

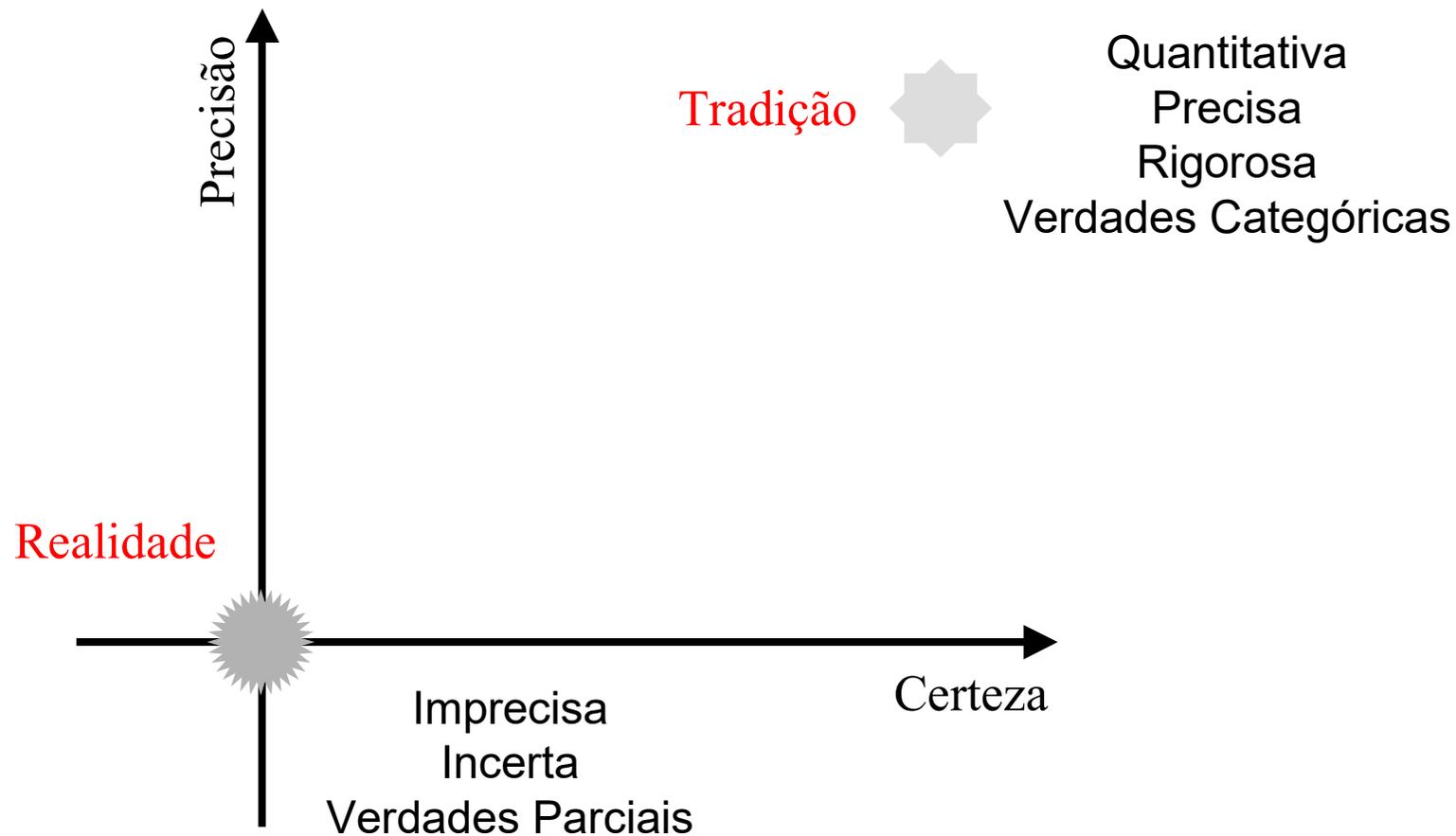


EA 072 Inteligência Artificial em Aplicações Industriais

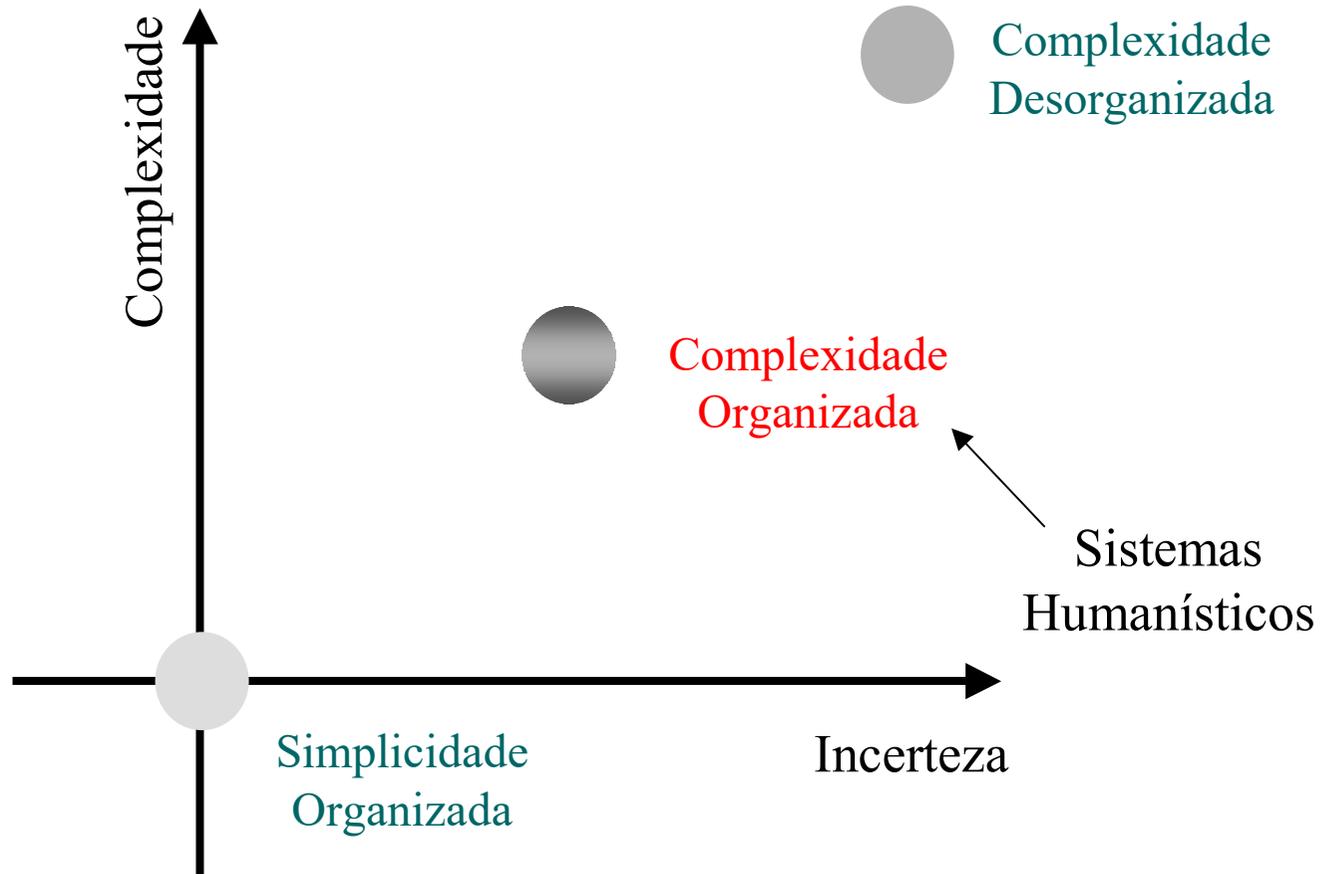
# 10-Sistemas Fuzzy

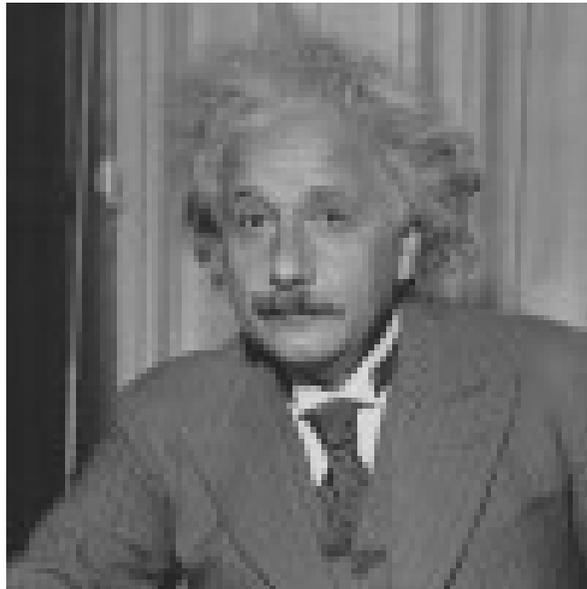
# Introdução

Ciência: tradição e realidade



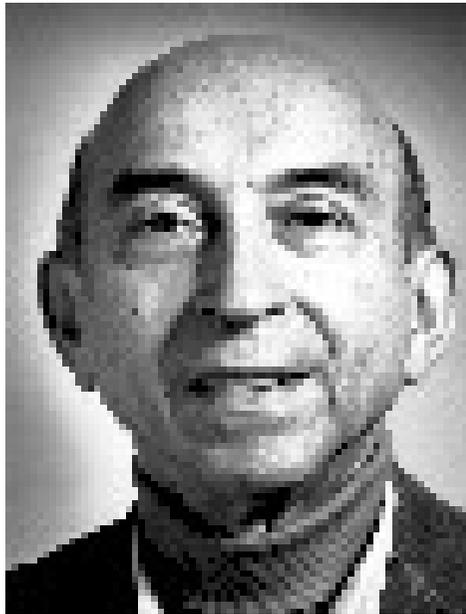
# Ciência e complexidade (Warren Weaver, 1948)





“As far as the propositions of mathematics refer to reality, they are not certain; and as far as they are certain, they do not refer to reality”.  
[Einstein, 1928]

# Princípio da Incompatibilidade (Zadeh, 1973)



Lotfi Zadeh

“State informally, the essence of this principle is that as the complexity of a system increases, our ability to make precise and yet significant statements about its behavior diminishes until a threshold is reached beyond which precision and significance (or relevance) become almost mutually exclusive characteristics.”

# Limite de Bremermann

“No data processing system, whether artificial or living, can process more than  $2 \times 10^{47}$  bits per second per gram of its mass.” (Hans Bremermann, 1962)

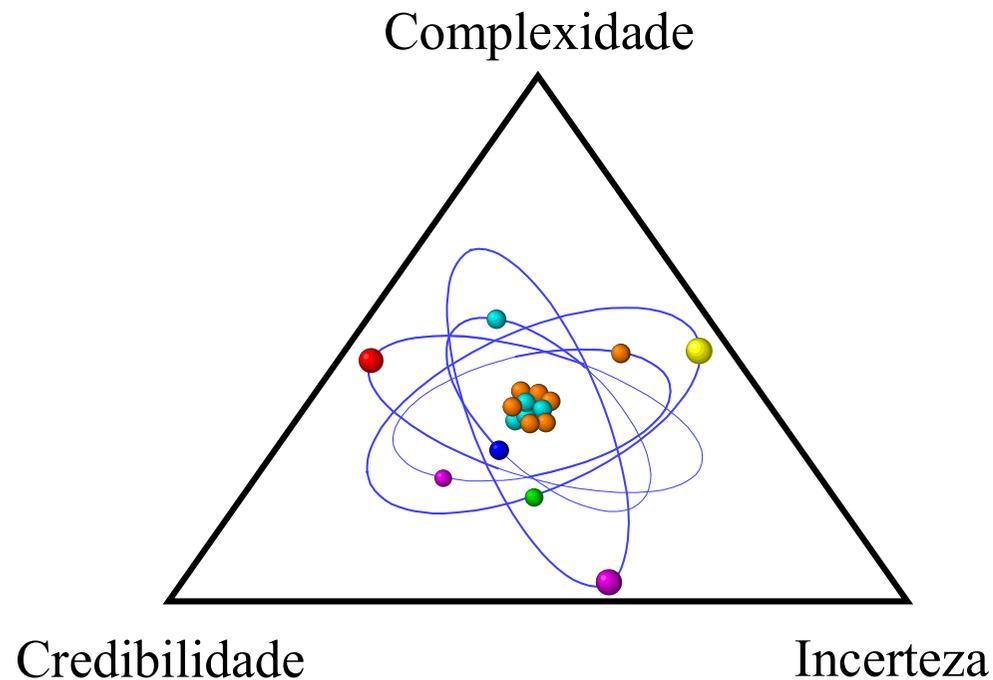
Computador do  
tamanho da terra

$$m = 6 \times 10^{27} \text{ gramas}$$

$$10^{10} \text{ anos} \approx 3,14 \times 10^7 \text{ segundos}$$

$$\text{Limite} = 2,56 \times 20^{92} \approx 10^{93} \text{ bits}$$

# Modelos, realidade e utilidade (George Klir, 1995)



“Although usually (but not always) undesirable when considered alone, uncertainty becomes very valuable when considered in connection to the other characteristics of systems models: in general, allowing more uncertainty tends to reduce complexity and increase credibility of the resulting model.”

## Exemplo: Problema do caixeiro viajante

<b>Número</b>	<b>Precisão</b>	<b>Tempo</b>
<b>Cidades</b>	<b>(%)</b>	<b>Computação</b>
<b>100.000</b>	<b>1</b>	<b>2 dias</b>
<b>100.000</b>	<b>0.75</b>	<b>sete meses</b>
<b>1.000.000</b>	<b>3,5</b>	<b>3,5 horas</b>

*Fonte: New York Times, 12/03/91*

# Conjuntos

Classificam elementos em classes/conceitos:

- números pares
- cidades que são capitais na América do Sul
- carros esportes
- números ímpares
- times de futebol
- ...

Na realidade encontra-se situações como estas:

- *grandes* cidades da América do Sul
- *baixa* temperatura
- *alta* taxa de inflação

Termos como os seguintes:

- *pequeno* erro de aproximação
- *rápida* resposta de um sistema dinâmico
- *mal condicionamento* de um sistema de equações lineares

Conjuntos ??????

## Problema da Dicotomia

“One seed does not constitute a pile nor two nor three... from the other side everybody will agree that 100 million seeds constitute a pile. What therefore is the appropriate limit? Can we say that 325 647 seeds don't constitute a pile but 325 648 do?” (Borel, 1950)

# Convivência dos opostos



*Fuzzy* em inglês significa:

*“indistinct, blurred, not sharply delineated or focused”.*

Tecnicamente: *fuzzy* representa imprecisão ou incerteza baseada na intuição humana e não na teoria de probabilidade

# Conjuntos × Lógica fuzzy

Lógica fuzzy: sobre o significado do termo

- sentido restrito: sistema lógico que visa o raciocínio aproximado
- sentido amplo: teoria de conjuntos fuzzy (nebulosos)

# Lógica fuzzy

Lógica fuzzy: sistema lógico que formaliza o raciocínio aproximado

- variáveis linguísticas
- formas canônicas
- regras se-então
- quantificadores nebulosos
- raciocínio interpolativo, silogismo, disposicional

Estes elementos não são comuns em lógicas multivalores

# Teoria de conjuntos fuzzy

Conjuntos fuzzy: classes com limites não bem delimitados

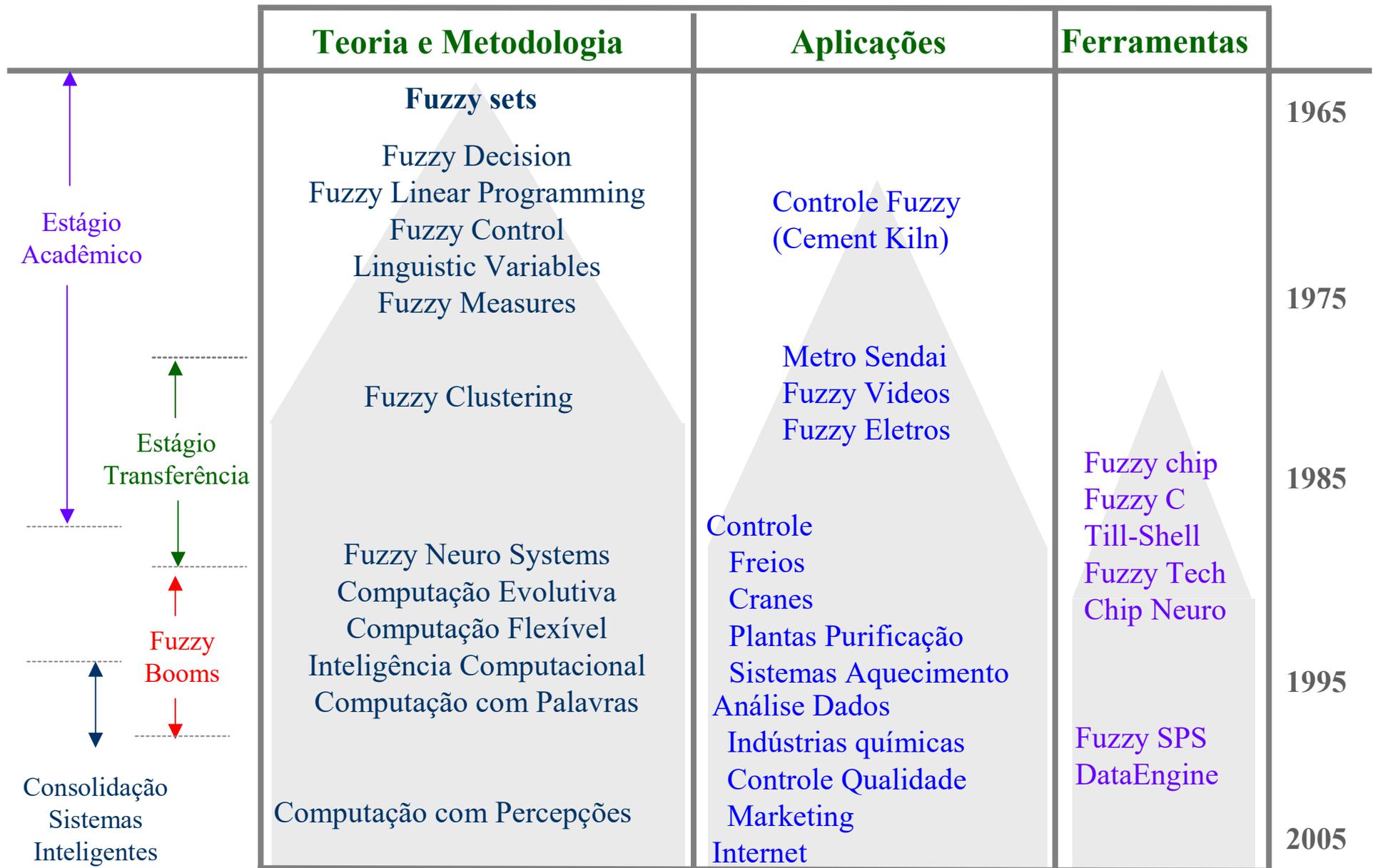
- aritmética fuzzy
- programação matemática fuzzy
- topologia fuzzy
- grafos fuzzy
- análise fuzzy de dados
- fuzzificação de teorias clássicas

