

SCALAB

Universidad Carlos III de Madrid

# Incertidumbre

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

Lógica Borrosa

- Introducción

- Representación: conjuntos borrosos

- Operadores Borrosos

- Reglas Borrosas

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

**Redes Bayesianas**

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

Lógica Borrosa

- Introducción

- Representación: conjuntos borrosos

- Operadores Borrosos

- Reglas Borrosas

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

**Razonamiento Probabilístico en el tiempo**

Lógica Borrosa

Introducción

Representación: conjuntos borrosos

Operadores Borrosos

Reglas Borrosas

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

**Lógica Borrosa**

Introducción

Representación: conjuntos borrosos

Operadores Borrosos

Reglas Borrosas

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

### Lógica Borrosa

Introducción

Representación: conjuntos borrosos

Operadores Borrosos

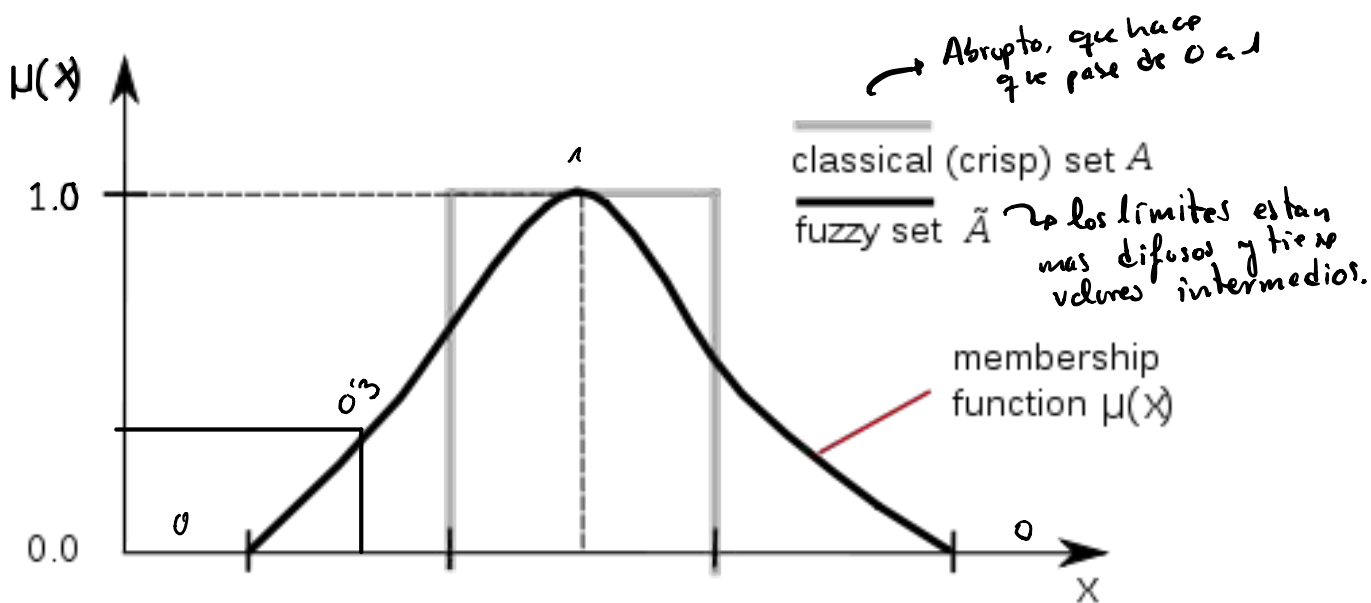
Reglas Borrosas

# Lógica Borrosa (Fuzzy)

- ▶ Lógica clásica: true o false Conjuntos nítidos.
- ▶ Lógica borrosa (Zadeh, 1965): conceptos que no son ciertos o falsos de forma clara
  - ↳ Son difusos
  - ↳ Tienen un grado de verdad, pero no son absoluto
- ▶ Concepto borroso: cerca de la puerta
- ▶ Modificadores borrosos: muy cerca, bastante cerca, etc
- ▶ Representación
  - ▶ Conjunto borroso
  - ▶ Función de pertenencia a un conjunto borroso: define en qué grado es verdad que un elemento pertenece al conjunto
    - ↳ En que medida un elemento pertenece al conjunto.
  - ▶ Valores en el rango  $[0,1]$
  - ▶ 0 representa absolutamente falso
  - ▶ 1 representa absolutamente verdadero



