# Controlador fuzzy de tráfego usando R

Nilton Vasques Victor Costa

Universidade Federal da Bahia Lab. Inteligência Artificial Profa. Tatiane Nogueira



#### **Problema**

- As mudanças ocorridas em nossa sociedade nos últimos anos com o crescimento populacional e o aumento do número de veículos em vias públicas trouxeram problemas como o tráfego intenso e congestionamentos de trânsito.
- Diariamente perde-se muito tempo em cruzamentos e paradas
  - Solução: Um controlador Fuzzy para semáforos.

# Evolução da base de dados

- PRIMEIRO MODELO
  - Antecedente
    - TAXA DE FLUXO DE VEÍCULOS
    - MOVIMENTO DE PEDESTRES
  - Consequente
    - TEMPO DO SINAL VERDE















# Evolução da base de dados

- SEGUNDO MODELO
  - Antecedente
    - TAXA DE FLUXO DE VEÍCULOS [ Arrays ]
    - MOVIMENTO DE PEDESTRES [ Arrays ]
    - NÚMERO DE VIAS
  - Consequente
    - TEMPO DO SINAL VERDE









#### Evolução da base de dados

- TERCEIRO MODELO (FINAL )
  - Antecedente
    - TAXA DE FLUXO DE VEÍCULOS VIA CORRENTE
    - MOVIMENTO DE PEDESTRES VIA CORRENTE
    - QUANTIDADE DE VEÍCUI OS NAS FILAS DAS OUTRAS VIAS
  - Consequente
    - TEMPO DE SINAL VERDE









#### Como a base foi construída?

- Granularizações das variáveis
  - FLUXO -> Muito Baixo, Baixo, Médio, Intenso, Muito Intenso.
  - QTD\_PEDESTRES -> Muito Pouca, Pouca, Razoável, Muita, Extrema.
  - TAMANHO\_FILA -> Muito Pequeno, Pequeno, Médio, Grande, Muito Grande.

 TEMPO\_VERDE -> Muito Rápido, Rápido, Tempo Médio, Demorado, Muito Demorado.

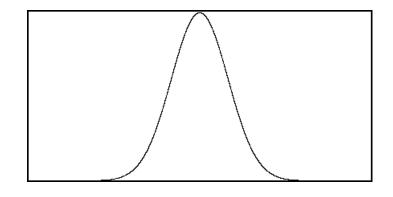
Todas com 5 Conjuntos Fuzzy

#### Classe Majoritária

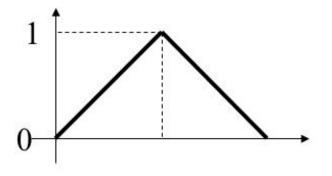
- Classes majoritárias
  - TEMPO\_VERDE = 0 (23 exemplos)
  - TEMPO\_VERDE = 150 (23 exemplos)

# Função de Pertinencia

- WM e HyFIS
  - Gaussiano



- DENFIS
  - Triangular



# Modelo de inferencia do Sistema Fuzzy

#### WM e HyFIS

- Mamdani
  - Mais próximo da lógica humana.
  - Termos linguísticos. (baixo, médio e alto )
  - Utilizado anteriormente por Mamdani e Papis (1977) em controladores de tráfego.

# Modelo de inferencia do Sistema Fuzzy

#### DENFIS

Takagi-Sugeno-Kang

SE 
$$x_1 \in R_{11}$$
 e ... e  $x_q \in R_{1q}$  ENTÃO  $y_1 \in \underline{f_1(x_1, \ldots, x_q)}$ 

SE 
$$x_1 \in R_{21}$$
 e ... e  $x_q \in R_{2q}$  ENTÃO  $y_2 \in f_2(x_1, \ldots, x_q)$ 

. . .

#### WM

- É usado para resolver problemas de regressão.
- Utiliza o modelo Mamdani.
- Baseado na partição do espaço.
- Criadores: L. X. Wang e J. M. Mendel.

