# Inteligência Artificial – Engenharia da computação

Alunos: Guilherme Korol e Matheus Storck

Prof.: Silvia Moraes

#### T3 – Atividade com Lógica Fuzzy

### 1. Descrição da aplicação

A aplicação escolhida tem como objetivo demonstrar a capacidade da lógica Fuzzy no desenvolvimento de controladores para otimização de processos cervejeiros.

Dentre os diversos fatores envolvidos no processo de fabricação de uma cerveja, a temperatura é a variável que se deseja maior precisão, pois exerce um grande efeito na velocidade da fermentação e no sabor do produto final. Portanto, deseja-se controlar a temperatura de modo que fique sempre em um determinado valor, no caso do artigo escolhido, 16°C (Cerveja Guinness Nigeria Plc).

### 2. Sistema Fuzzy

#### a. Dados de entrada/saída

O valor de temperatura (T0) é obtido através de sensores e serve como dado de entrada para o controlador Fuzzy. Este dado é então comparado com o valor desejado (Tx) e o controlador opera de modo a reduzir a diferença entre eles.

O dado de saída do controlador é a tensão que deve ser aplicada a um motor de forma que esta abra ou feche uma válvula, a qual é responsável por liberar o aditivo de resfriamento para o recipiente em que a mistura se encontra.

### b. Variáveis e valores linguísticos

As variáveis linguísticas utilizadas são temp\_error, temp\_error\_dot e output\_voltage, indicando a diferença entre T0 e Tx, a variação de mudança de temperatura e a tensão necessária para ativação do motor, respectivamente.

Os valores linguísticos da variável output\_voltage são Zero, Small, Middle e Large, enquanto os valores linguísticos das variáveis temp error e temp error dot são:

- (N) Negativo, quando Tx < T0
- (Z) Zero, quando Tx = T0
- (P) Positivo, quando Tx > T0

A partir da definição das variáveis e valores linguísticos, o artigo informa as funções de pertinência, conforme Figura 1. 2 e 3:

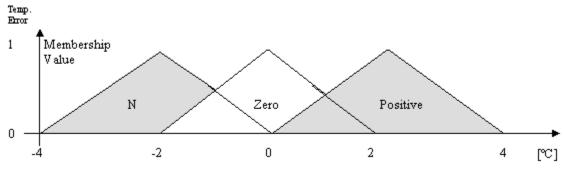


Figura 1 – Função de pertinência de temp\_error

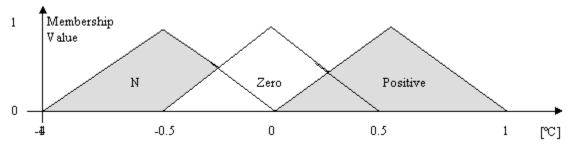


Figura 2 - Função de pertinência de temp\_error\_dot

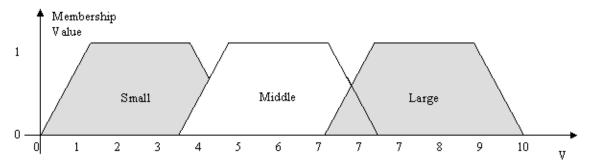


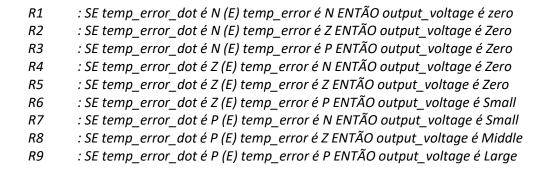
Figura 3 - Função de pertinência de output\_voltage

#### c. Regras Fuzzy utilizadas

Através da matriz de regras disponibilizada no artigo (Figura 4), foi possível extrair o seguinte conjunto de regras:

Output =		Temperature error (°C)			
output voltage		N	Z	P	
Temperature	N	Zero	Zero	Zero	
error. dot (°C/S)	Z	Zero	Zero	Small	
	P	Small	Middle	Large	

Figura 4 - A matriz de regras



### 3. Exemplo de funcionamento

Considerando que a diferença entre Tx e T0 seja igual a 1 (temp\_error) e variação da mudança seja de -0,5 (temp\_error\_dot), qual a tensão de saída necessária para deixar a temperatura em 16°C?