# Función de pertenencia



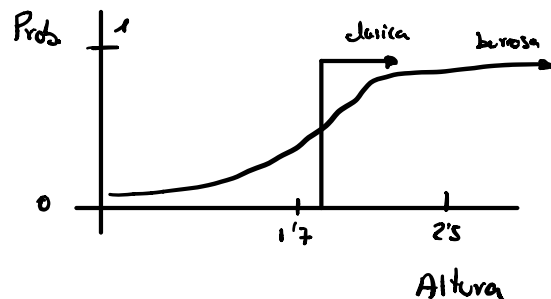
# Lógica borrosa vs. probabilidad

## ► Probabilidades

- Eventos que ocurren o no
- **probabilidad de enfermarse de gripe**
- Expresan **conocimiento parcial**

## ► Lógica borrosa

- Vaguedad de conceptos
- **una persona de 2.5 metros es alta**
- **una persona de 1.8 metros es alta**
- Ambas personas poseen la propiedad “alta”
- ... pero en **distinto grado**
- Expresa **grado de verdad parcial**



# Imprecisión del lenguaje

## ► Descripciones

- El tiempo está siendo muy húmedo y bastante caluroso

## ► Instrucciones

- Cuando estés cerca del cruce empieza a frenar lentamente

# Sistema de reglas borrosas

- ▶ Descripción del problema borrosa (natural)
  - ▶ Si cerca del cruce entonces frenar lentamente
  - ▶ Si muy cerca de la derecha, girar rápido a la izquierda
  - ▶ Si cerca del carril izquierdo, girar rápido a la derecha

# Sistema de reglas borrosas

- ▶ Descripción del problema borrosa (natural)
  - ▶ Si cerca del cruce entonces frenar lentamente
  - ▶ Si muy cerca de la derecha, girar rápido a la izquierda
  - ▶ Si cerca del carril izquierdo, girar rápido a la derecha
- ▶ ¿Cómo lo resolvemos? Necesitamos
  - aquellos terminos borrosos:*
    - ▶ Definir términos: *cerca*, *rápido*, *muy*, etc.
    - ▶ Combinar términos: *conjunción* (Y), *disyunción* (O), etc
    - ▶ Combinar reglas: para generar una salida única

# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

**Lógica Borrosa**

Introducción

**Representación: conjuntos borrosos**

Operadores Borrosos

Reglas Borrosas

# Variables lingüísticas

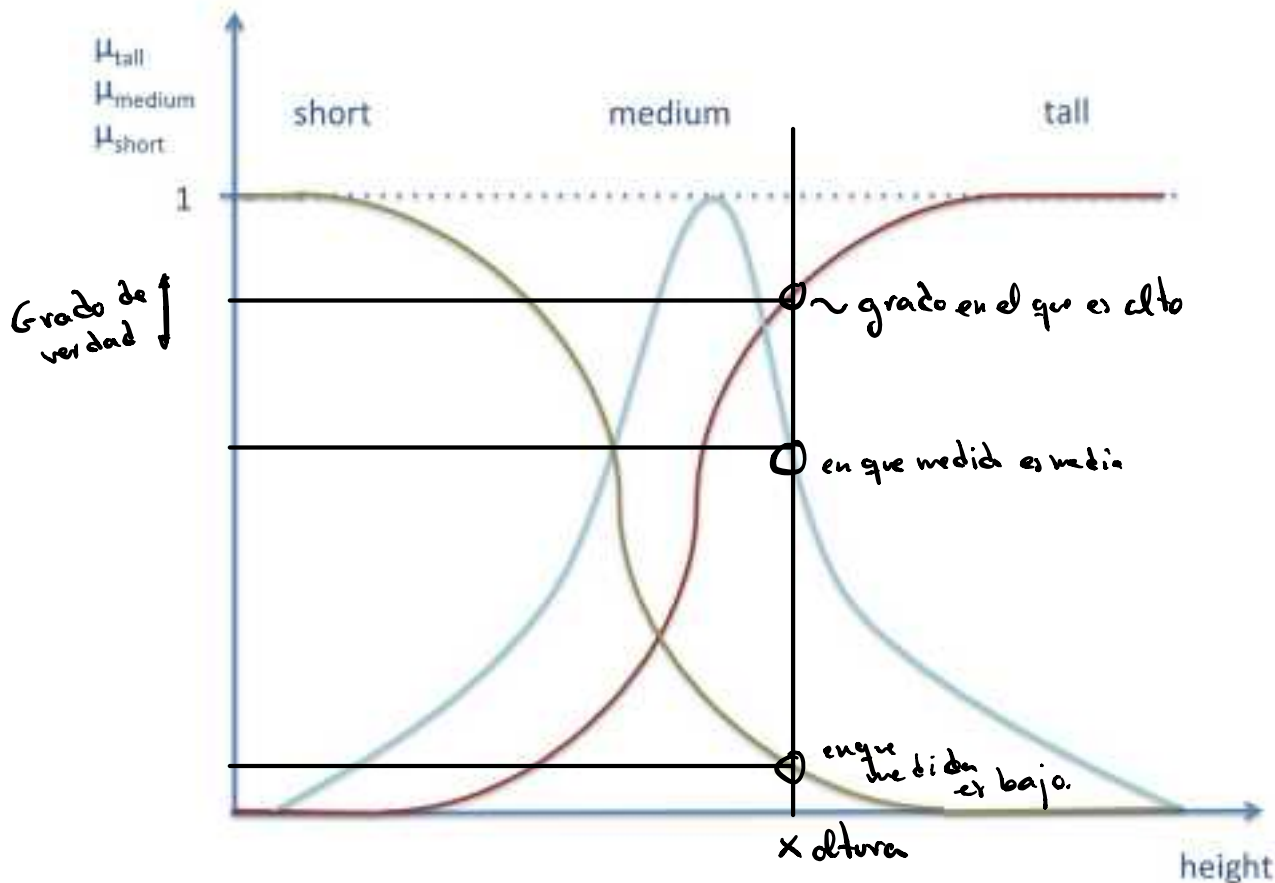
Var: altura  
 Valores: alto, medio, bajo  
 3 ejtos borrosos