• WM - Algoritmo

adatada

- Passo 1 Calcula-se, os graus das funções de pertinência para todos os valores no conjunto treinamento.
- Passo 2 Depois, particiona as variaveis linguisticas em conjuntos fuzzys de mesmo tamanho.
- Passo 3 Calcula a relevancia das regras agregando as funções de pertinência no antecedente e consequente de acordo com a t-norma que foi

- WM Algoritmo
  - Passo 4 Obtém o conjunto de regras final removendo regras redundantes. Considerando os graus de relevancia das regras, nós podemos remover as regras que possuem menor grau.
  - Saída Modelo Mamdani
  - Workflow Fusificação -> Checagem de regras -> Inferência -> Defuzificação

#### HyFIS

- Utiliza redes neurais.
- Problemas de regressão.
- Utiliza o modelo Mamdani.
- Criadores: J. Kim e N. Kasabov
- Modularizado em duas partes:
  - Aquisição de Conhecimento
  - Aprendizagem de estruturas e parâmetros

- HyFIS
- Aquisição de Conhecimento
  - Usa a técnica de Wang e Mendel (WM).

#### HyFIS

- Aprendizagem de estruturas e parâmetros
  - Utiliza a função de pertinência gaussiana por padrão.
  - É um método de aprendizagem supervisionada que utiliza algoritmos de aprendizagem baseados em gradiente descendente (Cálculo de mínimos locais [1]).

#### DENFIS

- Dynamic Evolving Neural-Fuzzy Inference System
- Utilizado para resolver problemas de regressão.
- Função de Pertinência Triangular
- Uma vez que o controlador é do tipo Takagi-Sugeno-Kang, não é necessária a etapa de defuzzificação, pois a saída não se dá na forma de funções de pertinência, e sim de equações lineares, chamadas de funções sugeno de saída.

#### DENFIS

- Takagi-Sugeno-Kang.
- Utiliza ECM (Clusterização Evolutiva )
- Baseado na partição iterativa do espaço de entrada em sub-conjuntos ( clusters )[8].
- Os centros dos clusters ECM formam o antecedente de regras fuzzy
- Criadores: Kasabov and Song, 2002

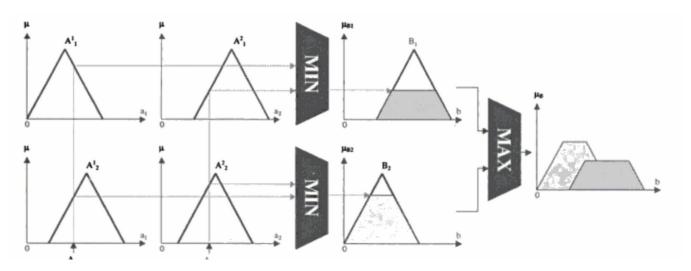
#### Escolha das t-normas e s-normas

- t-norma adotada (e)
  - MIN

- s-norma adotada (ou)
  - MAX

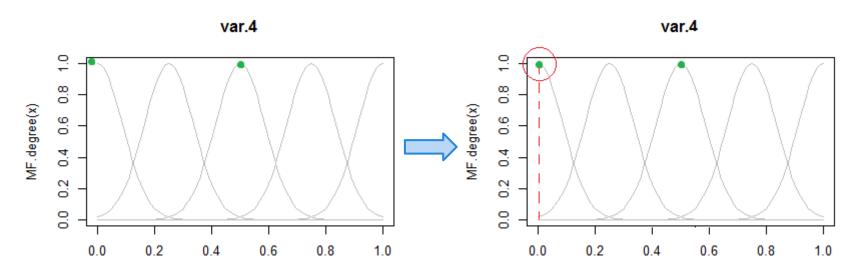
# Escolha da implicação

- Min (Dado N regras de entrada, a inferência será os mínimos de cada regra)
  - o a < b ? a : b



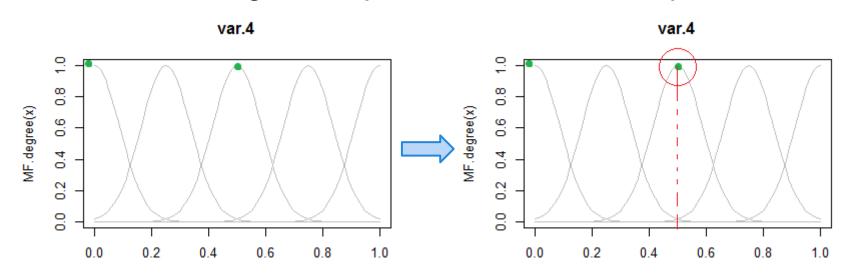
# Defuzzificação

- FIRST.MAX
  - Min(Max(Xa))
  - Xa = o grau de pertinência do consequente.