## a. Fuzzyfication

Inicialmente, verifica-se os valores da função de pertinência para cada variável linguística, conforme Tabela 1:

	N(u)	( u4 )/( -24 )	caso -4 <= u <= -2	
		( 0 - u )/( 02 )	caso -2 < u <= 0	
		0	caso -4 > u > 0	
_				
temp_error	Z(u)	( u2 )/( 02 )	caso -2 <= u <= 0	
		( 2 - u )/( 2 - 0 )	caso 0 < u <= 2	
em		0	caso -2 > u > 2	
-				
	P(u)	( u - 0 )/( 2 - 0 )	caso 0 <= u <= 2	
		( 4 - u )/( 4 - 2 )	caso 2 < u <= 4	
		0	caso 0 > u > 4	

		( u1 )/( -0.51 )	caso -1 <= u <= -0.5			
N(u)		( 0 - u )/( 00.5 )	caso -0.5 < u <= 0			
		0	caso -0.5 > u > 0			
dot						
z(n)		( u0.5 )/( 00.5 )	caso -0.5 <= u <= 0			
		( 0.5 - u )/( 0.5 - 0 )	caso 0 < u <= 0.5			
		0	caso -0.5 > u > 0.5			
ten						
P(u)		( u - 0 )/( 0.5 - 0 )	caso 0 <= u <= 0.5			
		( 1 - u )/( 1 - 0.5 )	caso 0.5 < u <= 1			
		0	caso 0 > u > 1			

Tabela 1 - Descrição das funções de pertinência que regem o problema

Através das funções de pertinência, podemos realizar o processo de fuzzyfication, o qual transforma os valores de entrada (crisp) em valores difusos, conforme Tabela 2:

temp_error	temp_error_dot		
N(1) = 0	N(-0.5) = (-0.5+1)/(-0.5+1) = 1		
Z(1) = (2-1)/(2-0) = 0.5	Z(-0.5) = (-0.5+0.5)/(0+0.5) = 0		
P(1) = (1-0)/(2-0) = 0.5	P(-0.5) = 0		

Tabela 2 –Fuzzyfication

## b. Inferencia

Após realizado a fuzzyfication, é realizada a inferência dos valores difusos nas regras previamente estabelecidas utilizando a definição de Mamdani. O resultado é dado na Tabela 3:

Regra	Inferência	Resultado	Saída	Resultado
R1	MIN(0,1)	0	zero	
R2	MIN(0,0)	0	zero	MAX(0,0,0) = 0
R3	MIN(0,0)	0	zero	
R4	MIN(0.5,1)	0.5	zero	
R5	MIN(0.5,0)	0	zero	MAX(0.5,0,0) = 0
R6	MIN(0.5,0)	0	small	
R7	MIN(0.5,1)	0.5	small	
R8	MIN(0.5,0)	0	medium	MAX(0.5,0,0) = 0
R9	MIN(0.5,0)	0	large	

Tabela 3 - Inferência nas regras R1 à R9

## c. Defuzzyfication

Para o processo de Defuzzyficação, foi escolhido o método do centroide e 21 valores distintos para Z. Os valores obtidos, assim como o resultado final, são expressos na Tabela 4:

	Small	Medium	Large	U(Z) * Z	U(Z)
0	0	0	0	0	0
0.5	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0
1.5	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0
2.5	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0
3.5	0	0	0	0	0
4	0	0.5	0	2	0.5
4.5	0	0.5	0	2.25	0.5
5	0	0.5	0	2.5	0.5
5.5	0	0.5	0	2.75	0.5
6	0	0.5	0	3	0.5
6.5	0	0.5	0	3.25	0.5
7	0	0	0.5	3.5	0.5
7.5	0	0	0.5	3.75	0.5
8	0	0	0.5	4	0.5
8.5	0	0	0.5	4.25	0.5
9	0	0	0.5	4.5	0.5
9.5	0	0	0.5	4.75	0.5
10	0	0	0	0	0

Centroid: 6.75 VOLTS

## 4. Referências

OSOFISAN, Philip Babatunde. Optimization of the Fermentation Process in a Brewery with a Fuzzy Logic Controller. Disponível em: <a href="http://ljs.academicdirect.org/A11/079\_092.htm">http://ljs.academicdirect.org/A11/079\_092.htm</a> Acesso em: 26 de Maio de 2018