A teoria de conjuntos fuzzy inclui a lógica fuzzy

# Histórico

- 1920: J. Lukasiewicz, E. Post (three-valued and many valued logic)
- ~1965: L. A. Zadeh (fuzzy sets)
- ~1972: M. Sugeno (fuzzy measures)
- ~1974: E.H. Mamdani (fuzzy controller)
- ~1982: Primeira aplicação industrial em operação, Dinamarca
- ~1986: Hitachi subway train controller
- ~1987: Aplicações de sistemas fuzzy no Japão
- ~1990: Aplicações de sistemas fuzzy se difundem pelo mundo

# Evolução dos sistemas fuzzy



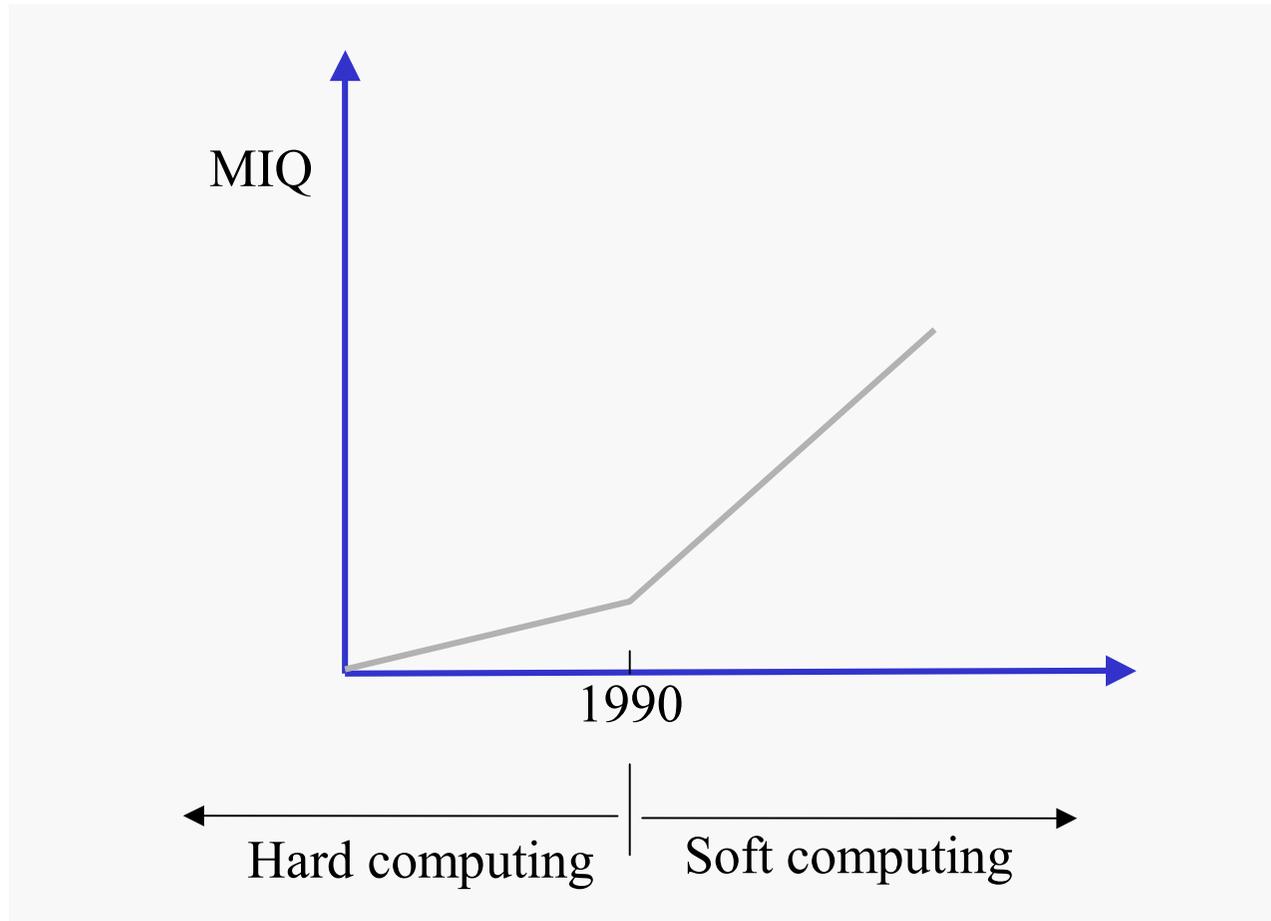
# Computação flexível (Soft Computing)

## Hard computing

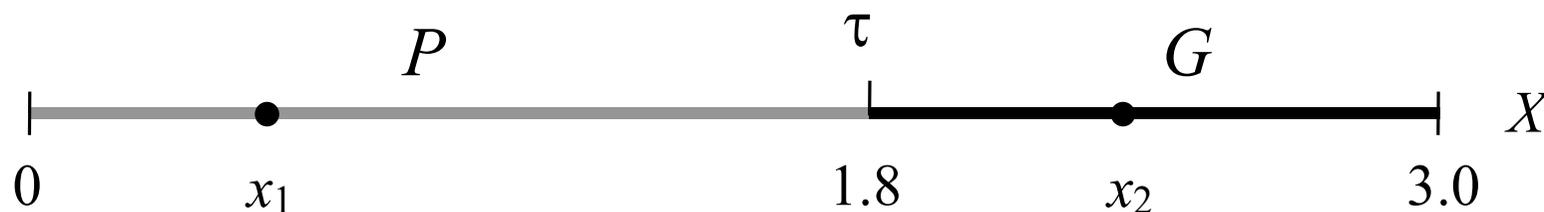
- visão convencional de computação
- imprecisão e incerteza são inconvenientes

Soft computing: tolera imprecisão e incerteza para obter

- tratabilidade
- robustez
- baixo custo
- alto QI
- economia de comunicação



# Conjuntos e conjuntos fuzzy



Limiar  $\tau = 1.8$

Dicotomia

$$P = \{x \in X \mid 0 \leq x \leq 1.8\}$$

$$x_1 \in P, \quad x_1 \notin G$$

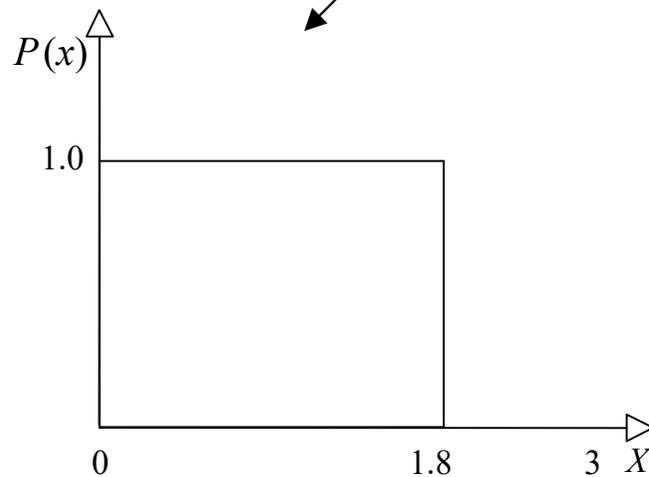
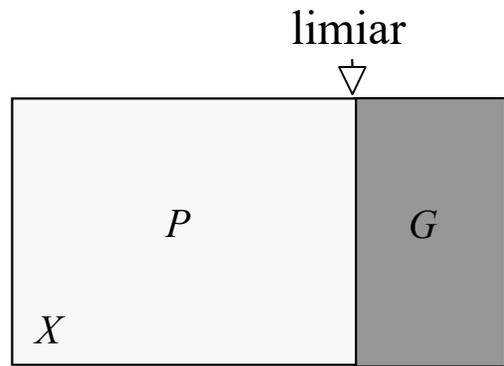
$$G = \{x \in X \mid 1.8 < x \leq 3.0\}$$

$$x_2 \in P, \quad x_2 \notin G$$

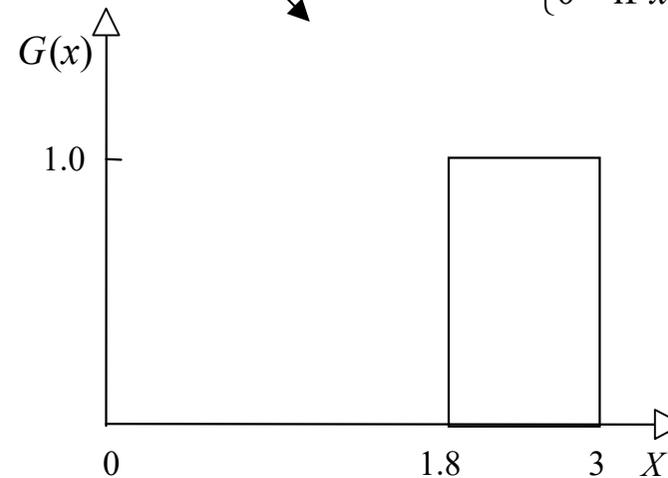
# Função característica

$$A : \mathbf{X} \rightarrow \{0,1\}$$

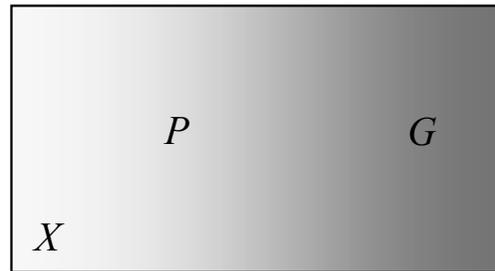
$$A(x) = \begin{cases} 1 & \text{se } x \in A \\ 0 & \text{se } x \notin A \end{cases}$$



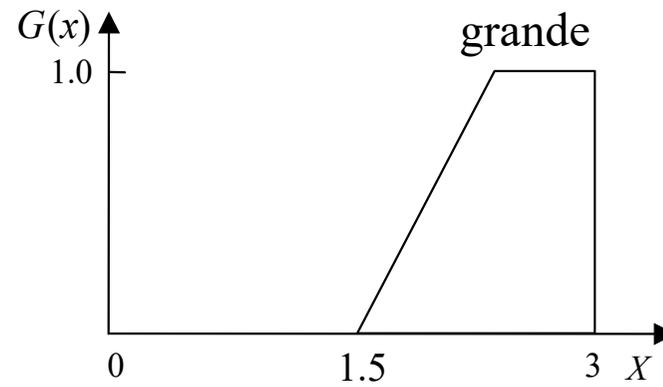
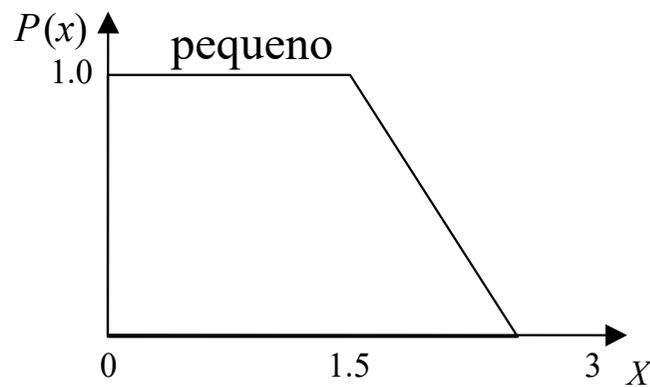
$$G(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } x \in [1.8, 3.0] \\ 0 & \text{if } x \notin [1.8, 3.0] \end{cases}$$



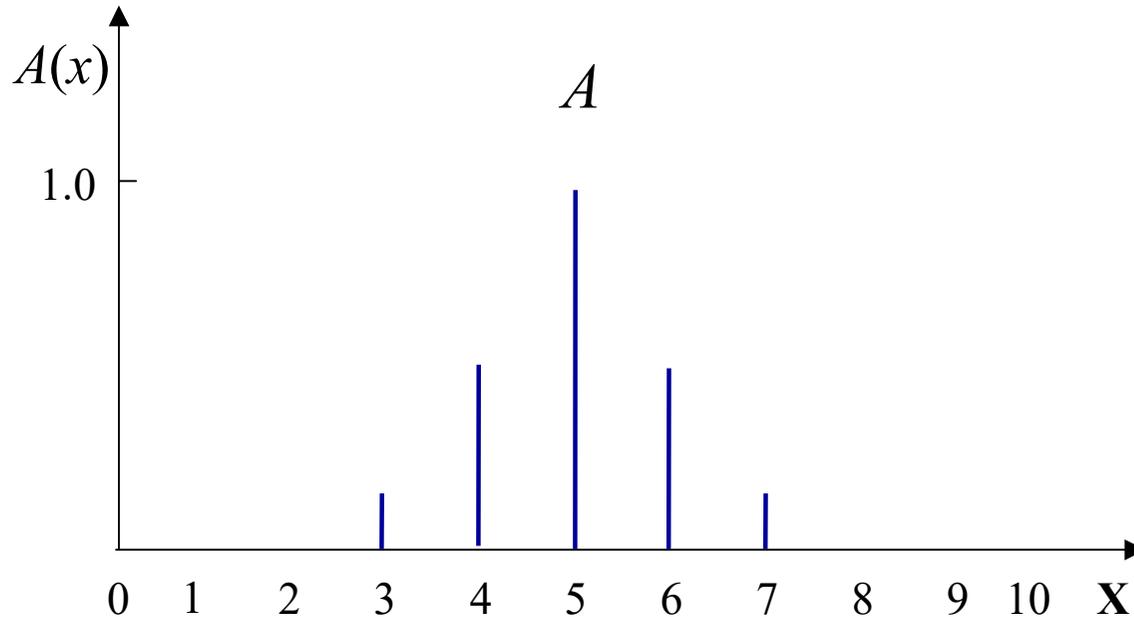
# Conjunto fuzzy = Função de pertinência



$$A : X \rightarrow [0,1]$$



# Exemplo

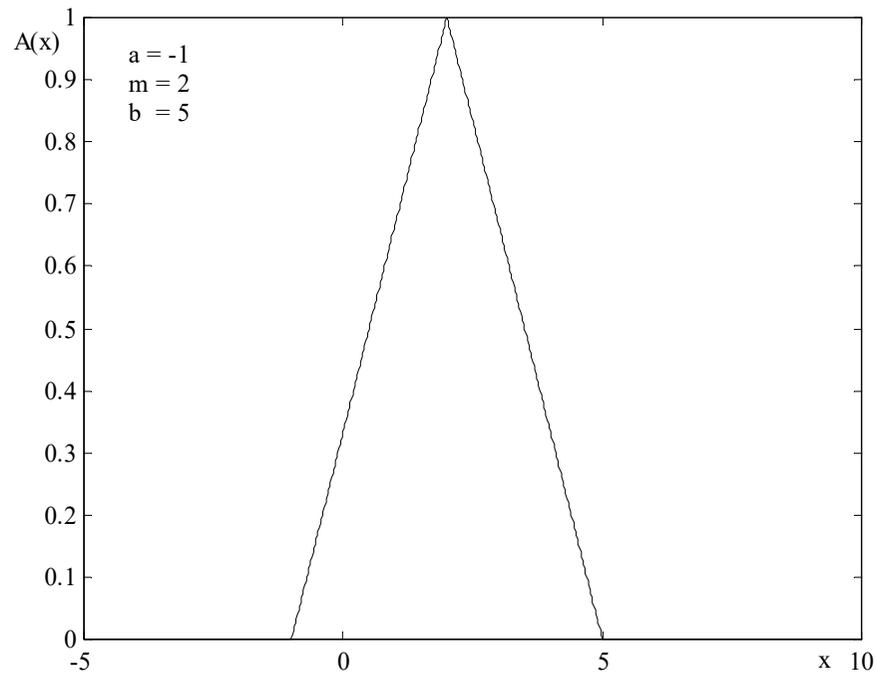


$$X = \{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}$$

$$A = \{0/0, 0/1, 0/2, 0.2/3, 0.5/4, 1.0/5, 0.5/6, 0.2/7, 0/8, 0/9, 0/10\} \quad A = \{(A(x), x)\}$$

$$A = [0, 0, 0, 0.2, 0.5, 1.0, 0.5, 0.2, 0, 0, 0]$$

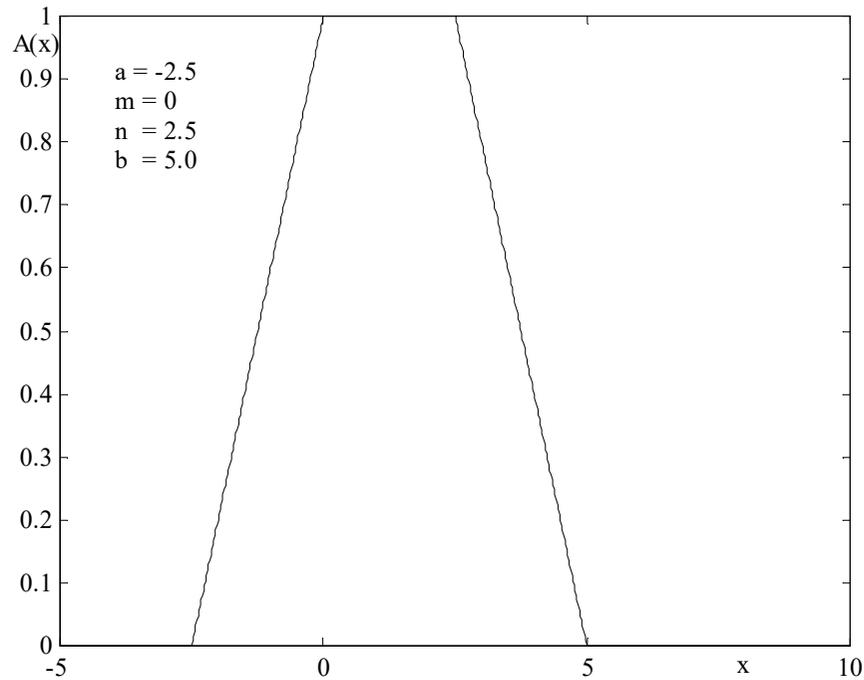
# Triangular



$$A(x) = \begin{cases} 0 & \text{if } x \leq a \\ \frac{x-a}{m-a} & \text{if } x \in [a, m] \\ \frac{b-x}{b-m} & \text{if } x \in [m, b] \\ 0 & \text{if } x \geq b \end{cases}$$

$$A(x, a, m, b) = \max \{ \min [ (x-a)/(m-a), (b-x)/(b-m) ], 0 \}$$

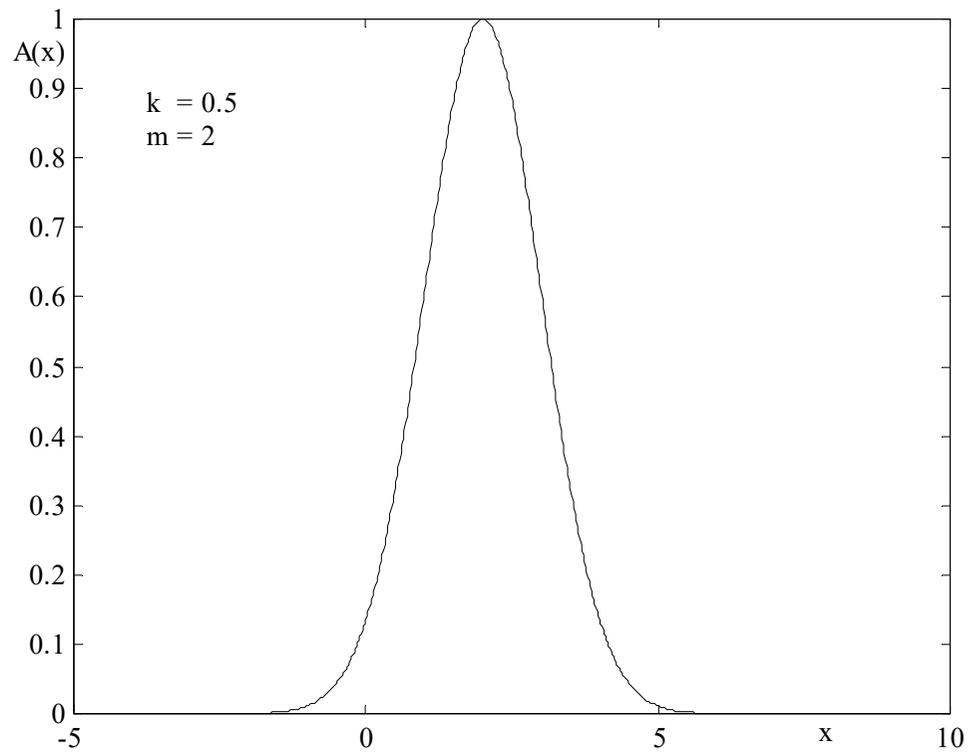
# Trapezoidal



$$A(x) = \begin{cases} 0 & \text{if } x < a \\ \frac{x-a}{m-a} & \text{if } x \in [a, m) \\ 1 & \text{if } x \in [m, n) \\ \frac{b-x}{b-n} & \text{if } x \in [n, b] \\ 0 & \text{if } x > b \end{cases}$$

