INTELIGÊNCIA COMPUTACIONAL

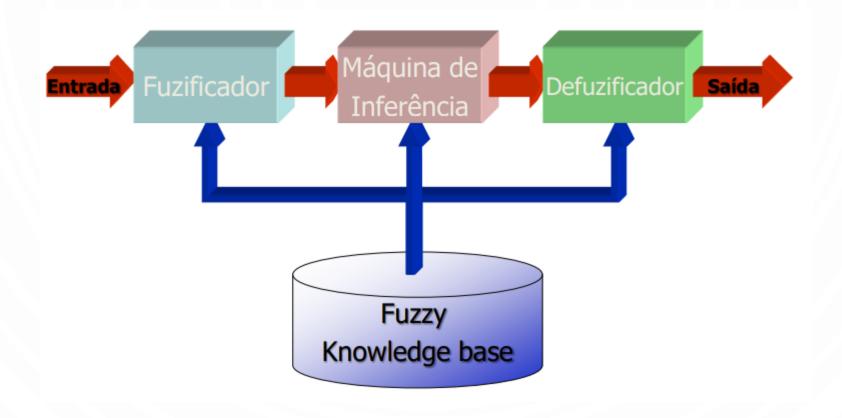
PROF. JOSENALDE OLIVEIRA

josenalde.oliveira@ufrn.br https://github.com/josenalde/ic

ANÁLISE E DESENVOLVIMENTO DE SISTEMAS - UFRN

- Modelo Mandani (inferência difusa)
- Em 1975, o professor Ebrahim Mamdani, da Universidade de Londres construiu um dos primeiros sistemas fuzzy para controlar um motor a vapor em combinação com uma caldeira. Ele aplicou um conjunto de regras fuzzy fornecidos por operadores experientes.
- O processo de inferência fuzzy é realizada em quatro etapas:
- 1. Fuzificação das variáveis de entrada 2. Avaliação das regras (inferência) 3. Agregação das saídas das regras (composição) 4. Defuzificação

Modelo Mandani (inferência difusa)



- Sistema de Inferência Fuzzy (FIS)
- Os passos de raciocínio aproximado (operações de inferência baseado em regras difusas SEENTÃO) realizada pelo FIS são:
 - 1. Comparar as variáveis de entrada com as funções de pertinência da parte antecedente para obter os valores dos graus de pertinência de cada variável linguística. (este passo é muitas vezes chamado fuzificação.)
 - 2. Combinar (geralmente multiplicação ou min ou max) os valores dos graus de pertinência na premissa para obter a "força de disparo" (grau de satisfação) de cada regra.
 - 3. Gerar os consequentes (ou fuzzy ou crisp) de cada regra, dependendo da "força de disparo".
 - 4. Agregar os conseqüentes para produzir uma saída crisp. (Este passo é chamado de defuzificação.)

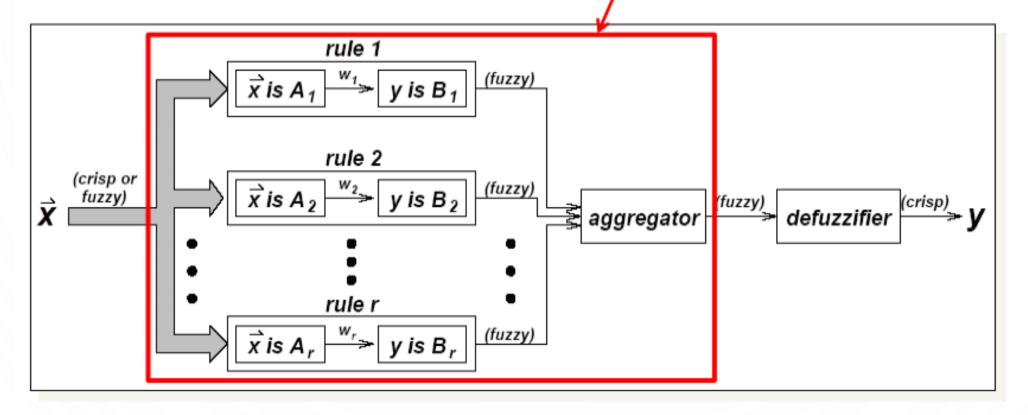
- Sistema de Inferência Fuzzy (FIS)
- A base de regras e o banco de dados são referenciados em conjunto como sendo a base de conhecimento.
- uma base de regras contém uma série de regras difusas SE-ENTÃO;
- um banco de dados define as funções de pertinência dos conjuntos difusos utilizados nas regras difusas.

