanque i e a área de secção transversal do orifício de saída do tanque i, respectivamente. A constante de proporcionalidade fluxo-tensão na bomba j é dada por k_j . O parâmetro γ_1 é a razão entre os fluxos para os tanques 1 e 4 e γ_2 é a razão entre os fluxos para os tanques 2 e 3 e g é a aceleração da gravidade.

Table 2.1: Especificações Iniciais da Planta.

Especificações Iniciais da Planta		
A1, A3	28	
A2, A4	32	
a1	0.071	
a2	0.071	
a3	0.071	
a4	0.057	
g	981	
k1	3,33	
k2	3.35	
γ_1	0.70	
γ_2	0.60	

2.2 CLP ROCKWELL 1756-L62

Controladores Lógico Programáveis(CLP) são largamente utilizados para controle de processos e automação industrial atualmente. Trata-se de um equipamento eletrônico digital com hardware e software adaptados para as condições industriais. Utilizam uma memória programável para armazenar

instruções de controle e conexões com diversos módulos para interface com processos externos, entrada e saída de dados, comunicação digital, entre diversas outras funções.

2.2.1 Instalação

Neste trabalho realizou-se a montagem de toda a estação de controle. Assim, escolheu-se primeiramente um local adequado para a disposição do painel de controle: próximo à planta e ao microcomputador ao qual se conecta, porém afastado de fiações elétricas ou locais úmidos. Outro cuidado deve de ser observado durante a instalação da fonte junto ao chassi, observando a compatibilidade com as tensões de entrada e saída do controlador. Seguiu-se fixação do painel no local escolhida, instalação do microcomputador à ser utilizado e instalação da fiação elétrica. Observa-se na figura 2.3 o resultado instalado.



Figure 2.3: Estação de trabalho.

A figura 2.4 a seguir ilustra o interior do painel, já com o chassi do controlador instalado e as trilhas utilizadas distribuídas no espaço restante para conexão dos bornes a serem utilizados no projeto.



Figure 2.4: Interior do painel.

Os módulos de entrada e saída foram instalados conforme a Tabela 2.2 abaixo.

Table 2.2: Módulos 1756 instalados.

Especificação	Descrição	Posição no chassi
1756-A7/B	Chassi	
1756-L62	Controlador	0
1756-ENBT/A	EtherNetIp	1
1756-IF8/A	Entradas Analógicas	2
1756-OF8/A	Saídas Analógicas	3
1756-IB16/A	Entradas DC	4
1756-OB8I/A	Saídas DC	5

Observa-se na Figura 2.5 a seguir a configuração instalada.



Figure 2.5: Módulos do painel.

2.2.2 Integração

Seguiu-se a preparação dos softwares de comunicação com o CLP. Dois modos de comunicação são disponíveis para os módulos utilizados: serial, realizada diretamente com o controlador, e Ethernet, através do módulo EtherNetIP. Ambas foram implementadas e testadas.

Para comunicação serial, basta configurar a entrada serial no computador a ser utilizado e em seguida configurar o controlador no software RSLinx [2]. Para utilizar a comunicação EtherNetIp é necessário antes configurar o módulo EhterNetIp [3]. O software BOOTP/DHCP torna possível assinar um endereço IP para o módulo recém instalado. Para que a comunicação em uma rede EtherNetIp ocorra corretamente todos os dispositivos dela precisam possuir endereços IP seguindo o padrão definido pela máscara de sub-rede, neste caso, 255.255.255.0. Isso significa, basicamente, que os pontos comunicantes da rede devem possuir ids únicos apenas nos último octeto de seus endereços. A tabela a seguir apresenta os endereços utilizados, bem como a configuração padrão da rede.

Table 2.3: IPs dos dispositivos

Dispositivo	Endereço
PC (RSLinx)	192.168.0.10
1756-ENBT/A (CLP)	192.168.0.22
Geral	192.168.0.xxx

Ao fim dos processos de conexão realiza-se a configuração do CLP através do RSLinx e passa a

ser possível acessar e configurar os módulos através da estação de trabalho. A figura a seguir ilustra configurações funcionais dos módulos no RSLinx.

Um importante cuidado de segurança observado foi o aterramento de diversos elementos do equipamento. É conhecida sua capacidade de operação em condições adversas, mesmo assim, como precaução houve o cuidado de aterrar o chassi, a placa onde foi instalado e o painel exterior.