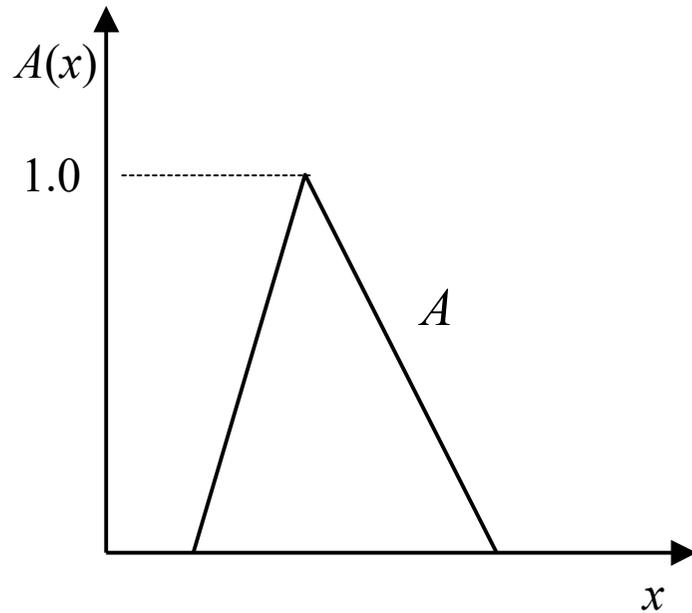
$$A(x, a, m, n, b) = \max \{ \min [ (x-a)/(m-a), 1, (b-x)/(b-n) ], 0 \}$$

# Gaussiana



$$A(x) = \exp\left(-\frac{(x-m)^2}{\sigma^2}\right)$$

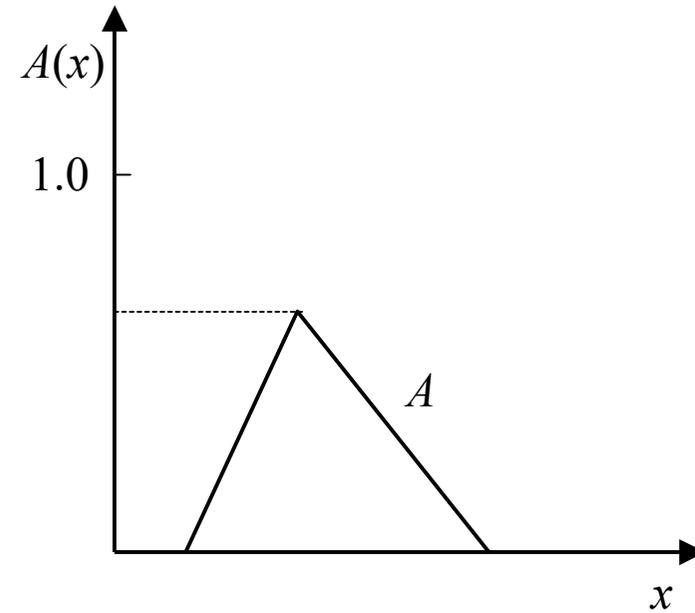
# Conjunto fuzzy normal



Normal

$$\text{hgt}(A) = 1$$

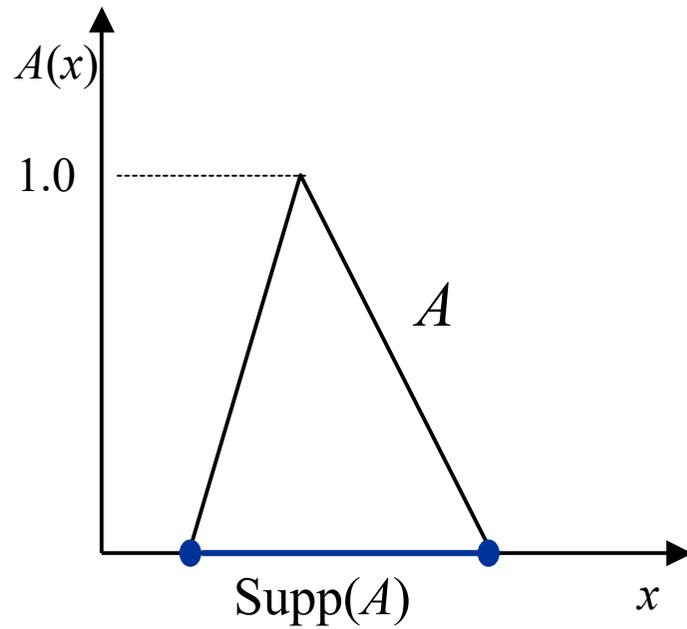
$$\text{hgt}(A) = \sup_{x \in \mathbf{X}} A(x)$$



Subnormal

$$\text{hgt}(A) < 1$$

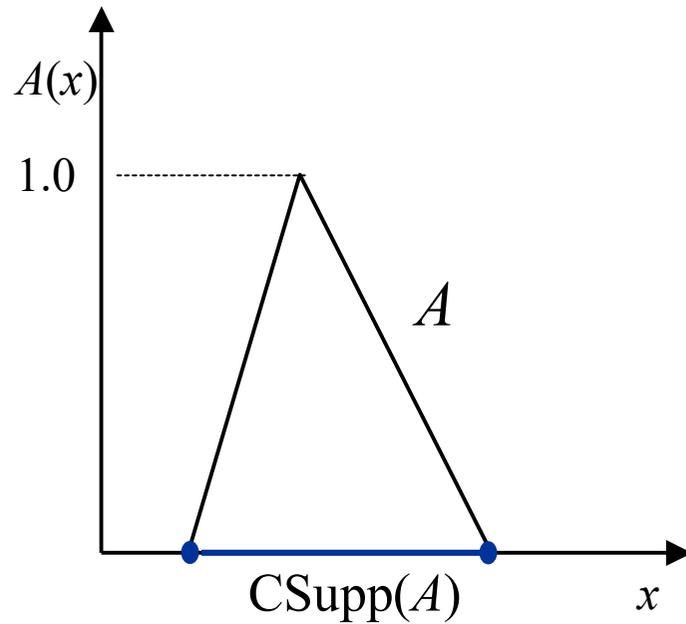
# Suporte



$$\text{Supp}(A) = \{x \in X \mid A(x) > 0\}$$

conjunto aberto

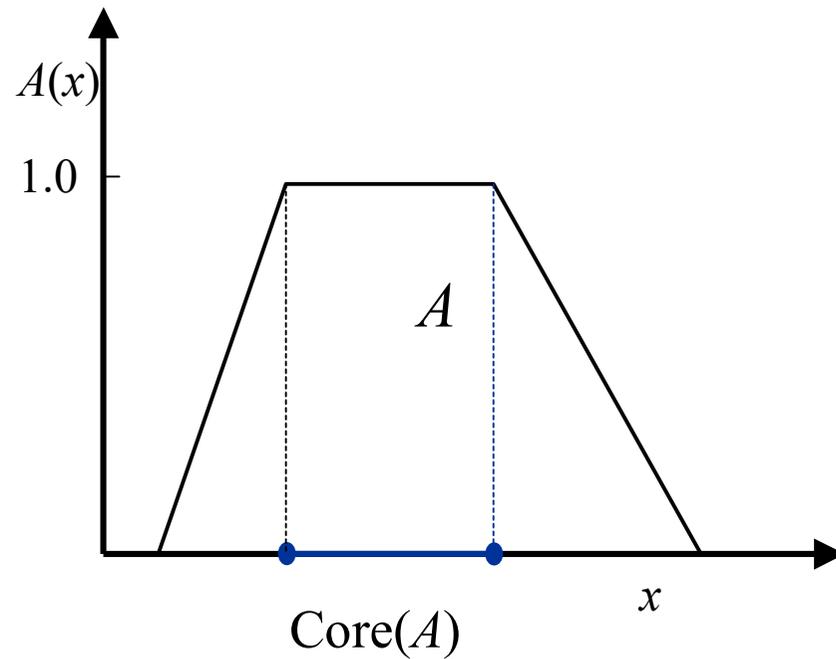
# Suporte



$$\text{CSupp}(A) = \text{closure}\{x \in X \mid A(x) > 0\}$$

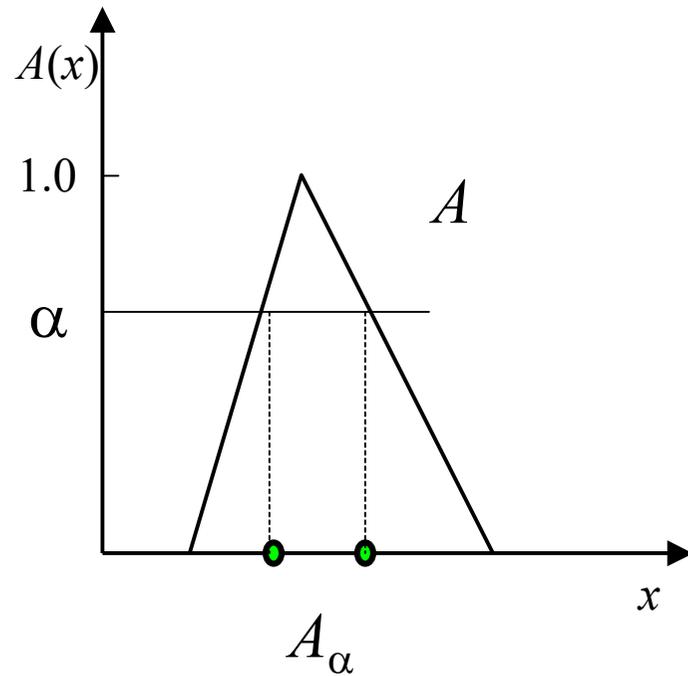
conjunto fechado

# Núcleo

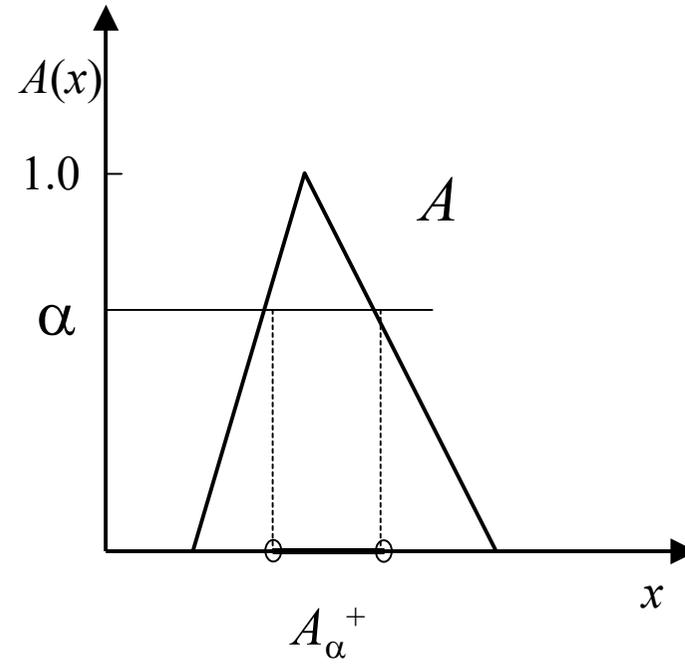


$$\text{Core}(A) = \{x \in X \mid A(x) = 1\}$$

## $\alpha$ -corte



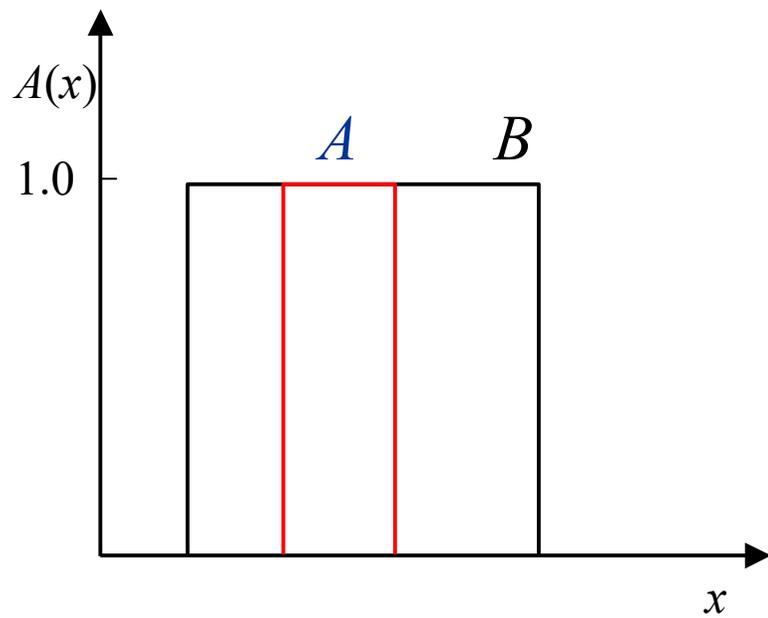
$$A_\alpha = \{x \in X \mid A(x) \geq \alpha\}$$



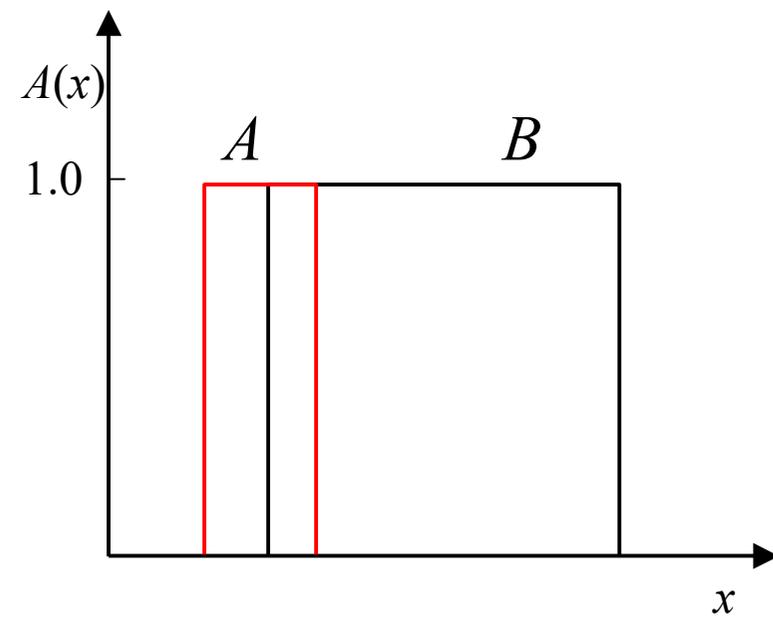
$$A_\alpha^+ = \{x \in X \mid A(x) > \alpha\}$$

Forte

# Inclusão

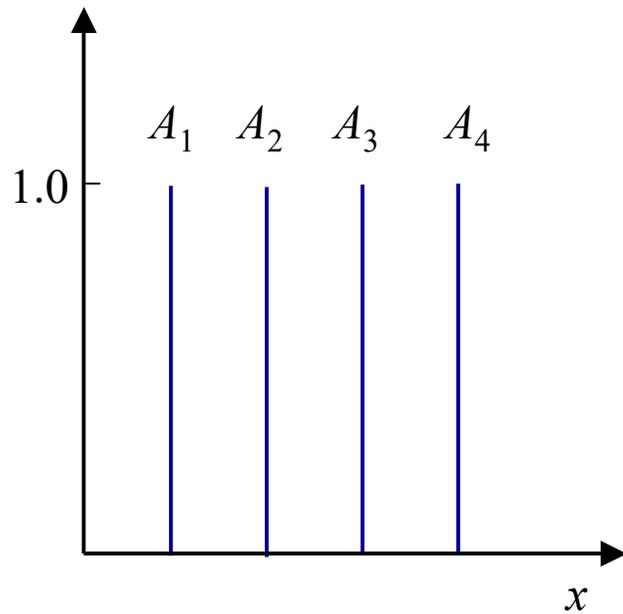


$$A \subseteq B$$

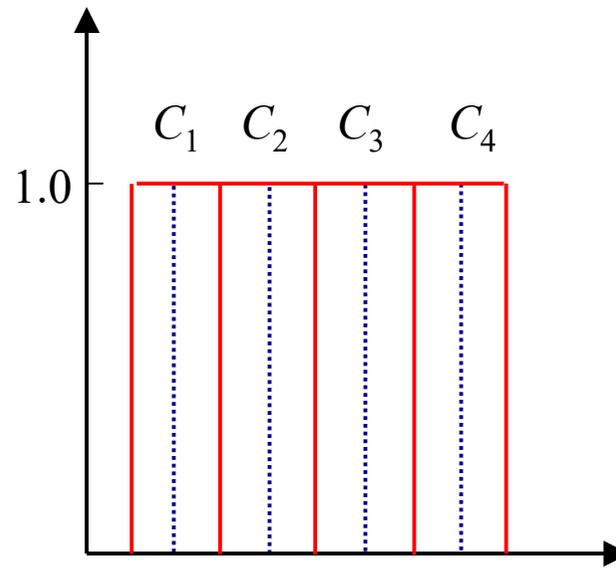


$$A \not\subseteq B$$

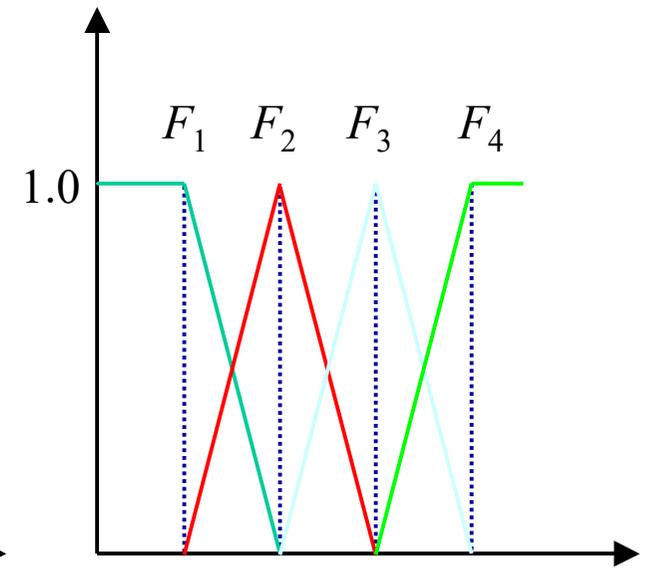
# Discretização, quantização, granulação