A completude é uma propriedade de uma teoria lógica; um sistema formal é chamado de completo quando qualquer sentença verdadeira (V) pode ser deduzida do sistema. Uma base de regras difusas é completa se para qualque valor de entrada existe uma saída com valor entre 0 e 1.

Na lógica uma teoria consistente é uma que não contenha uma contradição. Um conjunto de regras difusas é inconsistente se duas regras com o mesmo antecedente possuem consequentes diferentes (conjuntos difusos diferentes).
 SE x é A₁ e y é B₁ ENTÃO z é C₂ : R₃

MÁQUINA DE INFERÊNCIA FUZZY

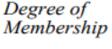
Usando regras difusas do tipo SE-ENTÃO converte a entrada difusa para a saída difusa.

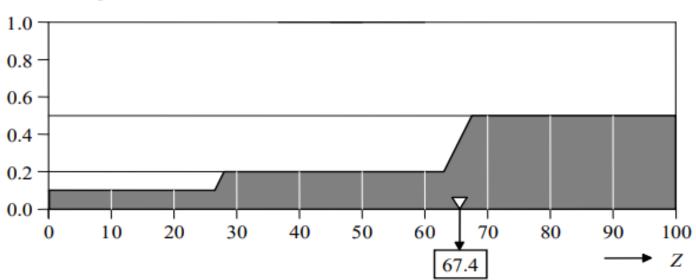


DEFUZZIFICAÇÃO MÉTODO CENTROIDE

Centro da Gravidade-CG – Exemplo

- O método de defuzzificação do CG encontra um ponto que representa o centro de gravidade do conjunto agregado difuso A, no intervalo [a, b].
- Uma estimativa razoável pode ser obtido através do cálculo sobre uma amostra de pontos.





$$CG = \frac{(0+10+20)\times0.1 + (30+40+50+60)\times0.2 + (70+80+90+100)\times0.5}{0.1+0.1+0.1+0.2+0.2+0.2+0.2+0.5+0.5+0.5+0.5+0.5} = 67.4$$

Exemplo

Examinamos um problema de uma saída simples e duas entradas que inclui 3 regras:

Regra: 1 SE $X \in A_3$ OU $y \in B_1$ ENTÃO $z \in C_1$

Regra: $2SE \times 6A_2$ $E \times 6B_2$ $ENTÃO \times 6C_2$

Regra: 3 SE $\times \text{ é } A_1$ ENTÃO $\times \text{ Z \'e } C_3$

Exemplo da vida real para esses tipos de regras:

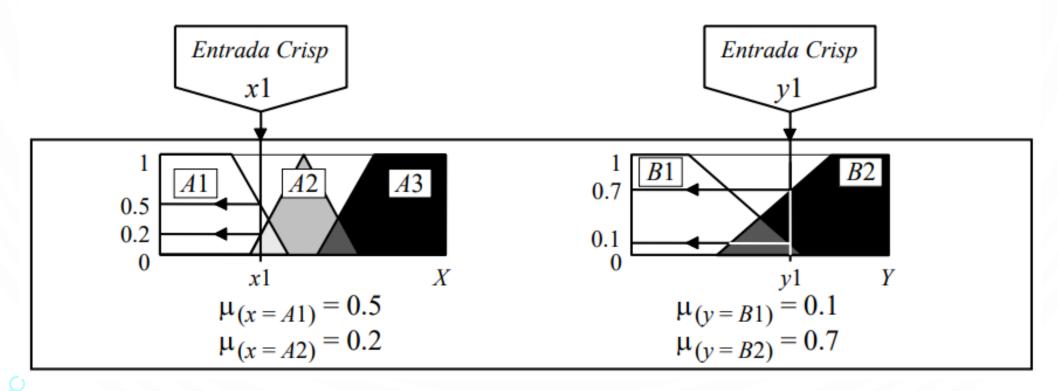
Regra: 1 SE project_funding é adequado OU project_staffing é pequena, ENTÃO o risco é baixo.