3 FUNDAMENTOS FUZZY

A lógica fuzzy, ou difusa, foi introduzida originalmente por Zadeh, em seu artigo "Fuzzy Sets" [4]. Sua teoria de conjunto diverge da booleana no tratamento dos valores lógicos das variáveis, podendo assumir qualquer valor entre 0 e 1.

3.1 CONJUNTOS FUZZY

De acordo com a teoria de conjuntos clássica, um elemento x qualquer, pode pertencer ou não à um conjunto universo de discurso U, $x \in U$. Chamando de $f_u(x)$ a função de pertinência de x ao conjunto U. Desta forma, tem-se:

$$f_u(x): U \to \{0, 1\}$$
 $f_u(x) = \begin{cases} 1 & \text{se e somente se } x \in U \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$ (3.1)

Essa definição binária se encaixa bem em problemas restritos, cujo caráter dos sistemas reflita essa separação de estados, por exemplo a paridade ou não de uma das somas dos bits de uma mensagem binária. No entanto, grande parte dos sistemas estudados nas teorias de controle trabalha com grandezas que possuem limites não tão claros assim, como exemplo a temperatura. Apesar de ser matematicamente bem definida, existem descrições como "frio" e "quente" que não podem ser representadas com este conjunto binário, uma vez que são conceitos vagos e imprecisos. A abordagem fuzzy é capaz de tratar a pertinência nestes casos, de onde vem a origem de seu nome "difusa".

3.2 FUNÇÕES DE PERTINÊNCIA

3.2.1 Variáveis Linguísticas

$$f_p(x): U \to [0,1]$$
 (3.2)

- Clássica
- Triangular

3.3 INFERÊNCIA

3.3.1 Fuzzyficacão

3.3.2 Regras

Regra i:

SE:
$$v_1(t) \notin M_{i1} = v_2(t) \notin M_{i2} = \dots = v_n(t) \in M_{in},$$
 (3.3)

ENTÃO:
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = A_i x(t) + B_i u(t), \\ y(t) = C_i x(t) \end{cases}$$
(3.4)

Regra i:

SE:
$$h_1(t) \notin P_{1,i} \in h_2(t) \notin P_{2,i},$$
 (3.5)

ENTÃO:
$$\dot{h}(t) = A_i \Delta h_i(t) + B_i \Delta u_i(t)$$
 (3.6)

Cada regra definida implica um sistema linear diferente, que melhor representa a dinâmica da planta em cada região. Essas linearizações são baseadas nas variáveis de desvio, assim, para cada regra *i*, temos:

$$\Delta h_i(t) = \begin{bmatrix} h_1(t) - \bar{h_{1i}} \\ h_2(t) - \bar{h_{2i}} \\ h_3(t) - \bar{h_{3i}} \\ h_4(t) - \bar{h_{4i}} \end{bmatrix} \qquad \Delta u_i(t) = \begin{bmatrix} u_1(t) - \bar{u_{1i}} \\ u_2(t) - \bar{u_{12}} \end{bmatrix}$$
(3.7)

3.4 MODELO FUZZY TAKAGI-SUGENO

$$w_{1}(t) = M_{1}(h_{1}(t)) * N_{1}(h_{2}(t))$$

$$w_{2}(t) = M_{1}(h_{1}(t)) * N_{2}(h_{2}(t))$$

$$w_{3}(t) = M_{2}(h_{1}(t)) * N_{1}(h_{2}(t))$$

$$w_{4}(t) = M_{2}(h_{1}(t)) * N_{2}(h_{2}(t))$$
(3.8)

$$\dot{h}(t) = \frac{\sum_{i=1}^{4} w_i(h(t))(A_i \Delta h_i(t) + B_i \Delta u_i(t))}{\sum_{i=1}^{4} w_i(h)}$$
(3.9)

A Teoria Fuzzy tem seu princípio cunhado por [?]. Os trabalhos seguintes, como o [?] abordaram sua utilização para a modelagem de sistemas complexos por meio de aproximações, utilizando uma teoria de conjuntos diferente da convencional.