límites:



- ▶ Las **variables** de los sistemas borrosos expresan **cualidades** (altura)
- ▶ Las variables **toman valores en un dominio discreto** {alto, medio, bajo}
- ▶ Los **límites entre los valores** del dominio son **borrosos**

# Variables lingüísticas





# Conjuntos borrosos

## ► Conjunto nítido A

- Un elemento pertenece o no al conjunto:  $A : S \rightarrow \{0, 1\}$
- Función característica

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \text{ es un elemento del conjunto } A \\ 0 & \text{si } x \text{ no es un elemento del conjunto } A \end{cases}$$

- Podemos definir: **Juan es una persona**

# Conjuntos borrosos

## ► Conjunto nítido $A$

- Un elemento pertenece o no al conjunto:  $A : S \rightarrow \{0, 1\}$
- Función característica

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \text{ es un elemento del conjunto } A \\ 0 & \text{si } x \text{ no es un elemento del conjunto } A \end{cases}$$

- Podemos definir: **Juan es una persona**
- Cómo definimos **Juan es alto?**

# Conjuntos borrosos

## ► Conjunto nítido A

- Un elemento pertenece o no al conjunto:  $A : S \rightarrow \{0, 1\}$
- Función característica

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \text{ es un elemento del conjunto } A \\ 0 & \text{si } x \text{ no es un elemento del conjunto } A \end{cases}$$

- Podemos definir: **Juan es una persona**
- Cómo definimos **Juan es alto?**
- Con un conjunto nítido:

$$\text{Alto} = \{x \mid \text{altura}(x) > 1.8 \text{ metros}\}$$

# Conjuntos borrosos

## ► Conjunto nítido A

- Un elemento pertenece o no al conjunto:  $A : S \rightarrow \{0, 1\}$
- Función característica

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \text{ es un elemento del conjunto } A \\ 0 & \text{si } x \text{ no es un elemento del conjunto } A \end{cases}$$

- Podemos definir: **Juan es una persona**
- Cómo definimos **Juan es alto?**
- Con un conjunto nítido:

$$\text{Alto} = \{x \mid \text{altura}(x) > 1.8 \text{ metros}\}$$

- ¿Y si una persona mide 1.79?