Regra: 2 **SE** project_funding é marginal **E** project_staffing é grande, **ENTÃO** o risco é normal.

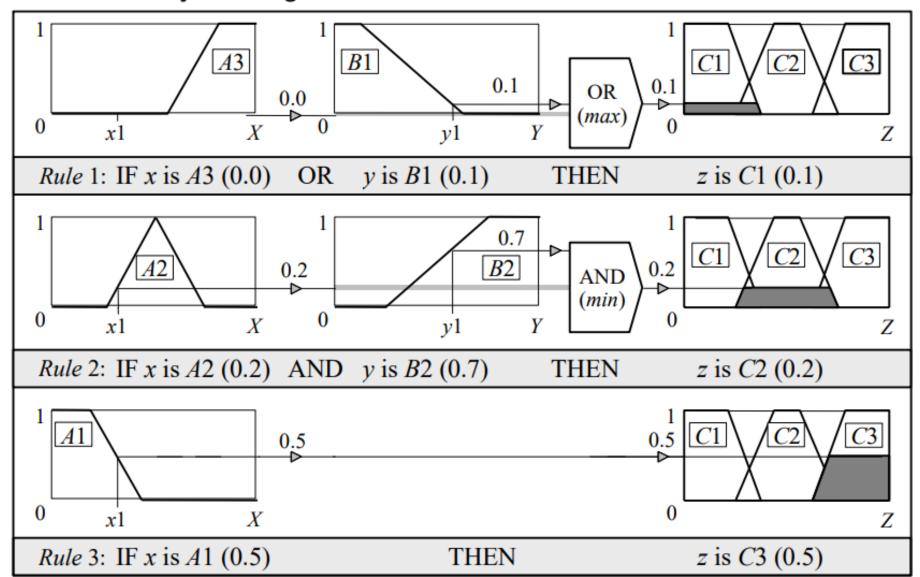
Regra: 3 SE project_funding é inadequado ENTÃO risco é alto.

Passo 1: Fuzzificação

O primeiro passo é tomar as entradas crisp, x_1 e y_1 (financiamento do projeto e de pessoal do projeto), e determinar o grau com que essas entradas pertencem a cada um dos conjuntos fuzzy.