# Defuzzificação

- LAST.MAX
  - Max(Max(Xa))
  - Xa = o grau de pertinência do consequente.

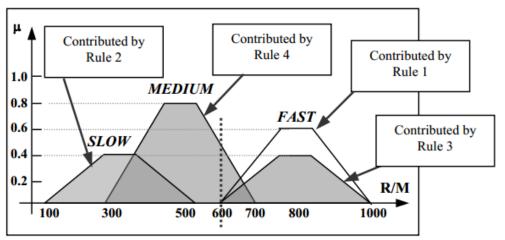


#### Defuzzificação

#### COG

- "The most prevalent and physically appealing of all the defuzzification methods [Sugeno, 1985; Lee, 1990]"
- Alta Complexidade!

  É um dos métodos que
  mais requerem recursos
  computacionais.



# Resultados - MSE (Erro Quadrado Médio)

WM+COG	0.05071358 (~5%)
WM+FIRST.MAX	0.07145481 (~7%)
WM+LAST.MAX	0.1159737 (~12%)
HyFIS+FIRST.MAX	0.0738587 (~7%)
HyFIS+LAST.MAX	0.1159737 (~12%)
DENFIS+COG	0.03334778 (~3%)

#### Resultados - RMSE (Raiz do Erro Quadrado Médio)

WM+COG	0.22519676
WM+FIRST.MAX	0.26731033
WM+LAST.MAX	0.3405491
HyFIS+FIRST.MAX	0.2717696
HyFIS+LAST.MAX	0.3405491
DENFIS+COG	0.18261375

# **Predict**

DENFIS+COG	WM+FIRST.MAX	HyFIS+FIRST.MAX	
[,1] [,2] [1,] 29 150 [56,] 10 0 [2,] 59 150 [57,] 11 0 [3,] 110 150 [58,] 9 0 [4,] 132 150 [59,] 10 0 [5,] 150 150 [60,] 24 0 [14,] 126 150 [61,] 61 70 [15,] 141 150 [62,] 63 65 [16,] 149 150 [64,] 69 55 [17,] 26 0 [65,] 73 50 [18,] 28 0 [67,] 0 50 [21,] 38 0 [68,] 22 50 [22,] 0 0 [74,] 31 50 [23,] 0 0 [75,] 28 50 [24,] 15 0 [81,] 38 50 [25,] 19 0 [82,] 60 115 [45,] 15 0 [93,] 36 50 [46,] 19 0 [94,] 35 50 [47,] 24 0 [104,] 84 98 [48,] 32 0 [105,] 112 150 [49,] 28 0 [106,] 150 150 [53,] 13 0 [111,] 140 150 [54,] 9 0 [118,] 119 100 [55,] 8 0 [119,] 139 100 [55,] 8 0 [119,] 139 100	[1, 1] [,2] [1,] 0 150 [100,] 0 10 [2,] 0 150 [101,] 0 15 [15,] 132 150 [102,] 0 20 [16,] 141 150 [103,] 0 56 [17,] 0 0 [104,] 0 98 [52,] 0 0 [105,] 132 150 [53,] 0 0 [106,] 150 150 [54,] 0 0 [107,] 132 150 [59,] 0 0 [108,] 150 150 [60,] 0 0 [109,] 132 150 [61,] 0 70 [110,] 150 150 [73,] 0 50 [111,] 132 150 [74,] 0 50 [112,] 150 150 [75,] 0 50 [113,] 132 100 [76,] 0 50 [114,] 144 100 [81,] 0 50 [115,] 132 100 [82,] 0 115 [116,] 144 100 [97,] 0 50 [118,] 144 100 [98,] 0 50 [118,] 144 100	[,1] [,2] [1,] 0 150 [100,] 0 10 [2,] 0 150 [101,] 0 15 [3,] 110 150 [102,] 0 20 [14,] 130 150 [103,] 0 56 [15,] 110 150 [104,] 0 98 [16,] 130 150 [105,] 110 150 [17,] 0 0 [114,] 136 100 [50,] 0 0 [115,] 110 100 [51,] 0 0 [116,] 136 100 [52,] 0 0 [117,] 110 100 [57,] 0 0 [118,] 136 100 [58,] 0 0 [119,] 110 100 [58,] 0 0 [120,] 136 100 [60,] 0 0 [61,] 0 70 [75,] 0 50 [76,] 0 50 [87,] 0 50	