3.4.1 Conjuntos Fuzzy

A teoria de conjuntos convencional utiliza lógica booleana para definir os valores lógicos das funções de pertinências dos conjuntos. Assim, dado X o universo de discurso de um determinado conjunto C, um elemento genérico x tem sua função de pertinência ao conjunto C dado por:

$$f_C(x): X \to \{0, 1\}$$

$$f_C(x) = \begin{cases} 1 \text{ se e somente se } x \in C \\ 0 \text{ se e somente se } x \notin C \end{cases}$$

Existem, no entanto, situações em que a definição dos conjuntos de seus limites se tornam muito subjetivos. Nestas situações, a utilização da lógica difusa apresenta vantagens para a modelagem de sistemas.

Considere-se como exemplo a temperatura de uma sala. Pode-se definir dois conjuntos de estados {quente,frio}. No entanto, torna-se um pouco confuso e arbitrário decidir em qual destes conjuntos um estado específico se encaixa. Utilizando funções de pertinências não binárias, observa-se o **quanto** determinada temperatura se encaixa em cada um dos conjuntos. Funções de pertinências fuzzy são definidas da forma:

$$f_C(x): X \to [0,1]$$

3.4.2 Funções De Pertinência

Existem várias normas e regras disponíveis para funções de pertinência. Este trabalho considera a norma triangular. Seguindo o exemplo dado, dada uma temperatura x verifica-se o quão pertencente aos conjuntos *quente* e *fria* ela é utilizando a função do gráfico a seguir:

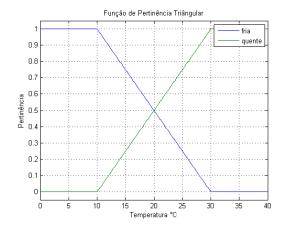


Figure 3.1: Diagrama esquemático do sistema de quatro tanques e planta didática.

Nota-se que se escolhem limites para os conjuntos: toda temperatura abaixo de 10 é fria; toda temperatura acima de 30 é quente. As demais, pertencem mais ou menos à cada um dos conjuntos.

Em lógica Fuzzy, as variáveis definidas de forma subjetiva, com expressões para limites são chamadas variáveis linguísticas.

4 MODELAGEM

4.1 MODELO NÃO LINEAR

Baseado nos princípios de conservação de massa e na lei de Bernoulli para líquidos incompressíveis tem-se o seguinte sistema de equações não lineares que descrevem o processo.

$$\begin{cases}
\dot{h_1} = \frac{1}{A_1} (a_3 \sqrt{2gh_3} + \gamma_1 k_1 v_1 - a_1 \sqrt{2gh_1}) \\
\dot{h_2} = \frac{1}{A_2} (a_4 \sqrt{2gh_4} + \gamma_2 k_2 v_2 - a_2 \sqrt{2gh_2}) \\
\dot{h_3} = \frac{1}{A_3} ((1 - \gamma_2) k_2 v_2 - a_3 \sqrt{2gh_3}) \\
\dot{h_4} = \frac{1}{A_4} ((1 - \gamma_1) k_1 v_1 - a_4 \sqrt{2gh_4})
\end{cases}$$
(4.1)

em que, h_i , A_i e a_i são o nível de água, a área da secção transversal e a área de secção transversal do orifício de saída do tanque i, i=1,2,3,4, respectivamente. A constante de fluxo e a tensão aplicada na bomba j são dadas respectivamente por k_j e v_i , j=1,2. O parâmetro γ_1 é a razão entre os fluxos para os tanques 1 e 4, γ_2 é a razão entre os fluxos para os tanques 2 e 3 e g é a aceleração da gravidade.

4.2 LINEARIZAÇÃO

Linearizando o sistema em torno dos ponto de operação $\overline{h}=(\overline{h_1},\overline{h_2},\overline{h_3},\overline{h_4})$ e $\overline{v}=(\overline{v_1},\overline{v_2})$, por expansão em série de Taylor, obtém-se a seguinte representação no espaço de estados:

$$\begin{bmatrix} \Delta \dot{h}_1 \\ \Delta \dot{h}_2 \\ \Delta \dot{h}_3 \\ \Delta \dot{h}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{-a_1\sqrt{2g}}{2A_1\sqrt{h_1}} & 0 & \frac{a_3\sqrt{2g}}{2A_1\sqrt{h_3}} & 0 \\ 0 & \frac{-a_2\sqrt{2g}}{2A_2\sqrt{h_2}} & 0 & \frac{a_4\sqrt{2g}}{2A_2\sqrt{h_4}} \\ 0 & 0 & \frac{-a_3\sqrt{2g}}{2A_3\sqrt{h_3}} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{-a_4\sqrt{2g}}{2A_4\sqrt{h_4}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta h_1 \\ \Delta h_2 \\ \Delta h_3 \\ \Delta h_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{\gamma_1 k_1}{A_1} & 0 \\ 0 & \frac{\gamma_2 k_2}{A_2} \\ 0 & \frac{(1-\gamma_2)k_2}{A_3} \\ \frac{(1-\gamma_1)k_1}{A_4} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta v_1 \\ \Delta v_2 \end{bmatrix}$$

$$(4.2)$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix} = I \begin{bmatrix} \Delta h_1 \\ \Delta h_2 \\ \Delta h_3 \\ \Delta h_4 \end{bmatrix}$$

$$(4.3)$$

em que y_i são as saídas medidas do sistema, $\Delta h_i = h_i - \overline{h_i}$, $\Delta v_i = v_i - \overline{v_i}$, e i=1,2,3,4.

E por fim, a matriz função de transferência do sistema obtida é:

$$G(s) = \begin{bmatrix} \frac{T_1\gamma_1k_1}{A_1(1+sT_1)} & \frac{T_1(1-\gamma_2)k_2}{A_1(1+sT_3)(1+sT_1)} \\ \frac{T_2(1-\gamma_1)k_1}{A_2(1+sT_4)(1+sT_2)} & \frac{T_2\gamma_2k_2}{A_2(1+sT_2)} \\ 0 & \frac{T_3(1-\gamma_2)k_2}{A_3(1+sT_3)} \\ \frac{T_4(1-\gamma_1)k_1}{A_4(1+sT_4)} & 0 \end{bmatrix}$$
(4.4)

em que
$$G(s)=rac{\Delta h(s)}{\Delta v(s)}$$
 e $T_i=rac{2A_i\sqrt{h_i}}{a_i\sqrt{2g}},\,i=1,2,3,4.$

4.3 MODELAGEM FUZZY TAKAGI-SUGENO

4.3.1 Variáveis Linguísticas

As linearizações do sistema são baseadas nos estados de em que os níveis do sistema são estacionários, ou seja $\dot{h}(t)=0$. Assim, o modelo linear, que trata o valor de desvio das variáveis, é dado por:

$$\dot{h}(t) = A\Delta h(t) + B\Delta u(t) \tag{4.5}$$

As variáveis aferidas da planta são os níveis, por este motivo serão as variáveis linguísticas definidas para o modelo fuzzy. Escolhem-se então "Nível do Tanque 1" e "Nível do Tanque 2" e os valores fuzzy nível baixo, nível alto para cada uma.

4.3.2 Regras Se-Então

A combinação simples dos conjuntos de valores linguísticos fornece as seguintes regras Se-Então:

- Regra 1: Se h_1 é baixo e h_2 é baixo, então $\dot{h}(t) = A_1 \Delta h_1(t) + B_1 \Delta u_1(t)$
- Regra 2: Se h_1 é baixo e h_2 é alto, então $\dot{h}(t) = A_2 \Delta h_2(t) + B_2 \Delta u_2(t)$
- Regra 3: Se h_1 é alto e h_2 é baixo, então $\dot{h}(t) = A_3 \Delta h_3(t) + B_3 \Delta u_3(t)$
- Regra 4: Se h_1 é alto e h_2 é alto, então $\dot{h}(t) = A_4 \Delta h_4(t) + B_4 \Delta u_4(t)$

Onde

$$\Delta h_i(t) = \begin{bmatrix} h_1(t) - \bar{h_{1i}} \\ h_2(t) - \bar{h_{2i}} \\ h_3(t) - \bar{h_{3i}} \\ h_4(t) - \bar{h_{4i}} \end{bmatrix} \qquad \Delta u_i(t) = \begin{bmatrix} u_1(t) - \bar{u_{1i}} \\ u_2(t) - \bar{u_{12}} \end{bmatrix}$$
(4.6)

4.3.3 Pertinência

Fazendo-se:

- $M_1(h_1(t))$: Grau de pertinência fuzzy de $h_1(t)$ ao conjunto "Nível H1 Baixo"
- $M_2(h_1(t))$: Grau de pertinência fuzzy de $h_1(t)$ ao conjunto "Nível H1 Alto"
- $N_1(h_2(t))$: Grau de pertinência fuzzy de $h_2(t)$ ao conjunto "Nível H2 Baixo"
- $N_2(h_2(t))$: Grau de pertinência fuzzy de $h_2(t)$ ao conjunto "Nível H2 Alto"

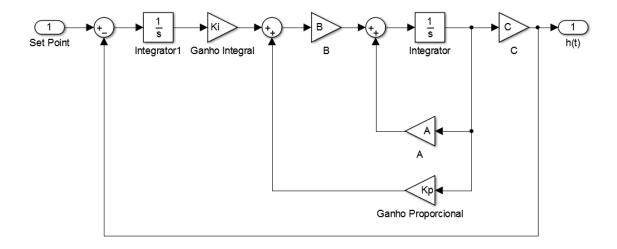


Figure 4.1: Espaço de estados da planta controlada

4.3.4 Ativação

O nível de ativação de cada uma das Regras é dado respectivamente por:

$$w_{1}(t) = M_{1}(h_{1}(t)) * N_{1}(h_{2}(t))$$

$$w_{2}(t) = M_{1}(h_{1}(t)) * N_{2}(h_{2}(t))$$

$$w_{3}(t) = M_{2}(h_{1}(t)) * N_{1}(h_{2}(t))$$

$$w_{4}(t) = M_{2}(h_{1}(t)) * N_{2}(h_{2}(t))$$

$$(4.7)$$

4.3.5 Modelo Final

O método de Takagi-Sugeno fornece, finalmente:

$$\dot{h}(t) = \frac{\sum_{i=1}^{4} w_i(h(t))(A_i \Delta h_i(t) + B_i \Delta u_i(t))}{\sum_{i=1}^{4} w_i(h(t))}$$
(4.8)

4.3.6 Controlador Fuzzy

O desenvolvimento do controlador para este modelo segue os mesmos passos: realiza-se a sintonização do ganho K a ser utilizado para cada regra, o grau de ativação de cada ganho é obtido pelas mesmas equações 4.7. O ganho final a ser utilizado é dado por:

$$K = \frac{\sum_{i=1}^{4} w_i(h(t)) K_i}{\sum_{i=1}^{4} w_i(h(t))}$$
(4.9)

- 5 IMPLEMENTAÇÃO
- 5.1 IDENTIFICAÇÃO
- 5.2 CONTROLADOR FUZZY
- 5.3 RESULTADOS

6 RESULTADOS

6.1 ANÁLISE DOS RESULTADOS

Foram realizadas simulações de resposta ao degrau do sistema de quatro-tanques modelado seguindo as abordagens apresentadas. Por se tratar de um problema multivariável com zeros alocáveis, simulouse as respostas dos modelos para os casos de **fase-mínima** e de **fase não mínima**. Os resultados são observados nas seções a seguir.

6.1.1 Fase Mínima

A tabela a seguir apresenta as especificações do sistema, nota-se por γ_1 e γ_2 que o sistema está em fase mínima.

Especificações Iniciais da Planta	
A1, A3	28
A2, A4	32
a1, a3	0.071
a2, a4	0.057
g	981
k1	3,33
k2	3.35
γ_1	0.70
γ_2	0.60

Realiza-se

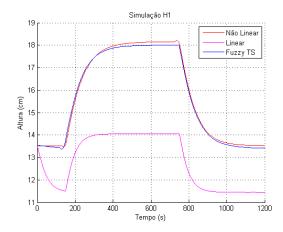


Figure 6.1: Linearização Convencional: $h\bar{1}=5, h\bar{2}=5$. Linearizações Fuzzy: $h\bar{1}=[10\ 15]$ $h\bar{2}=[10\ 15]$

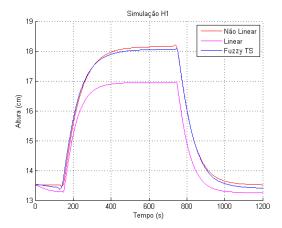


Figure 6.3: Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=[10\ 15\ 20]$ $\bar{h2}=[10\ 15\ 20]$

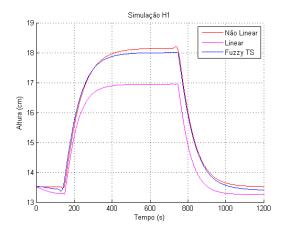


Figure 6.2: Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=[10\ 15]\ \bar{h2}=[10\ 15]$

6.1.2 Fase Não-Mínima

A tabela a seguir apresenta as especificações do sistema, nota-se por γ_1 e γ_2 que o sistema está em fase não mínima.