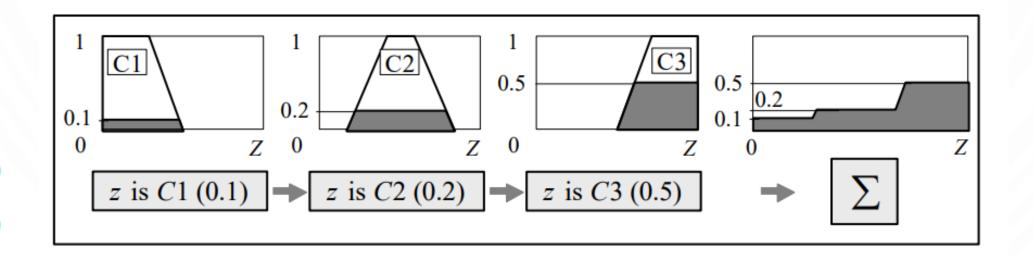


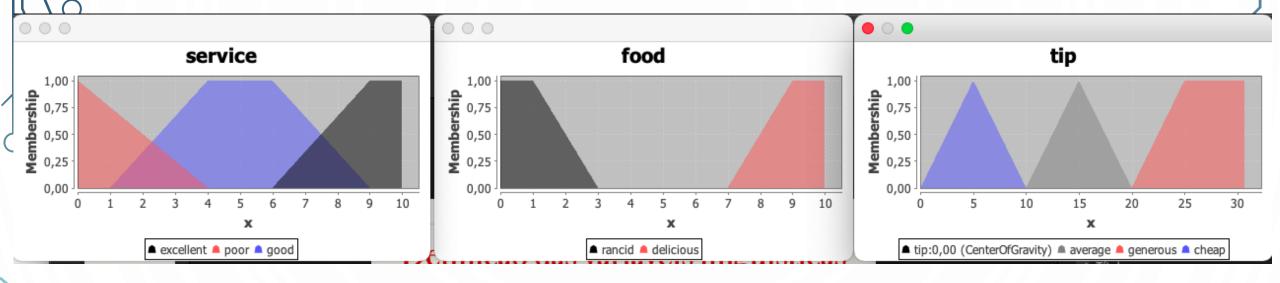
Passo 2: Avaliação das regras



Passo 3: Agregação das saídas das regras

- A agregação é o processo de unificação das saídas de todas as regras.
- Tomamos as funções de pertinência de todos os consequentes das regras previamente cortadas ou escalonadas e combinamos num único conjunto difuso.
- A entrada do processo de agregação é a lista das funções de pertinência consequentes cortadas ou escalonadas, e a saída é um conjunto difuso para cada variável de saída.





```
RULE 1 : IF service IS poor OR food IS rancid THEN tip IS cheap;
```

RULE 2 : IF service IS good THEN tip IS average;

RULE 3 : IF service IS excellent AND food IS delicious THEN tip IS generous;

Seja Food = 7 e Service = 3, qual a gorjeta (Tip?)

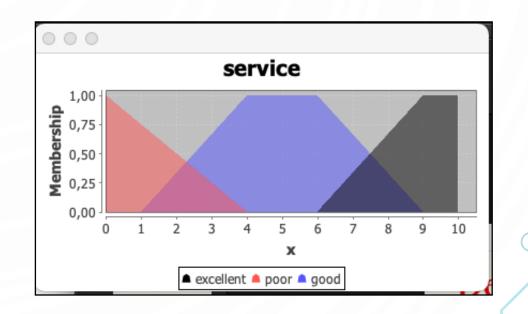
Service = 3

Pertinência para os conjuntos da variável Service

$$\mu(3)_{service=poor} = \frac{b-x}{b-a} = \frac{4-3}{4-0} = 0,25$$

$$\mu(3)_{service=good} = \frac{x-a}{b-a} = \frac{3-1}{4-1} = 0,66$$

$$\mu(3)_{service=excellent} = 0$$

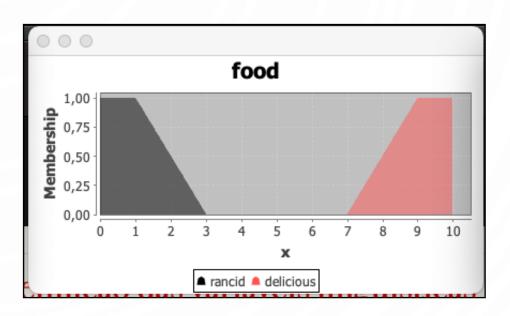


• Food = 7

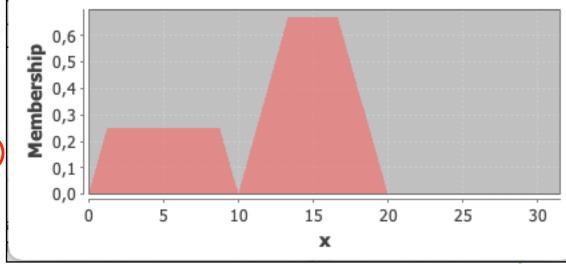
• Pertinência para os conjuntos da variável Food

$$\mu(7)_{food=rancid} = 0$$

$$\mu(7)_{food=delicious} = 0$$



- RULE 1 : IF service IS poor OR food IS rancid THEN tip IS cheap;
- RULE 2 : IF service IS good THEN tip IS average;
- RULE 3 : IF service IS excellent AND food IS delicious THEN tip IS generous;
- Agregação (combinação dos antecedentes)
 - Regra 1: 0,25 OR 0 (pega o máximo) = 0,25
 - Regra 2: 0,66 (Só tem esse antecedente)
 - Regra 3: 0 AND 0 (pega o mínimo) = 0
- Ativação (leva essa pertinência para o consequente)
 - Regra 1: tip is cheap = 0,25
 - Regra 2: tip is average = 0,66
 - Regra 3: tip is generous = 0