Discretização



Quantização



Granulação

# Quadro cognitivo

## Codificação de entidades conceituais

- família de termos linguísticos

$$\Phi = \{A_1, A_2, \dots, A_m\}$$

$A_i$  conjunto fuzzy de  $X$ ,  $i = 1, \dots, m$

## Granulação satisfaz restrições semânticas

- cobertura
- sentido semântico

# Cobertura

$\Phi = \{A_1, A_2, \dots, A_m\}$  cobre  $X$  se, para qualquer  $x \in X$

–  $\exists i \in I \mid A_i(x) > 0$

–  $\exists i \in I \mid A_i(x) > \delta$  ( $\delta$  – cobertura)  $\delta \in [0, 1]$

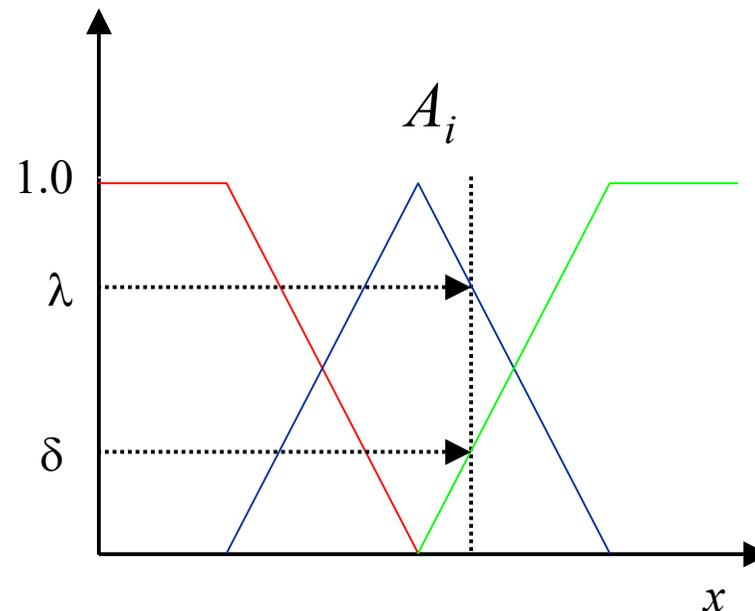
–  $A_i$ 's são conjuntos fuzzy de  $\mathbf{X}$ ,  $i \in I = \{1, \dots, m\}$

# Sentido/significado semântico

Cada  $A_i, i \in I = \{1, \dots, m\}$  é unimodal e normal

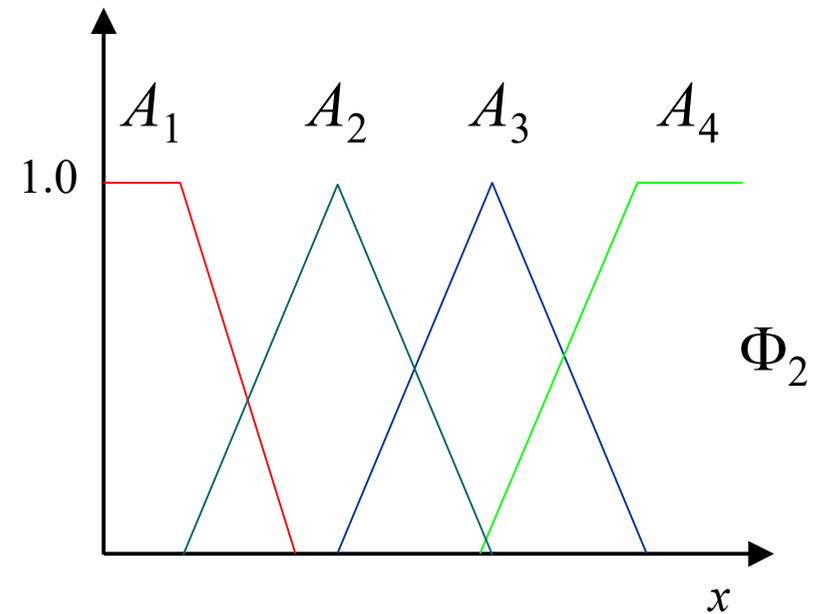
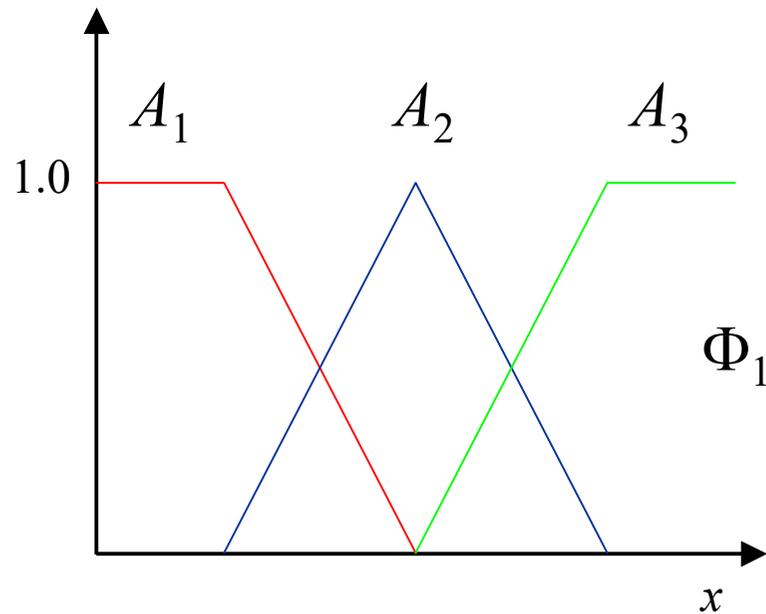
Conjuntos fuzzy  $A_i$  são disjuntos o suficiente ( $\lambda$ -sobreposição)

Número de elementos de  $\Phi$  é baixo



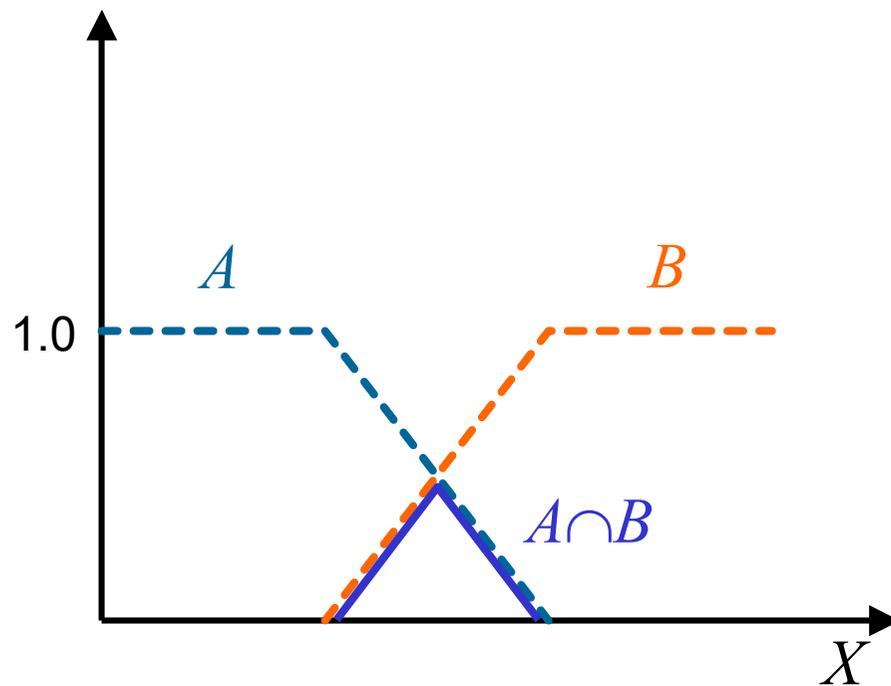
# Característica de quadros cognitivos

Granularidade de  $\Phi_1$  mais fina que  $\Phi_2$  se  $|\Phi_1| > |\Phi_2|$



# Operações com conjuntos fuzzy

## Interseção



$$(A \cap B)(x) = \min[A(x), B(x)] = A(x) \wedge B(x) \quad \forall x \in X$$

## Generalização da interseção: t-normas:

$$t : [0,1] \times [0,1] \rightarrow [0,1]$$

$$xty = ytx$$

Comutativa

$$xt(ytz) = (xty)tz$$

Associativa

Se  $x \leq y$  e  $w \leq z$ , então  $xw \leq yz$

Monotônica

$$xt1 = x \quad e \quad 0tx = 0$$

Contorno

# Exemplos

$$1 - xt_4 y = xy$$

Produto Algébrico

$$2 - xt_2 y = \max[0, (1 + p)(x + y - 1) - pxy], \quad p \geq -1$$

Dif. Limitada ( $p = 0$ )

$$3 - xt_{11} y = \begin{cases} x & \text{se } y = 1 \\ y & \text{se } x = 1 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

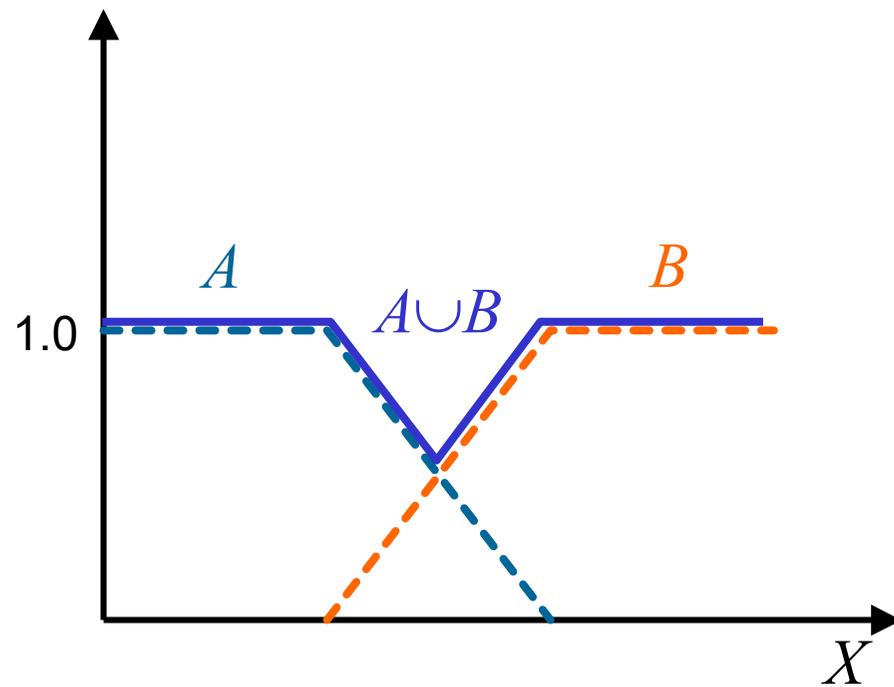
Produto Drástico

## Propriedades

$$xt_{11} y \leq xty \leq \min(x, y)$$

$$\min(x, x) = x \quad \text{única } t\text{-norma idempotente}$$

# União



$$(A \cup B)(x) = \max[A(x), B(x)] = A(x) \vee B(x) \quad \forall x \in X$$

# Generalização da união: s-normas (t-conormas)

$$s : [0,1] \times [0,1] \rightarrow [0,1]$$

$$xsy = ysx$$

Comutativa

$$xs(ysz) = (xsy)sz$$

Associativa

Se  $x \leq y$  e  $w \leq z$ , então  $xsw \leq ysz$

Monotônica

$$x1 = 1 \quad e \quad 0sx = x$$

Contorno

# Exemplos

$$1 - x s_4 y = x + y - xy$$

Soma Probabilística

$$2 - x s_2 y = \min[1, (x + y + pxy)], \quad p \geq 0$$

Soma Limitada ( $p = 0$ )

$$3 - x s_{11} y = \begin{cases} x & \text{se } y = 0 \\ y & \text{se } x = 0 \\ 1 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

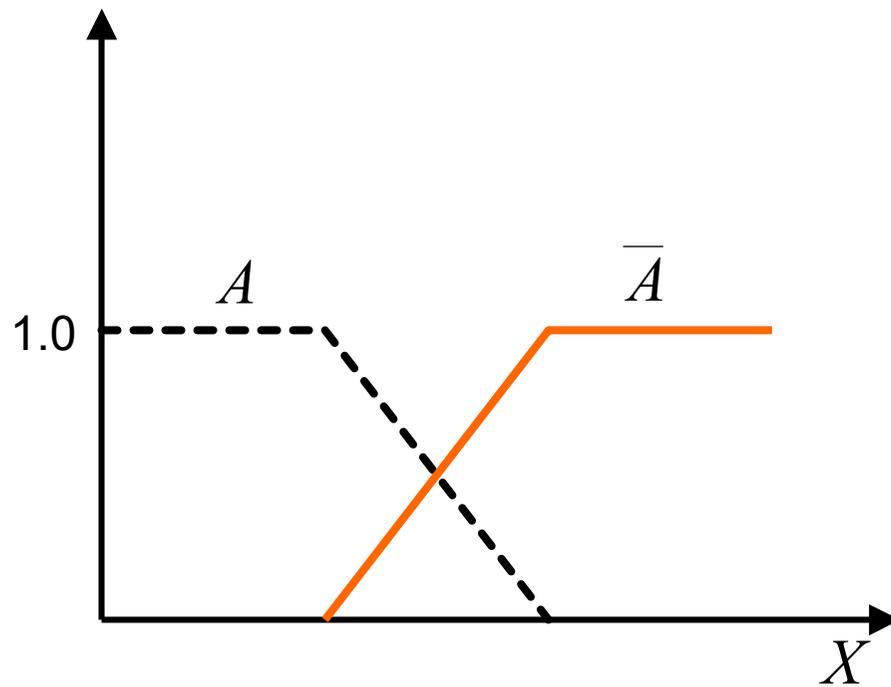
Soma Drástica

## Propriedades

$$\max(x, y) \leq x s y \leq x s_{11} y$$

$$\max(x, x) = x \quad \text{única } s - \text{norma idempotente}$$

# Complemento



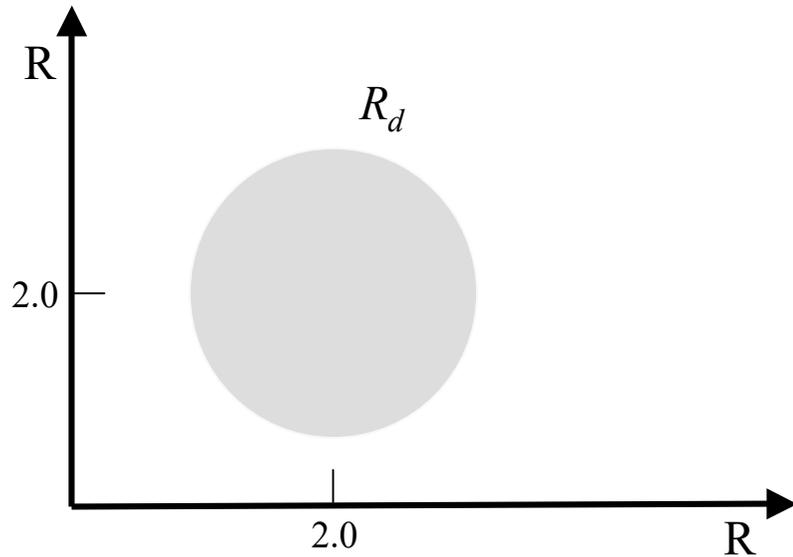
$$\bar{A}(x) = 1 - A(x) \quad \forall x \in X$$

# Relações fuzzy

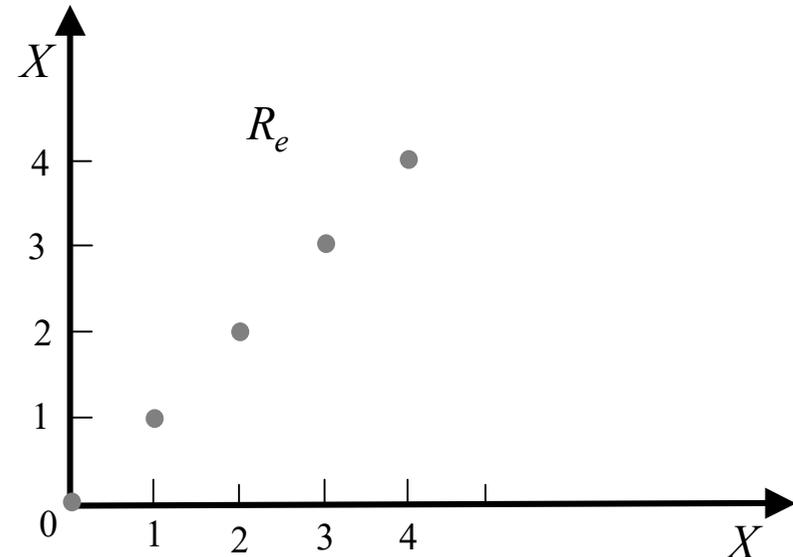
Relação

$$R: X \times Y \rightarrow \{0,1\}$$

$$R(x,y) = \begin{cases} 1 & \text{se } (x,y) \in R \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$



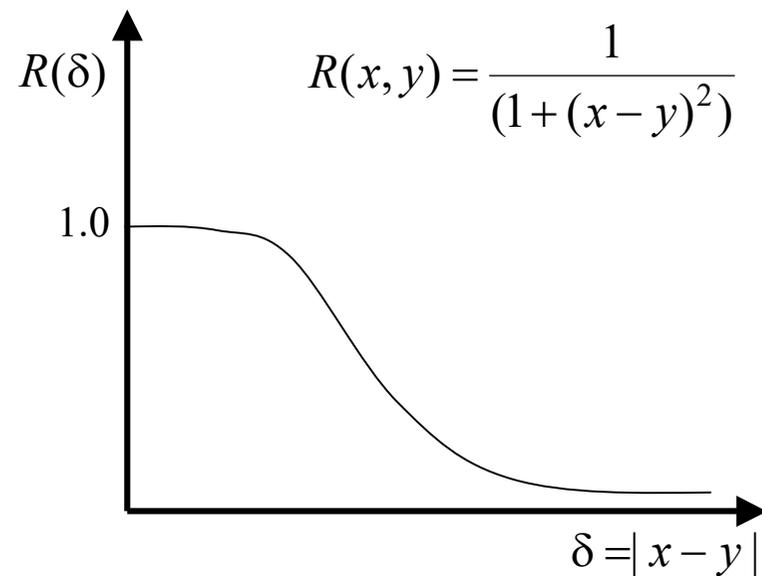
$$R_d(x,y) = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 \mid (x-x_0)^2 + (y-y_0)^2 \leq 1\}$$



$$R_e = \{(x,y) \in X \times X \mid x = y\}, \quad X = \{0,1,2,3,4\}$$

# Relações fuzzy

Relação fuzzy  $R: X \times Y \rightarrow [0,1]$

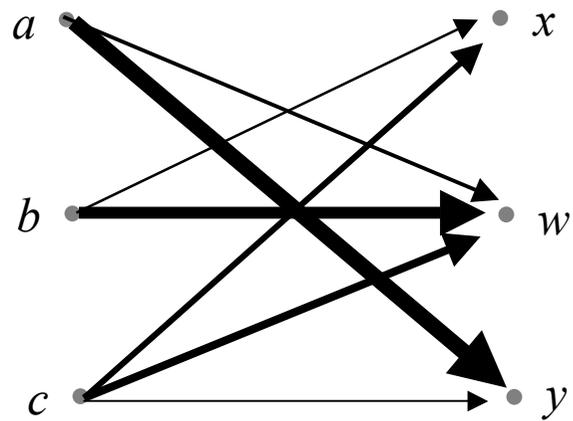


$R$ :  $x$  aproximadamente igual a  $y$

# Exemplo

$$X = \{a, b, c\}$$

$$Y = \{x, w, y\}$$



$$R(x, y) = \begin{bmatrix} x & w & y \\ 0.0 & 0.4 & 1.0 \\ 0.3 & 0.9 & 0.0 \\ 0.5 & 0.7 & 0.2 \end{bmatrix} \begin{matrix} a \\ b \\ c \end{matrix}$$