Especificações do sistema		
' A1, A3	28	
A2, A4	32	
a1, a3	0.071	
a2, a4	0.057	
g	981	
k1	3,14	
k2	3.29	
γ_1	0.43	
γ_2	0.34	

Nas figuras que se seguem apresentam-se as respostas dos modelos à degraus aplicados ao sistema. Observa-se que o modelo linear apresenta bons resultados quando o estado do sistema é próximo ao ponto de operação. Já para os modelos fuzzy, quanto mais pontos de linearização utilizados, melhor o resultado, embora mais complexo o custo computacional.

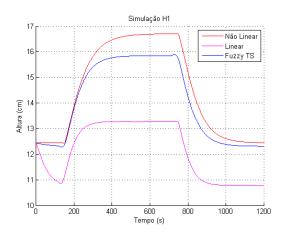


Figure 6.4: Linearização Convencional: $h\bar{1}=5, h\bar{2}=5$. Linearizações Fuzzy: $h\bar{1}=[5\ 10]$ $h\bar{2}=[5\ 10]$

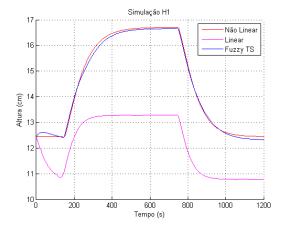


Figure 6.5: Linearização Convencional: $h\bar{1}=5, h\bar{2}=5$. Linearizações Fuzzy: $h\bar{1}=[5\ 10\ 15]$ $h\bar{2}=[5\ 10\ 15]$

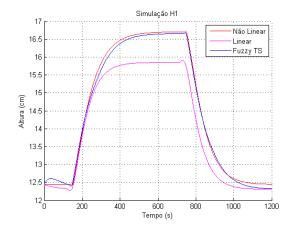


Figure 6.6: Linearização Convencional: $\bar{h1}=10, \bar{h2}=10$. Linearizações Fuzzy: $\bar{h1}=[5\ 10\ 15]$ $\bar{h2}=[5\ 10\ 15]$

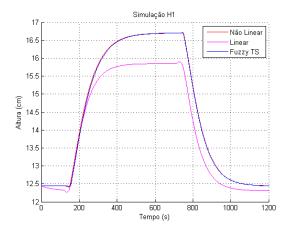


Figure 6.7: Linearização Convencional: $\bar{h1} = 10, \bar{h2} = 10$. Linearizações Fuzzy: uma linearização a cada 1 centímetro para ambos os níveis.

Como explicado na seção anterior, o conjunto de regras é realizado a partir da combinação simples dos conjuntos de pontos das variáveis aferidas. Assim, na Figura 6.7 haverão 900 regras, uma combinação de 30 pontos para h_1 e 30 pontos para h_2 .

6.2 SIMULAÇÕES

6.3 IMPLEMENTAÇÃO

7 CONSLUSÃO

Neste trabalho foi realizada a comparação entre a modelagem fuzzy e a modelagem linearizada convencional. O objetivo final foi demonstrar a eficiência e aplicabilidade da abordagem proposta por Takagi-Sugeno em sistemas multivariáveis com diferentes níveis de acoplamento. A partir dos resultados obtidos, nota-se que esta abordagem proporciona uma aproximação tão boa quando se esteja disposto a dispender em termos de custos computacionais. Possíveis desenvolvimentos futuros incluem a implementação de controladores desenvolvidos e a inclusão de incertezas nas especificações dos modelos.

- [1] K. H. Johansson, A. Horch, O. Wijk, and A. Hansson, "Teaching multivariable control using the quadruple-tank process," 1999.
- [2] RSLinx Classic Getting Results Guide, Allan-Bradley and Rocwell Automation, 2014.
- [3] User Manual EtherNet/IP Network Configuration, Allan-Bradley and Rocwell Automation, 2014.
- [4] L. A. Zadeh, "Fuzzy sets," 1965.