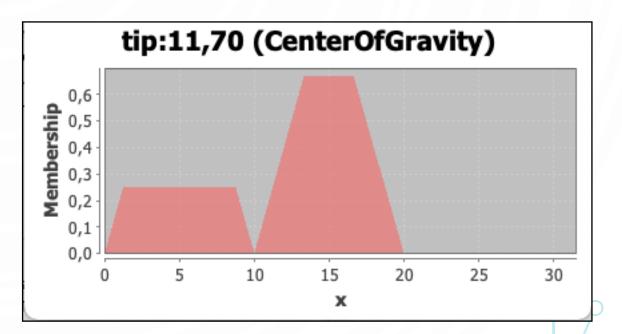


Acumulação (faz a união dos resultados, pegando o valor máximo para cada conjunto)

PELO CENTROIDE:

Ele faz uma divisão do somatório de todos os pontos com suas respectivas pertinências pelo somatório das pertinências de todos os pontos do intervalo de saída

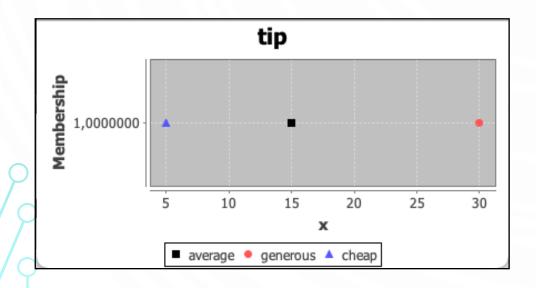
Center of gravity : $\frac{\int x\mu(x)dx}{\int \mu(x)dx}$

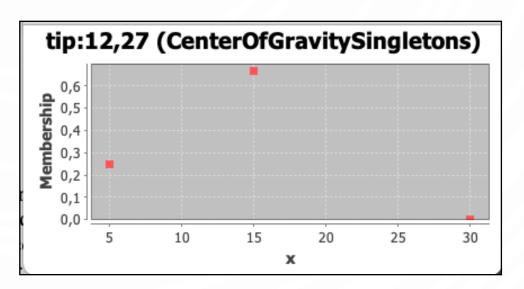


SINGLETON

- Um conjunto fuzzy pode ser modelado com a característica especial de apresentar um único valor com pertinência igual a um e todos os demais com pertinência zero
- Este tipo de conjunto fuzzy é denominado singleton

Cheap = 5, Average = 15, Generous = 30





>MODELO TAKAGI-SUGENO

O controlador de TS, desenvolvido por Takagi e Sugeno em 1983 consiste numa simplificação do controlador de Mamdani, onde o consequente de cada regra é definido como uma função das variáveis linguísticas de entrada. Isto é, a regra geral pode ser escrita como:

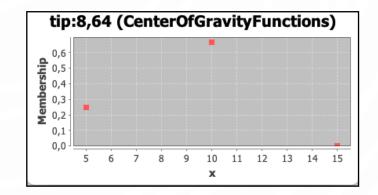
se
$$x \in A$$
 e $y \in B$ então $z = f(x, y)$

- O resultado de cada regra é, portanto, um valor numérico (não um conjunto fuzzy), que assume como peso o valor da pertinência resultante do processamento do antecedente da regra (ativação)
- A resposta final do controlador é obtida pela média ponderada das respostas das regras individuais.

MODELO TAKAGI-SUGENO

Exemplo:

- Sendo as entradas service = 3 e food = 7
 e as ativações de cada regra:
- * Regra 1: tip is cheap = 0.25
- * Regra 2: tip is average = 0.67
- Regra 3: tip is generous = 0



$$COGF = \frac{((3+7)/2) * 0.25 + (3+7) * 0.67 + ((3+7) * 1.5) * 0}{0.25 + 0.67 + 0} = 8.64$$

VER LIB SIMPFUL: https://www.atlantis-press.com/journals/ijcis/125945415/view