# Composição de relações fuzzy

$$R : X \times Y \rightarrow [0,1]; \quad G : X \times Z \rightarrow [0,1]; \quad W : Z \times Y \rightarrow [0,1]$$

$$1 - \text{Composição sup-t: } R(x, y) = \sup_{z \in Z} [G(x, z) \text{t} W(z, y)] \quad R = G \circ W$$

$$2 - \text{Composição inf-s: } R(x, y) = \inf_{z \in Z} [G(x, z) \text{s} W(z, y)] \quad R = G \bullet W$$

# Projeção de relações fuzzy

$$R_X(x) = \text{Proj}_X R(x) = \sup_{y \in Y} R(x, y)$$

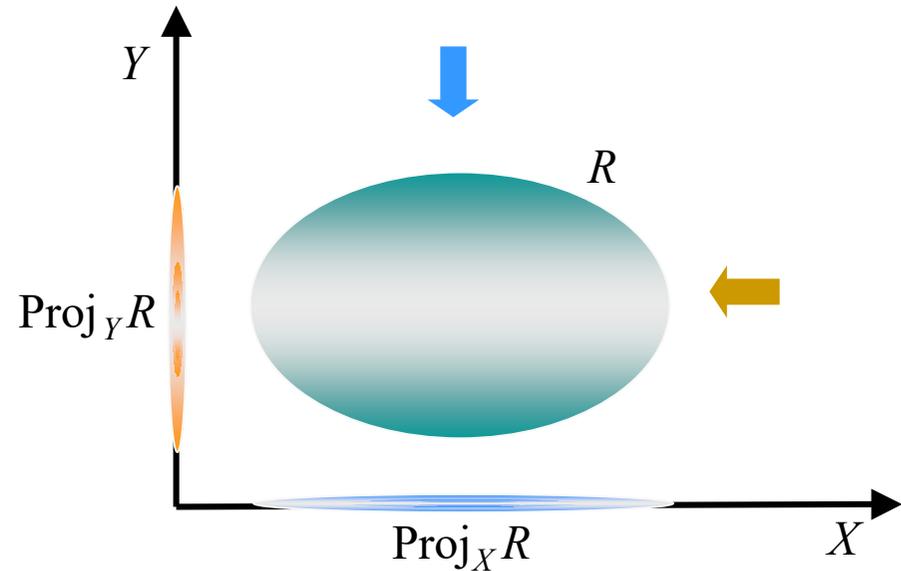
$$R_Y(y) = \text{Proj}_Y R(y) = \sup_{x \in X} R(x, y)$$

## Exemplo

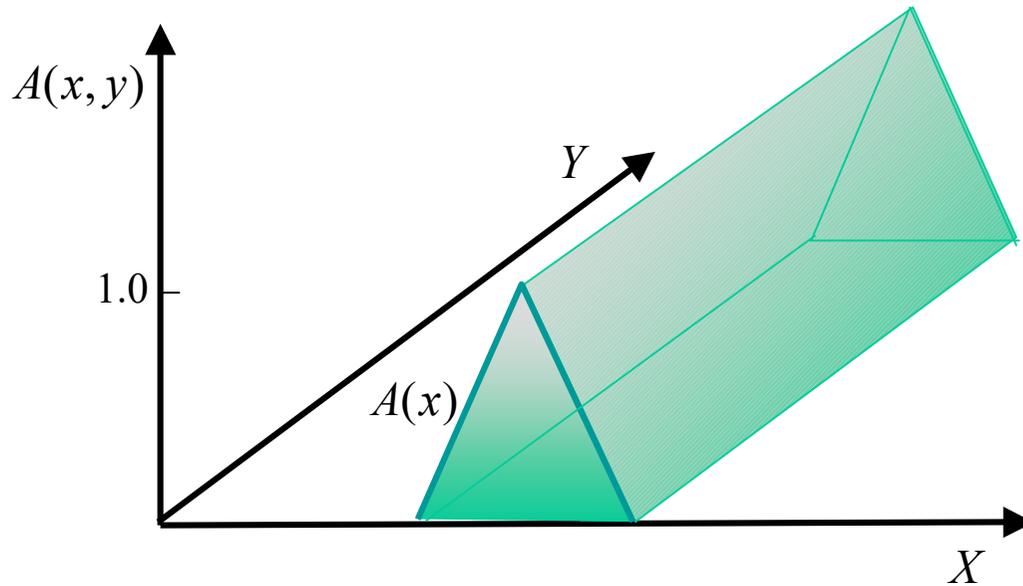
$$R(x, y) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0.3 & 0.6 \\ 0.8 & 0.1 & 1 & 0 \\ 0.9 & 0.7 & 0 & 0.5 \\ 0.9 & 0 & 0.3 & 0.7 \end{bmatrix} \quad \text{Proj}_X R = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0.9 \\ 0.9 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0.9 & 1.0 & 1.0 & 0.7 \end{bmatrix}$$

Proj<sub>Y</sub>R



# Extensão cilíndrica



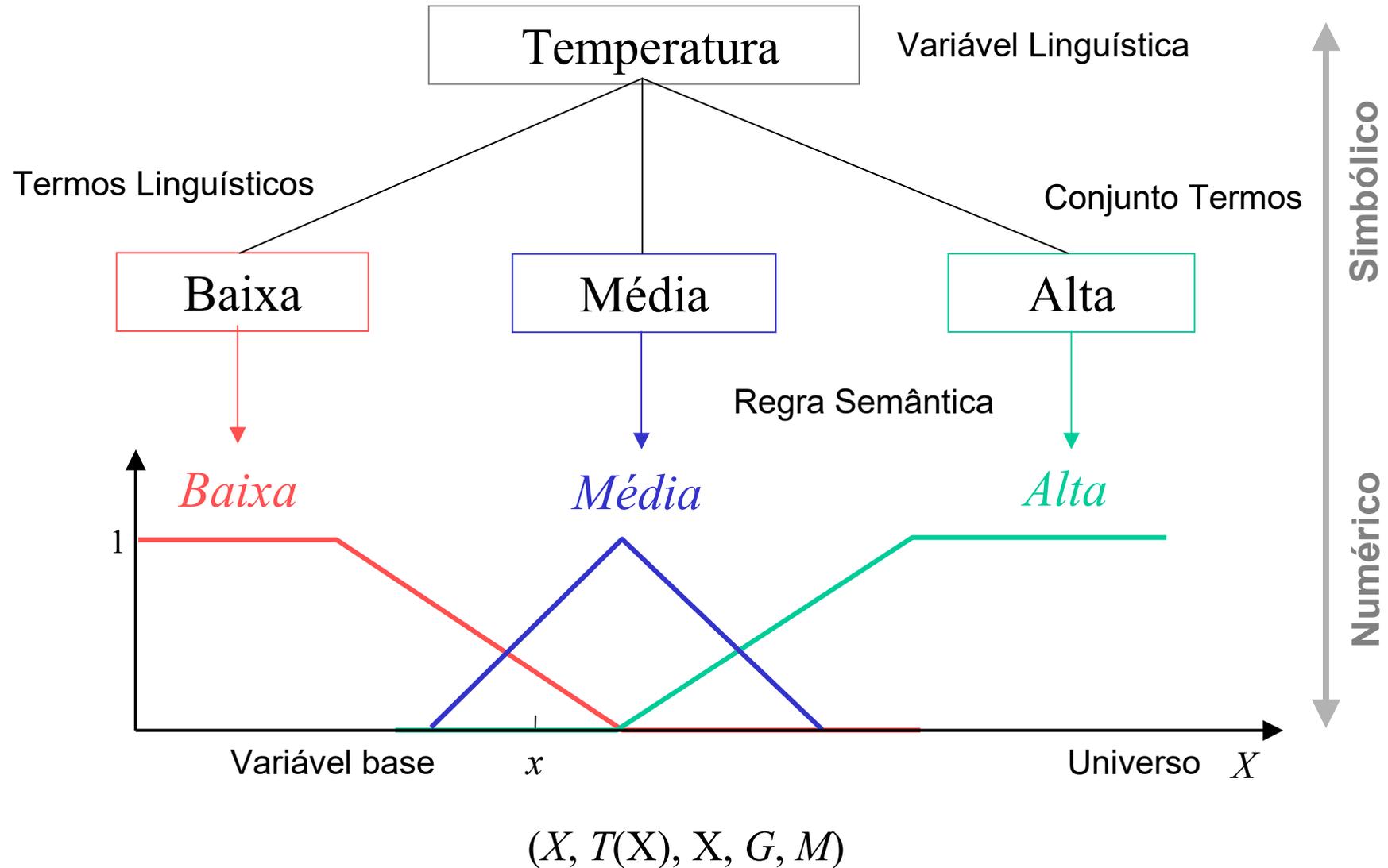
$$\text{cyl}A: X \times Y \rightarrow [0,1]$$

$$\text{cyl}A(x, y) = A(x), \quad \forall y \in Y$$

$$A(x) = \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.9 \\ 1.0 \\ 0.6 \end{bmatrix}$$

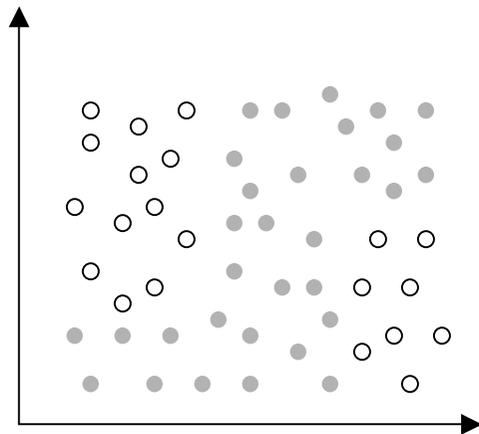
$$\text{cyl}A(x, y) = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 & 0.3 & 0.3 \\ 0.9 & 0.9 & 0.9 & 0.9 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 0.6 & 0.6 & 0.6 & 0.6 \end{bmatrix}$$

# Variáveis linguísticas



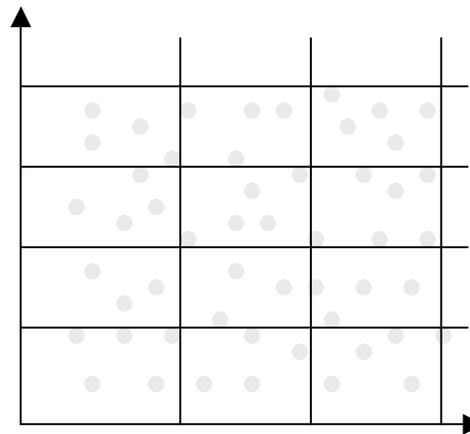
# Sistemas baseados regras fuzzy

## Introdução



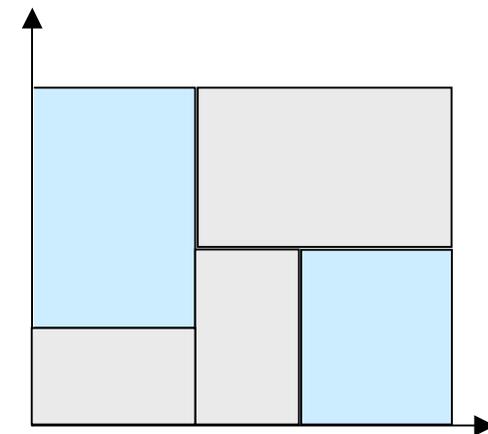
Dados

Números



Informação

Granularização



Conhecimento

Regras Se - Então

## Conhecimento

– coleção de proposições em uma linguagem

# Sintaxe

Proposição básica: O (**atributo**) do (**objeto**) é (**valor**)

Forma canônica:  $p : X \text{ is } A$

**Exemplo:** Temperatura do forno é alta

*temperatura (forno) é alta*

$p : T \text{ is } H$

variável com valor restrito:

*temperatura*

restrição induzida:

*alta*

caracterização:

conjunto fuzzy *alta* ( $H$ )

# Proposições compostas

Proposição composta: conjunções e/ou disjunções proposições básicas

Forma canônica:  $p : X_1 \text{ is } A_1 \text{ and } X_2 \text{ is } A_2 \text{ ..... and } X_n \text{ is } A_n \rightarrow P$

$q : X_1 \text{ is } A_1 \text{ or } X_2 \text{ is } A_2 \text{ ..... or } X_n \text{ is } A_n \rightarrow Q$

$A_1, A_2 \text{ ..... } A_n$  conjuntos fuzzy em  $X_1, X_2, \text{ ..... }, X_n$

$P$  e  $Q$  são relações em  $X_1 \times X_2 \times \text{ ..... } \times X_n$

$$P(x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n [A_i(x_i)]$$

$p : (X_1, X_2 \text{ ..... }, X_n) \text{ is } P$

$$Q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n [A_i(x_i)]$$

$q : (X_1, X_2 \text{ ..... }, X_n) \text{ is } Q$

# Regras Se – Então

## Proposições condicionais

### Forma canônica:

- Se <antecedente> Então <consequente>
- antecedente: proposição fuzzy
- consequente: proposição fuzzy

# Exemplos

p : Se  $X_1$  is  $A_1$  and  $X_2$  is  $A_2$  ..... and  $X_n$  is  $A_n$  Então  $Y_1$  is  $B_1$  and  $Y_2$  is  $B_2$  ... And  $Y_m$  is  $B_m$

q : Se  $X_1$  is  $A_1$  or  $X_2$  is  $A_2$  ..... or  $X_n$  is  $A_n$  Então  $Y_1$  is  $B_1$  or  $Y_2$  is  $B_2$  ..... or  $Y_m$  is  $B_m$

$A_1, A_2, \dots, A_n$  conjuntos fuzzy em  $X_1, X_2, \dots, X_n$

$B_1, B_2, \dots, B_m$  conjuntos fuzzy em  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$

p e q: relações  $P$  e  $Q$  em  $X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n \times Y_1 \times \dots \times Y_m$

$$P(x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) = f(P_a(x_1, \dots, x_n), P_c(y_1, \dots, y_m))$$

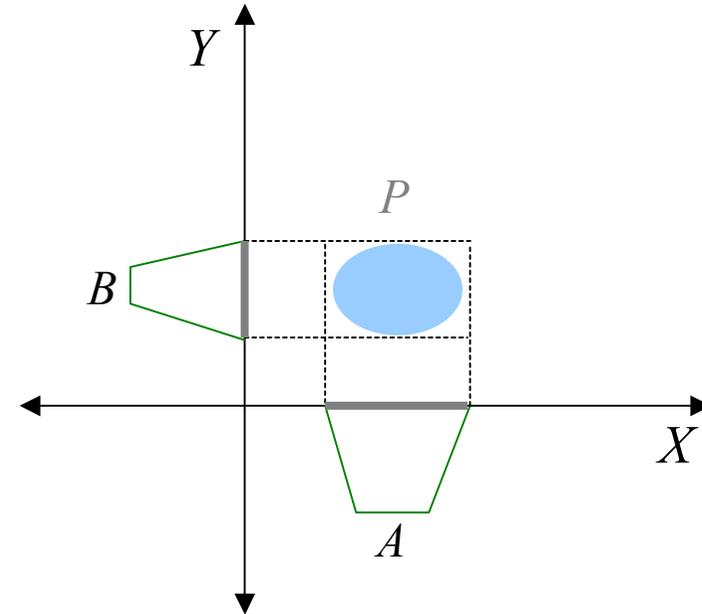
$$Q(x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) = f(Q_a(x_1, \dots, x_n), Q_c(y_1, \dots, y_m))$$

$p : (X_1, X_2, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_m)$  is  $P$

$q : (X_1, X_2, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_m)$  is  $Q$

- $P$  e  $Q$ : relações em  $X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n \times Y_1 \times \dots \times Y_m$  induzidas por  $p$  e  $q$
- $P_a$ ,  $Q_a$  e  $P_c$ ,  $Q_c$ : relações induzidas pelo antecedente e consequente
- $f$  define o significado da regra:
  - implicação fuzzy
  - conjunção (t-normas)
  - disjunção (s-normas)

$P$  : Se  $X$  is  $A$  Então  $Y$  is  $B$



$R$  :

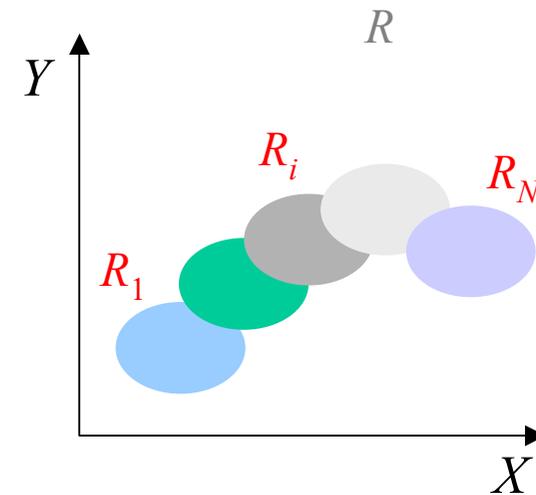
Se  $X$  is  $A_1$  Então  $Y$  is  $B_1$

Se  $X$  is  $A_2$  Então  $Y$  is  $B_2$

⋮

Se  $X$  is  $A_N$  Então  $Y$  is  $B_N$

$$R = \bigwedge_{i=1}^N R_i$$



# Semântica de regras Se – Então

## 1 – Conjunção fuzzy

$$f_t : [0,1]^2 \rightarrow [0,1]; f_t(A(x), B(x)) = A(x) \text{ t } B(x), \forall (x,y) X \times Y$$

$$- f_c(A(x), B(x)) = A(x) \wedge B(x) \quad \text{Mamdani}$$

$$- f_p(A(x), B(x)) = A(x) \cdot B(x) \quad \text{Larsen}$$

## 2 – Disjunção fuzzy

$$f_s : [0,1]^2 \rightarrow [0,1]; f_s(A(x), B(x)) = A(x) \text{ s } B(x), \forall (x,y) X \times Y$$