#### **Justificativa Resultados**

 Considerando os resultados obtidos, concluímos que o algoritmo de geração de regras "DENFIS" utilizando o método de defuzificação "COG" é o mais apropriado para o nosso domínio.

 O algoritmo DENFIS é considerado, pela literatura, como um ótimo algoritmo para tratar séries temporais [6].

#### **Justificativa Resultados**

- Os resultados não satisfatórios, obtidos com os métodos de defuzificação FIRST.MAX e LAST.MAX, são causados pela maximização e minimização dos outputs. (Tempo verde, 0 ou 75)
- COG é o método mais adequado e mais amplamente utilizado pela literatura[4].
- Foi o método de defuzificação mais adequado por ponderar os consequentes, fornecendo saídas crescentes e decrescentes.

#### **Justificativa Resultados**

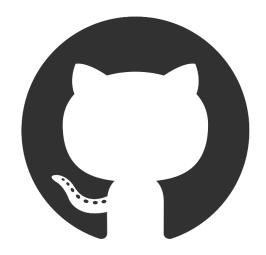
- O algoritmo DENFIS obteve resultados mais satisfatórios do que os algoritmos WM e HyFIS, pelo fato de ter utilizado o modelo de Takagi-Sugeno-Kang também.
  - Motivo: O foco de um modelo TSK é em exatidão/precisão ao contrário do modelo Mamdani, que é na interpretação[7].

#### Trabalhos futuros

 Estudar o desempenho do modelo de Takagi-Sugeno-Kang sobre os demais métodos de geração de regras, por conta da sua acurácia.

# Código

https://github.com/niltonvasques/traffic-control-r



# **Bibliografia**

- [1]-http://mtm.ufsc.br/~azeredo/calculos/3Acalculo/0/modulo2/graddescendente1.html
- [2] CONTROLADOR FUZZY DE SEMÁFOROS (K. CRYSTIANE, M. GUSTAVO, T. WALTER)
- [3] Aplicação Da Lógica Fuzzy Em Software E Hardware By LEO WEBER, PEDRO ANTONIO TRIERWEILER KLEIN
- [4] OTIMIZAÇÃO DE UM FUZZY-PI PARA O CONTROLE DO NÍVEL
- DE PH UTILIZANDO PSO E AG (ALCEMY G. V. SEVERINO, ANDRÉ H. M. PIRES, LEANDRO L. S. LINHARES, FÁBIO M. U. ARAÚJO)
- [5] <a href="http://gc.nuaa.edu.cn/cse/fmc/download/Lecture05-Defuzzification.pdf">http://gc.nuaa.edu.cn/cse/fmc/download/Lecture05-Defuzzification.pdf</a>
- [6] Evolving Connectionist Systems: Methods and Applications in Bioinformatics; By Nikola K. Kasabov
- [7] A New Algorithm to Model Highly Nonlinear System based Coactive Neuro Fuzzy Inference System (Tharwat O. S. Hanafy)
- [8] Redes Neuro-Fuzzy Evolutivas Embarcadas em Sistemas Microcontrolados; Mendes, I; Costa,P; Bergo, L; Leite, D.

# Dúvidas



# Obrigado!