### 3-Impliçaço fuzzy

$f_i : [0,1]^2 \rightarrow [0,1]$  tal que,  $\forall(x,y) \in X \times Y$

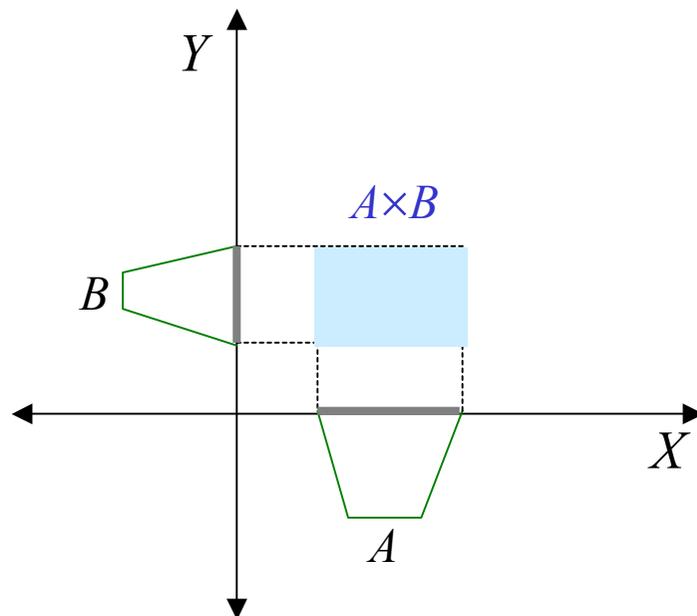
- monotonica no segundo:  $B(y_1) \leq B(y_2) \rightarrow f_i(A(x), B(y_1)) \leq f_i(A(x), B(y_2))$
- dominancia da falsidade:  $f_i(0, B(y)) = 1$
- neutralidade da verdade:  $f_i(1, B(y)) = B(y)$

# Grafos fuzzy

$P$  : Se  $X$  is  $A$  Então  $Y$  is  $B$

$(X,Y)$  is  $A \times B$

$$A \times B = A \text{ t } B$$



Regra

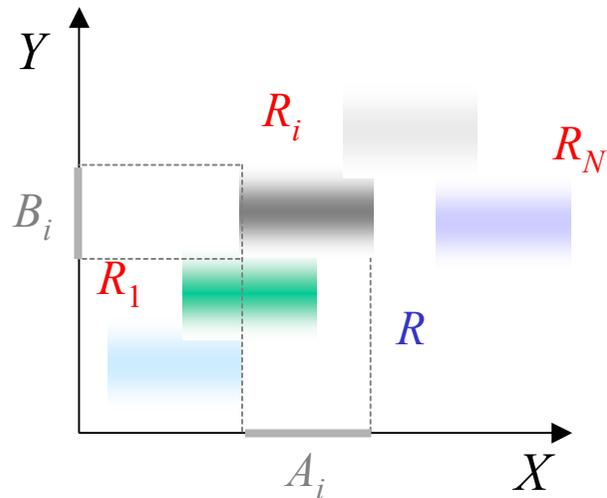
Ponto fuzzy  
ou  
grânulo

Se X is  $A_1$  Então Y is  $B_1$

$R$  : Se X is  $A_2$  Então Y is  $B_2$

Se X is  $A_N$  Então Y is  $B_N$

Base de regras



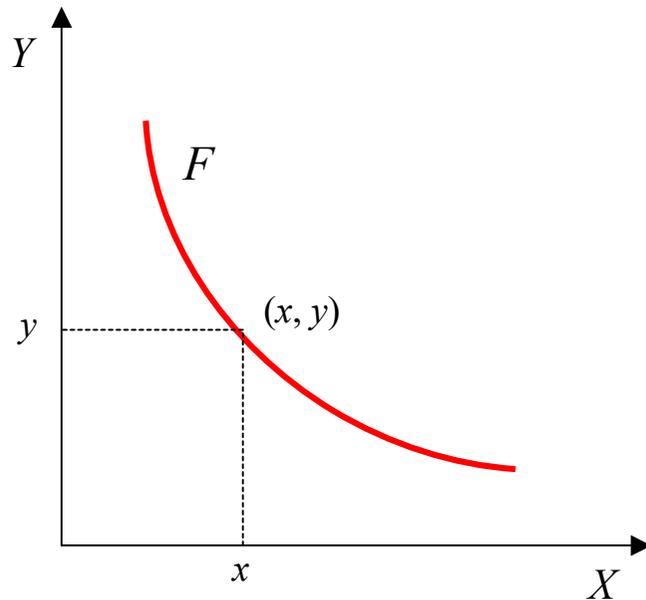
Relação fuzzy

$$(X, Y) \text{ is } \left( \sum_{i=1}^N A_i \times B_i \right) \equiv (X, Y) \text{ is } \sum_{i=1}^N R_i \equiv (X, Y) \text{ is } R$$

# Grafo de uma função

Função:  $y = f(x); \quad f: X \rightarrow Y$

Grafo:  $F = \{ (x,y) / y = f(x), x \in X, y \in Y \}$

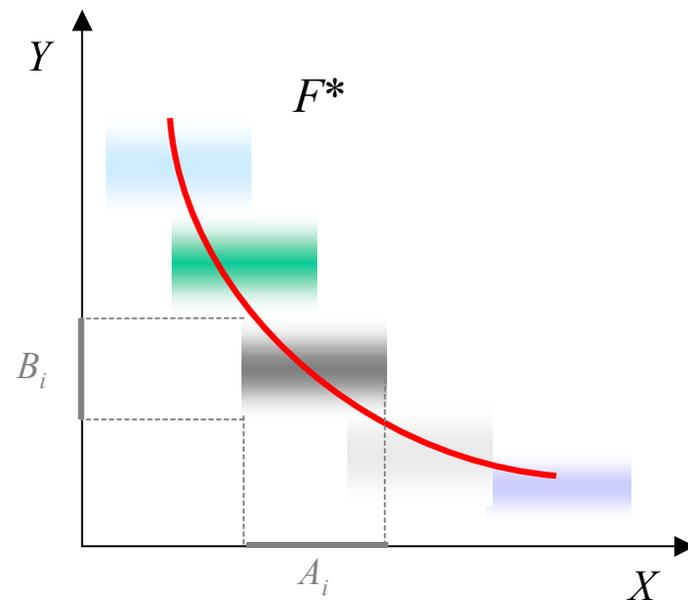


Grafo de uma  
função

# Grafo fuzzy

Função:  $y = f(x); \quad f: X \rightarrow Y$

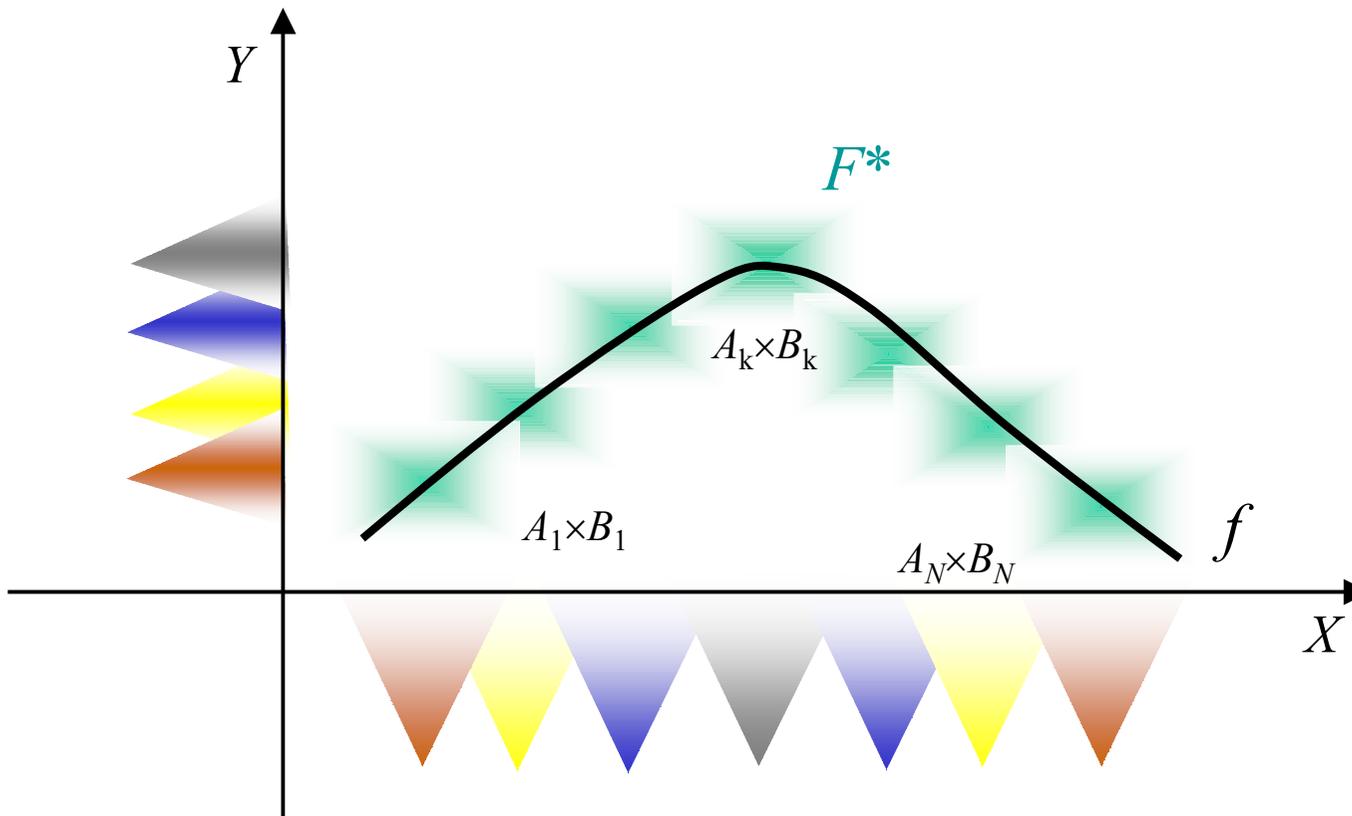
Grafo fuzzy:  $F^*$  = representação aproximada, **granular** da função  $f$



Grafo fuzzy

$$F^*(x, y) = \mathbf{S}_{i=1}^N [A_i(x) \mathbf{t} B_i(y)], \quad \forall (x, y) \in X \times Y$$

# Grafo fuzzy

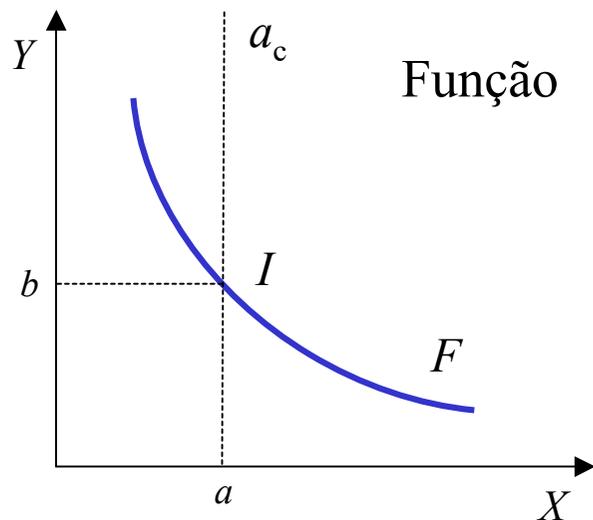


$F^* = \sum_k A_k \times B_k \rightarrow$  grafo fuzzy  $\rightarrow$  relação nebulosa em  $X \times Y$

$F^*$ : aproximação granular de  $f$

$$F^* = \sum_k R_k = R$$

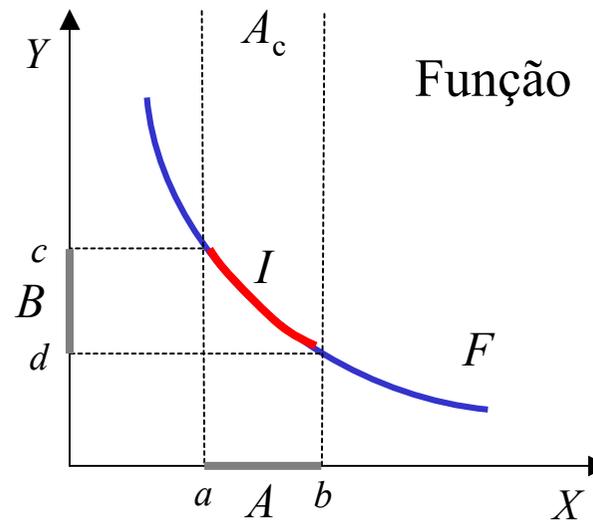
# Inferência e raciocínio aproximado



$$x = a$$

$$y = f(x)$$

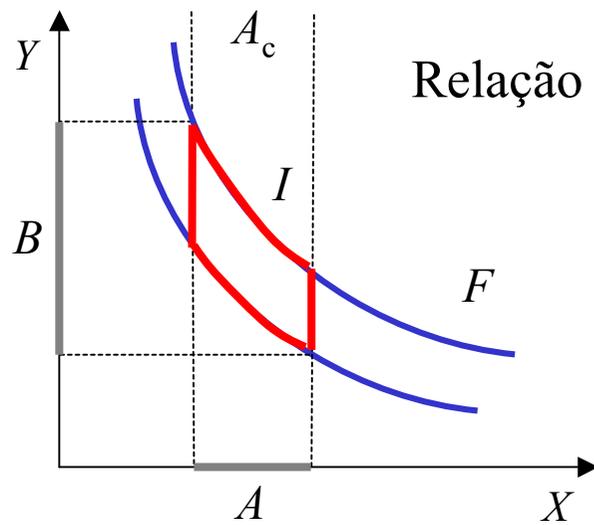
$$y = b$$



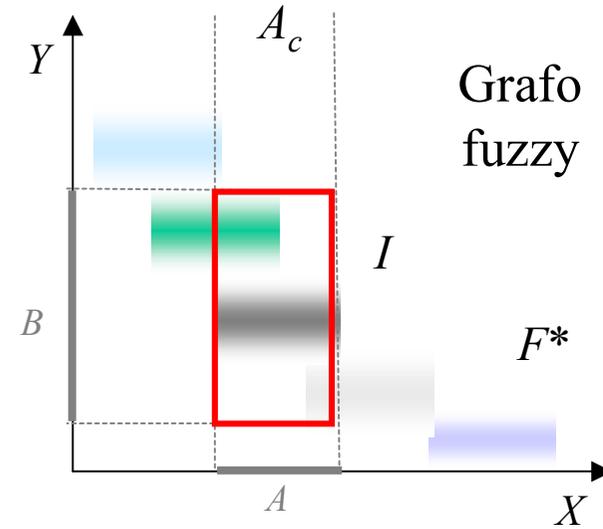
$$x \text{ is } A$$

$$(x, y) \text{ is } F$$

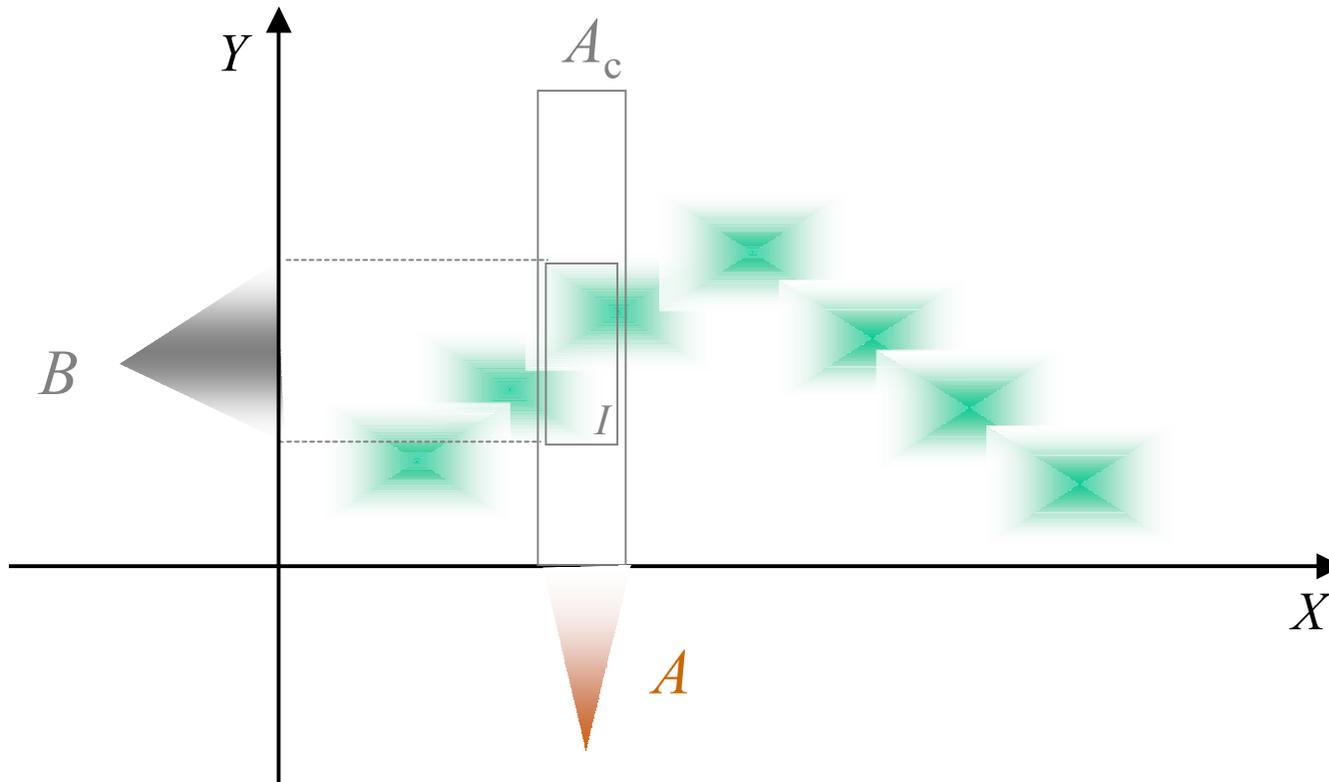
$$y \text{ is } B$$



$$\frac{x \text{ is } A \quad (x, y) \text{ is } F}{y \text{ is } B}$$



$$\frac{X \text{ is } A \quad (X, Y) \text{ is } F^*}{Y \text{ is } B}$$



$X$  is  $A$

$(X, Y)$  is  $R$

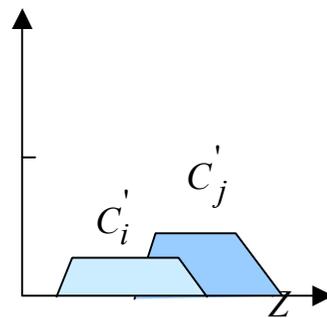
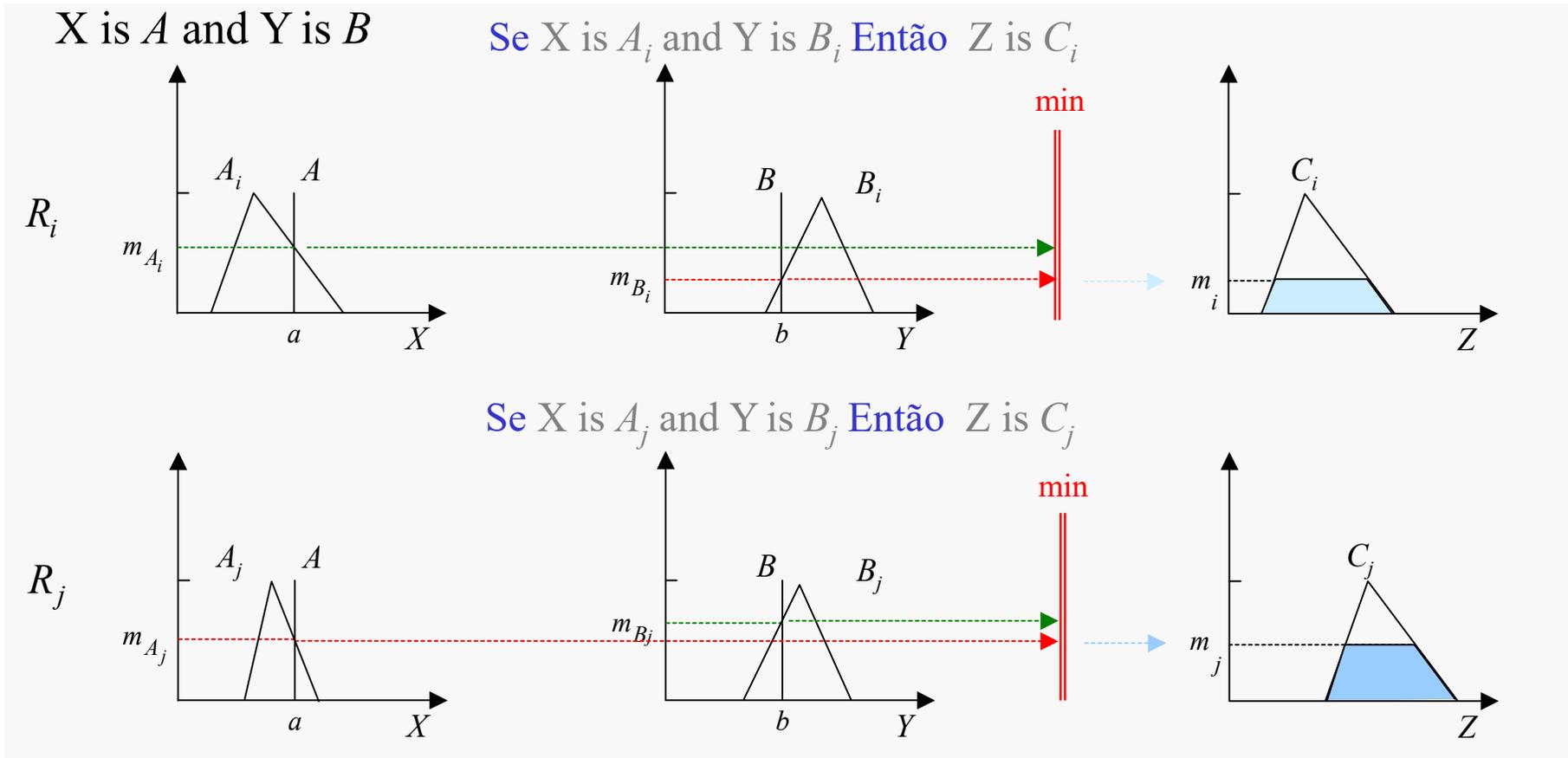
$Y$  is  $A \circ R$

$$B = \text{Proj}_Y(A_c \cap \sum_I R_i) = \text{Proj}_Y(A_c \cap R)$$

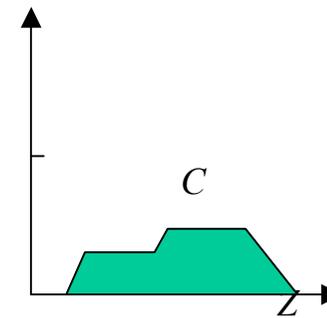
$$B = A \circ R \quad \text{Regra da composi\~{c}o\~{e}}$$

$$B(y) = \sup_x [ A(x) \text{ t } R(x,y) ]$$

# Método de Mamdani

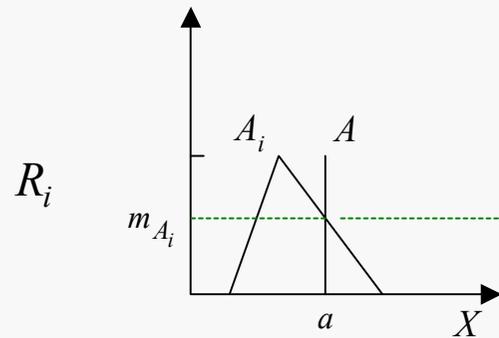


$$C'_i \cup C'_j = C$$

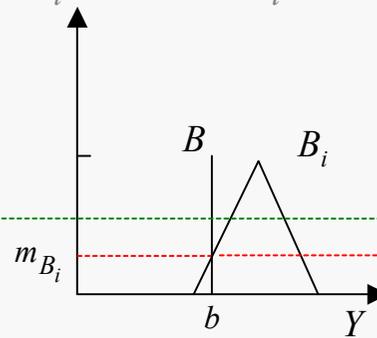


# Método de Larsen

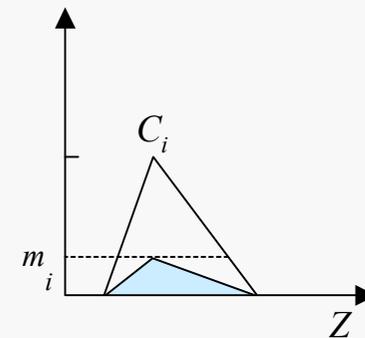
X is A and Y is B



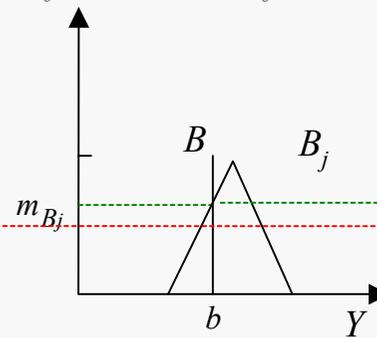
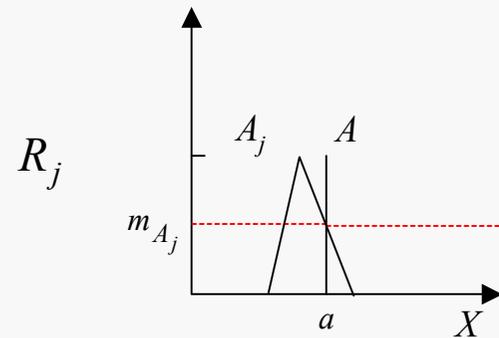
Se X is  $A_i$  and Y is  $B_i$  Então Z is  $C_i$



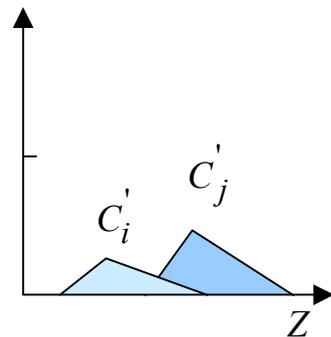
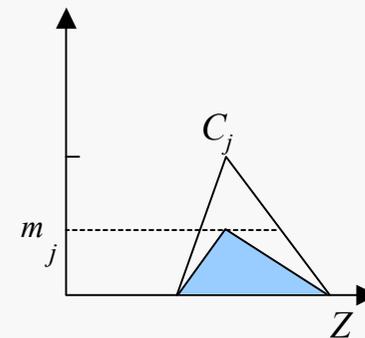
min



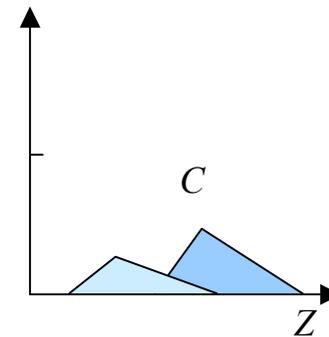
Se X is  $A_j$  and Y is  $B_j$  Então Z is  $C_j$



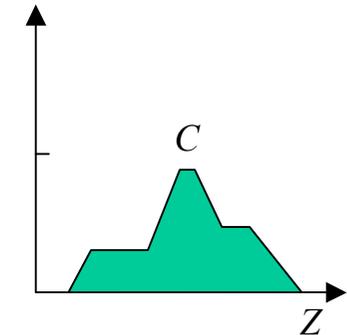
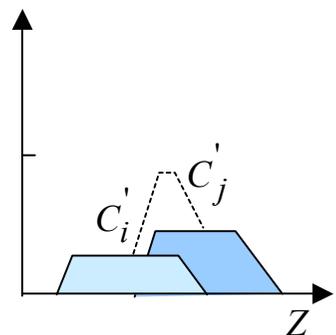
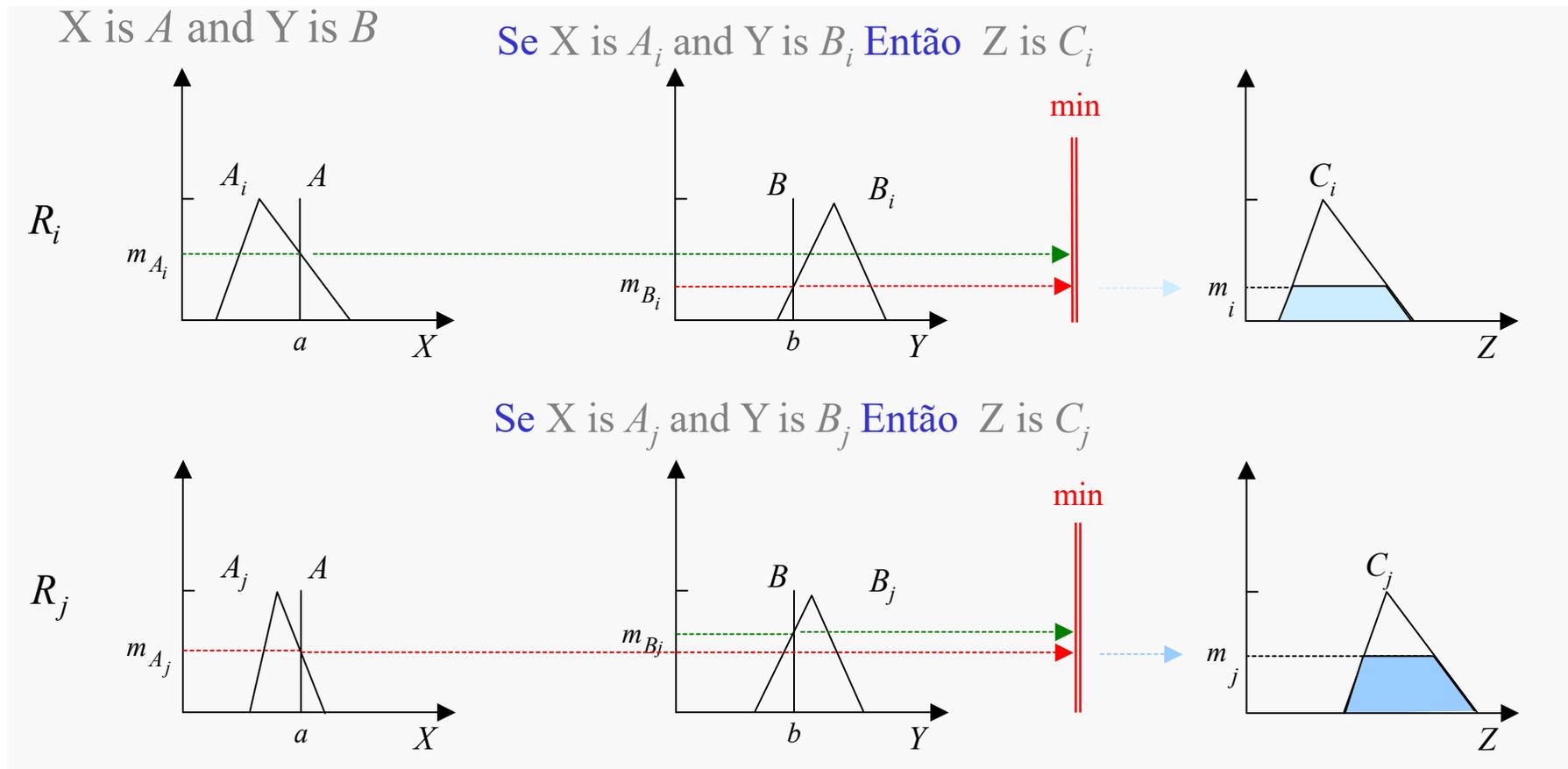
min



$$C'_i \cup C'_j = C$$



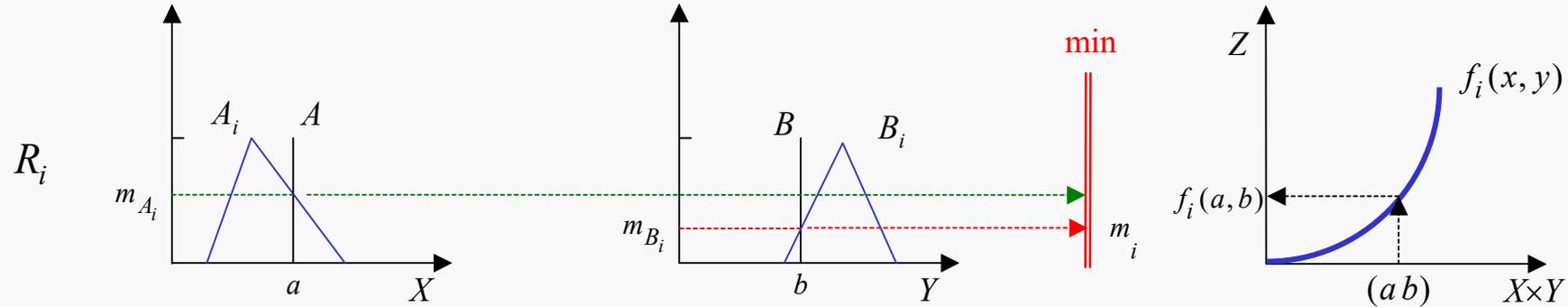
# Método aditivo de Kosko-Mizumoto



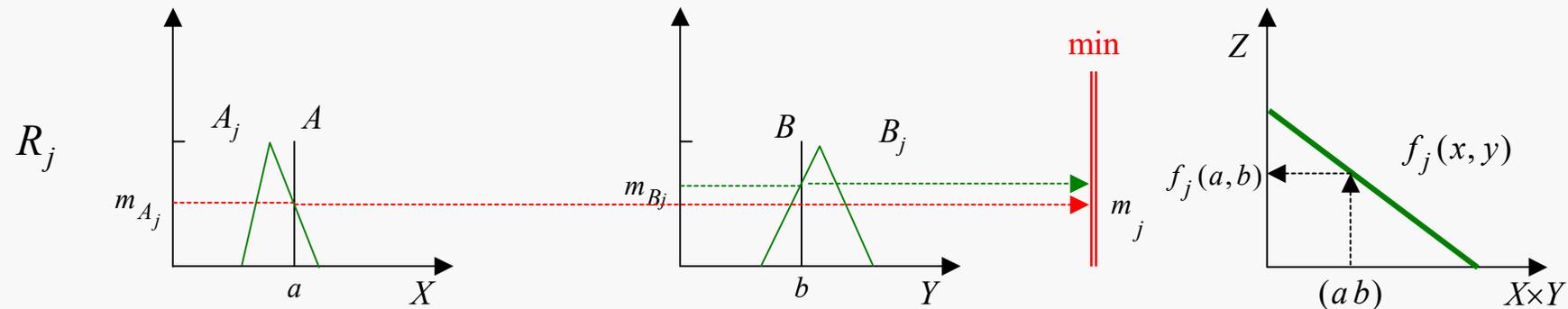
# Método de Takagi-Sugeno

X is A and Y is B

Se X is  $A_i$  and Y is  $B_i$  Então z is  $f_i(x,y)$

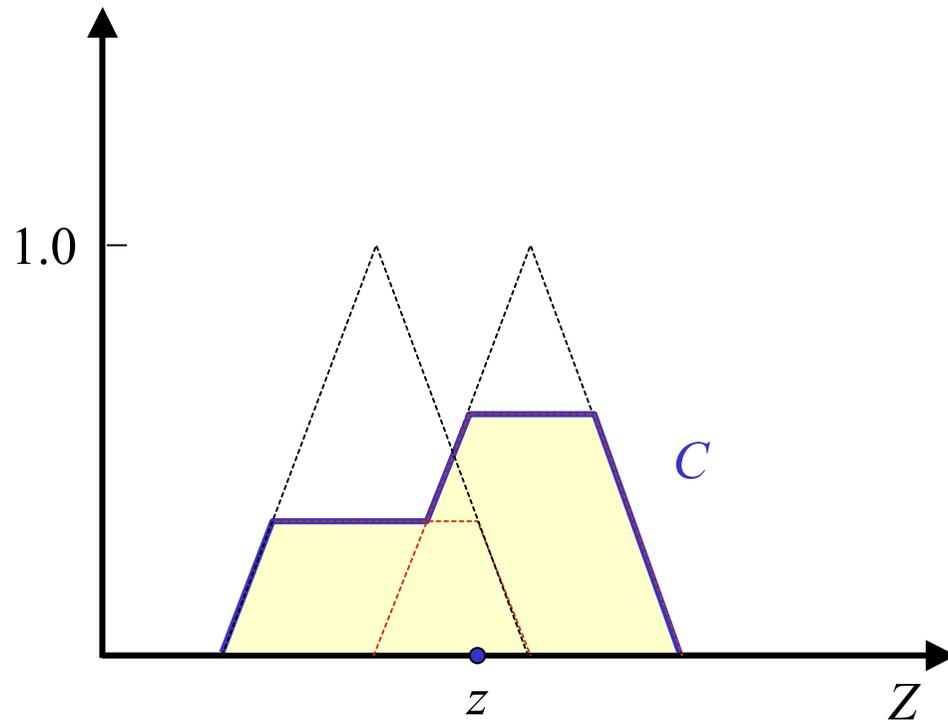


Se X is  $A_j$  and Y is  $B_j$  Então z is  $f_j(x,y)$



$$z = \frac{m_i f_i(a,b) + m_j f_j(a,b)}{m_i + m_j}$$

# Defuzificação: centro de gravidade

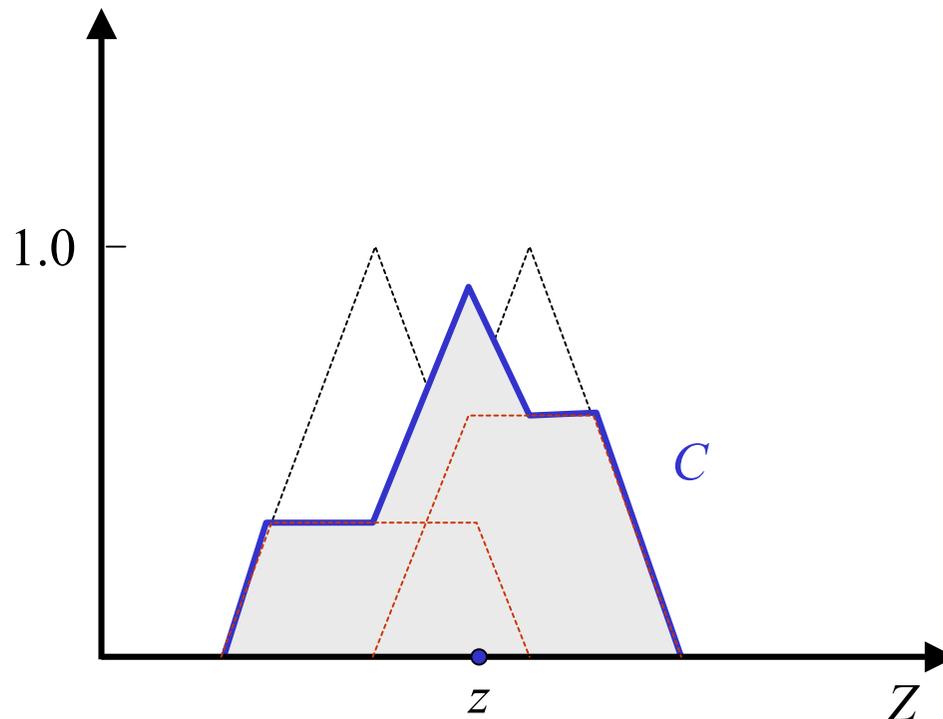


$$z = \frac{\sum_{i=1}^n z_i C(z_i)}{\sum_{i=1}^n C(z_i)}$$

$$Z = [z_1, \dots, z_n]$$

$$C = \bigcup_{k=1}^N C'_k$$

# Defuzificação: centro da soma

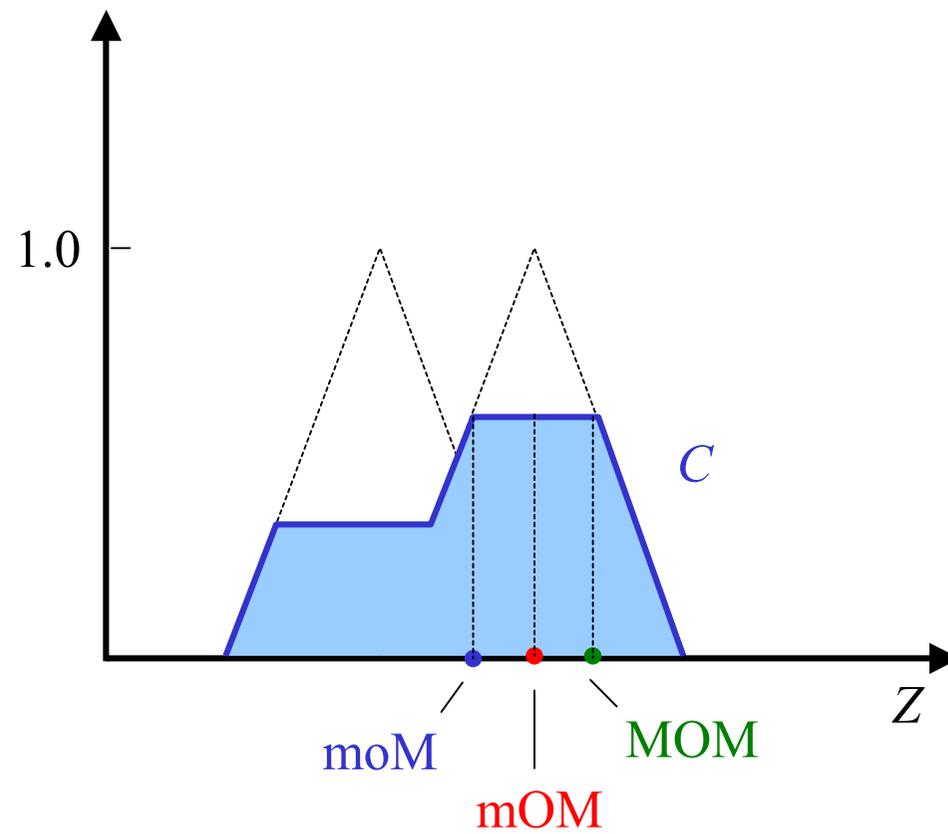


$$z = \frac{\sum_{i=1}^n z_i \sum_{k=1}^{N'} C'_k(z_i)}{\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{N'} C'_k(z_i)}$$

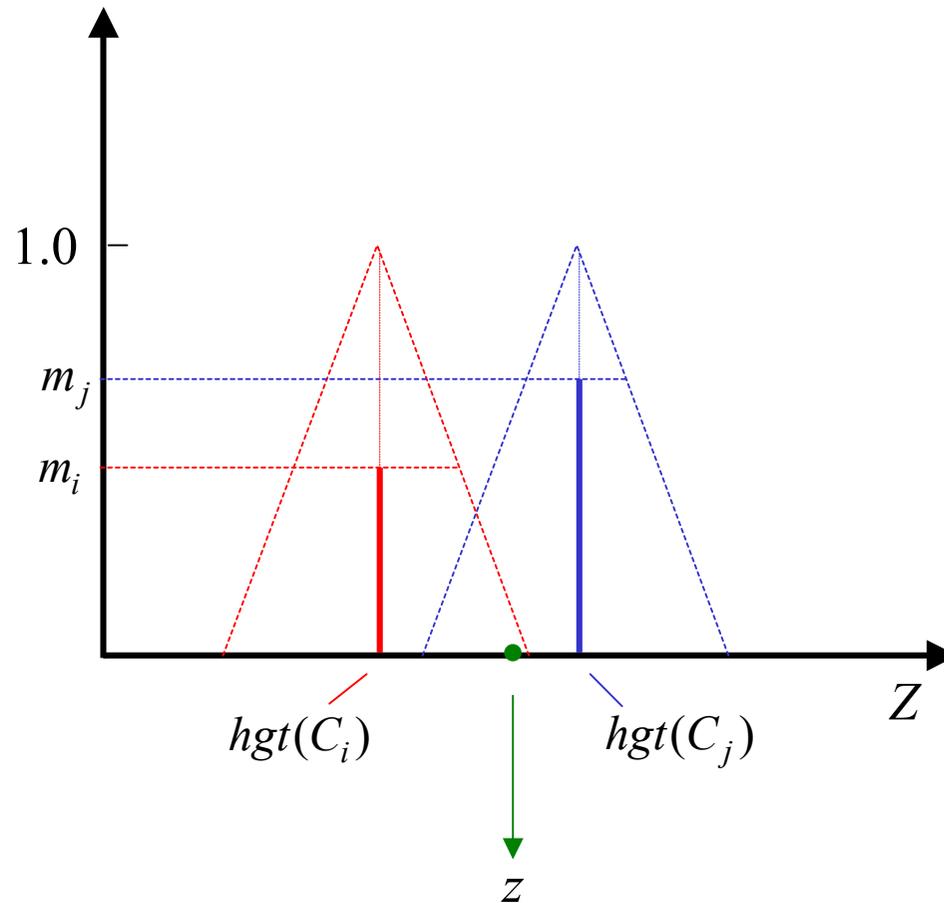
$$Z = [z_1, \dots, z_n]$$

$N'$  = número de regras ativas

# Defuzificação: método dos máximos



# Defuzificação: método das alturas



$$z = \frac{\sum_{k=1}^{N'} m_k hgt(C_k)}{\sum_{k=1}^{N'} hgt(C_k)}$$

$N'$  = número de regras ativas

# Sistemas baseados em regras fuzzy

## Aproximação universal e interpolação

### 1– Zadeh (1988)

- grafos nebulosos
- interpolação

### 2 – Wang e Mendel (1992)

- regras:  $fp$
- conjunção antecedente: produto algébrico
- composição sup-min
- agregação de regras: soma
- defuzificação: COG
- funções de pertinência: gaussianas
- entradas: pontos

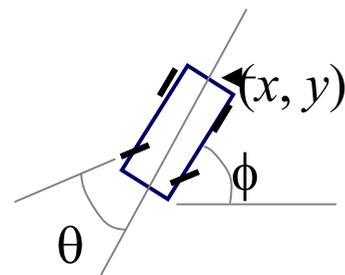
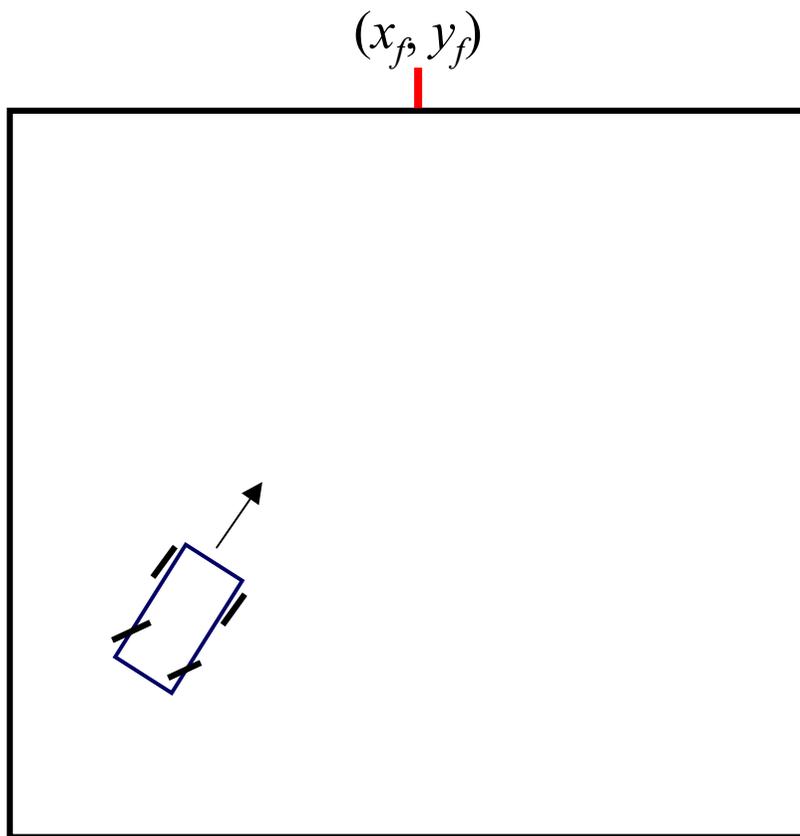
### 3 – Kosko (1994)

- condições similares as Wang e Mendel
- sistemas aditivos
- regras  $f_c$  e simetria nas funções do consequente

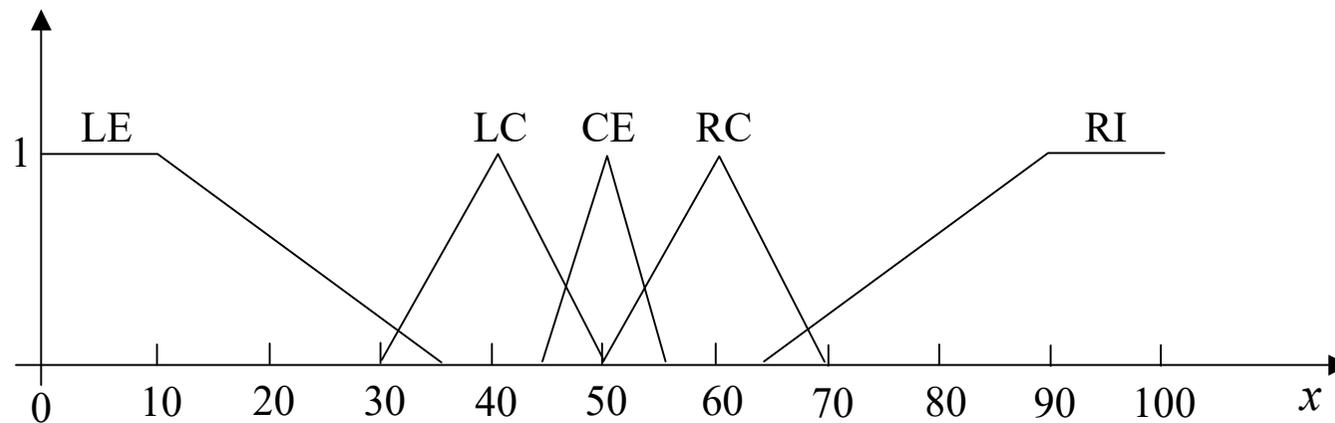
### 4-Castro (1995) e Castro e Delgado (1996)

- regras:  $f_{ir}$  ou  $f_c$
- conjunção antecedente: t-normas arbitrárias
- defuzzificação: COG
- funções pertinência triangular ou trapezoidal

# Exemplo

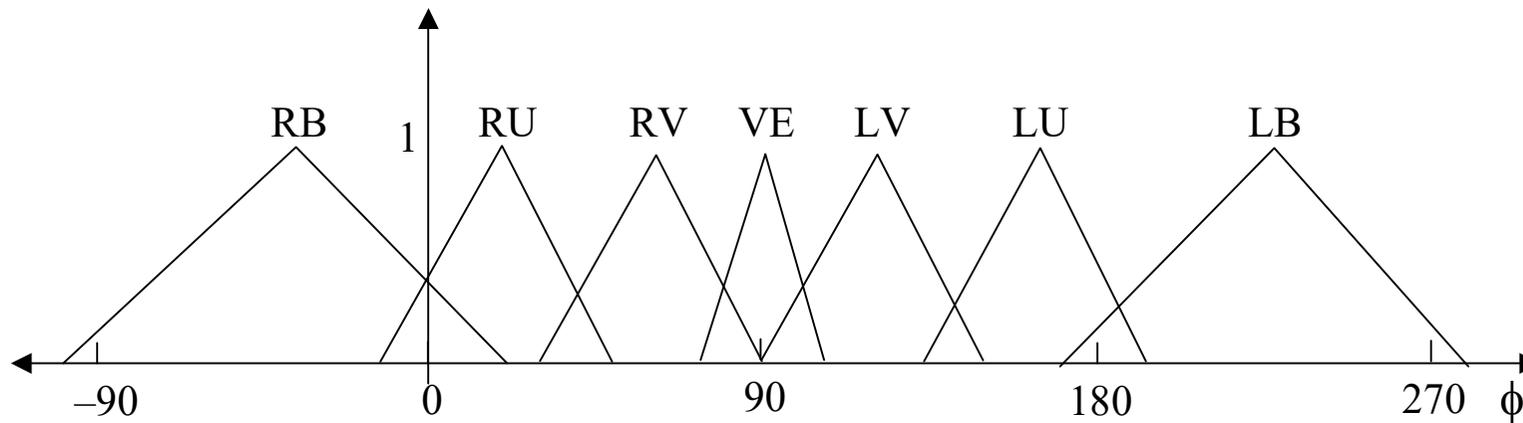


## Granularização da posição



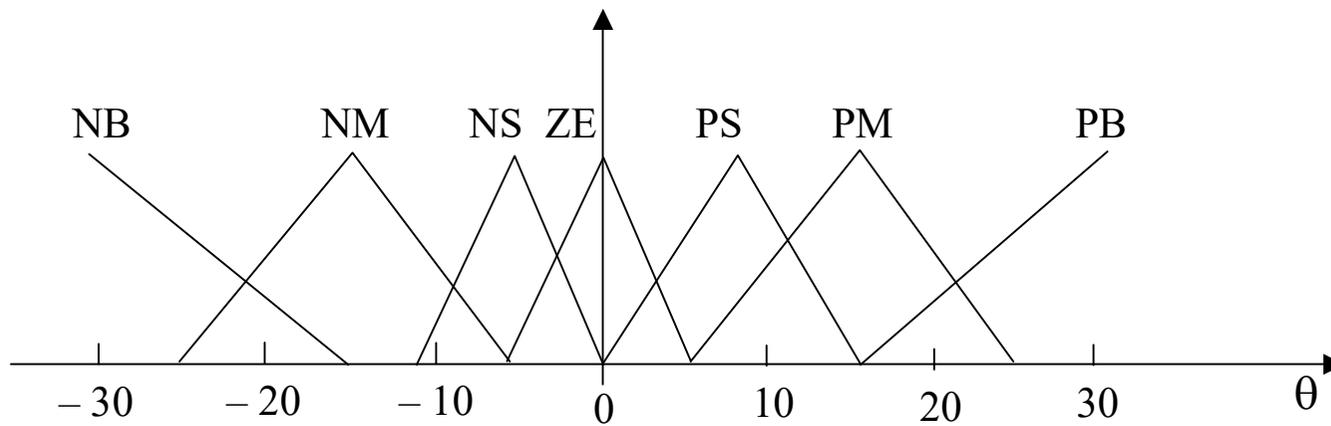
$$\mathbf{X} = \{x \mid 0 \leq x \leq 100\}$$

## Granularização da orientação



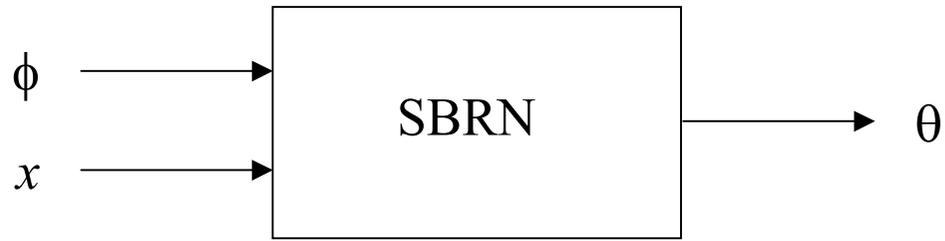
$$\Phi = \{\phi \mid -90 \leq \phi \leq 270\}$$

## Granularização do ângulo do volante



$$\Theta = \{\theta \mid -30 \leq \theta \leq 30\}$$

## Controlador



$$0 \leq x \leq 100$$

$$-30 \leq \theta \leq 30$$

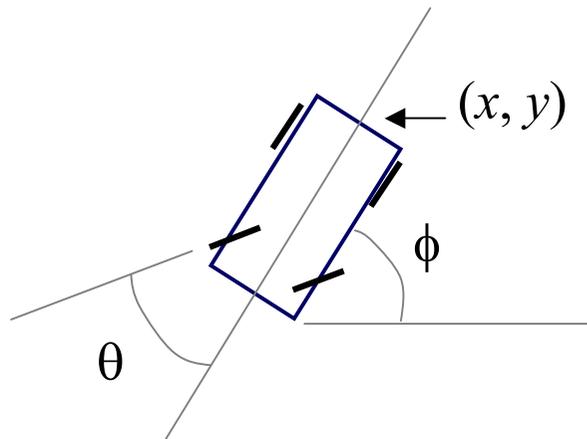
## Base de regras

		$x$						
		LE	LC	CE	RC	RI		
	RB	PS	PM	PM	PB	PB		
	RU	NS	PS	PM	PB	PB		
$\phi$	RV	NM	NS	PS	PM	PB		
	VE	NM	NM	ZE	PM	PM		
	LV	NB	NM	NS	PS	PM		
	LU	NB	NB	NM	NS	PS		
	LB	NB	NB	NM	NM	NS		

Se  $x$  é LE e  $\phi$  é RB Então  $\theta$  é PS

Se  $x$  é CE e  $\phi$  é VE Então  $\theta$  é ZE

## Dinâmica do veículo



$$x' = x + r \cos(\phi')$$

$$y' = y + r \sin(\phi')$$

$$\phi' = \phi + \theta$$

$$0 \leq x \leq 100$$

$$-30 \leq \theta \leq 30$$

## Observação

Este material refere-se às notas de aula do curso EA 072 Inteligência Artificial em Aplicações Industriais da Faculdade de Engenharia Elétrica e de Computação da Unicamp. Não substitui o livro texto, as referências recomendadas e nem as aulas expositivas. Este material não pode ser reproduzido sem autorização prévia dos autores. Quando autorizado, seu uso é exclusivo para atividades de ensino e pesquisa em instituições sem fins lucrativos.