# Definición de conjunto borroso

Un conjunto borroso  $A$  se caracteriza por una **función de pertenencia** que define en qué grado un elemento  $x$  pertenece al conjunto

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

# Definición de conjunto borroso

Un conjunto borroso  $A$  se caracteriza por una **función de pertenencia** que define en qué grado un elemento  $x$  pertenece al conjunto

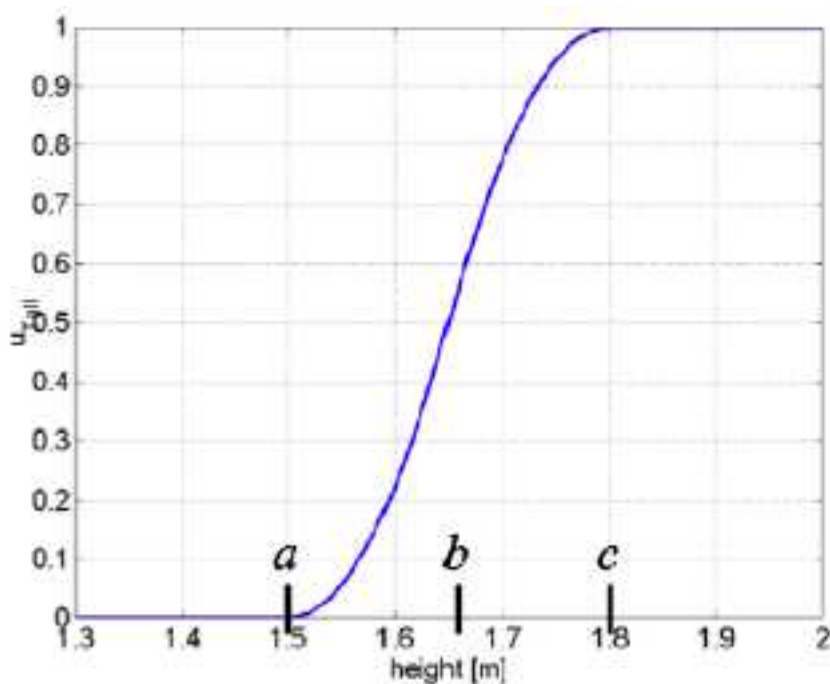
$$\mu_A : X \rightarrow [0, 1]$$

entre 0 y 1

- ▶ Si  $\mu_A(x) = 0$  entonces  $x$  no pertenece al conjunto
- ▶ Si  $\mu_A(x) = 1$  entonces  $x$  pertenece al conjunto
- ▶ Si  $\mu_A(x) = g \in (0, 1)$  entonces  $x$  pertenece al conjunto en grado  $g$

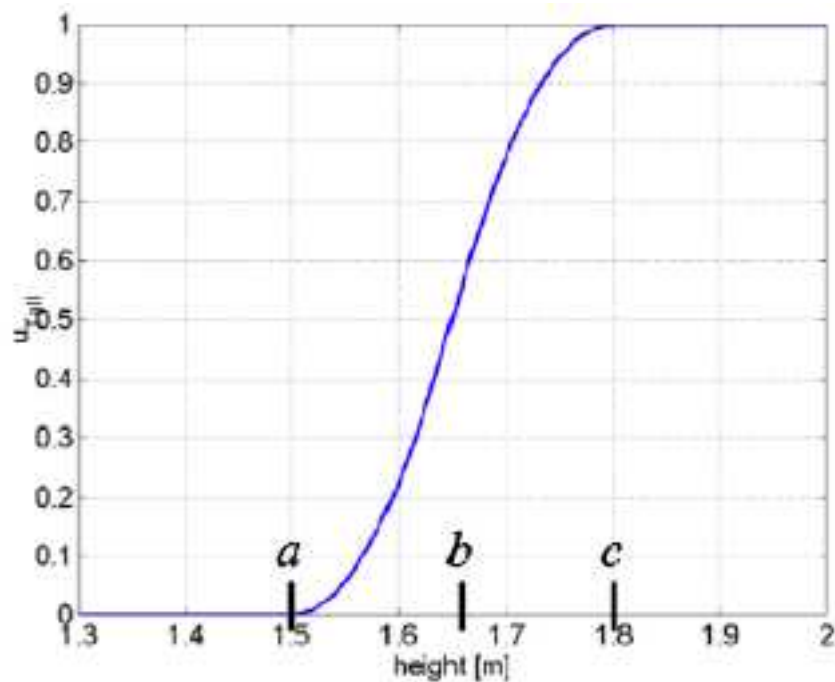
# Ejemplo

- Una persona de 1.8 metros se considera alta con grado 1
- Una persona de 1.7 metros es alta pero en menor grado
- Podemos utilizar una función en forma de S



# Funciones de pertenencia: función Sigmoidal

Una S

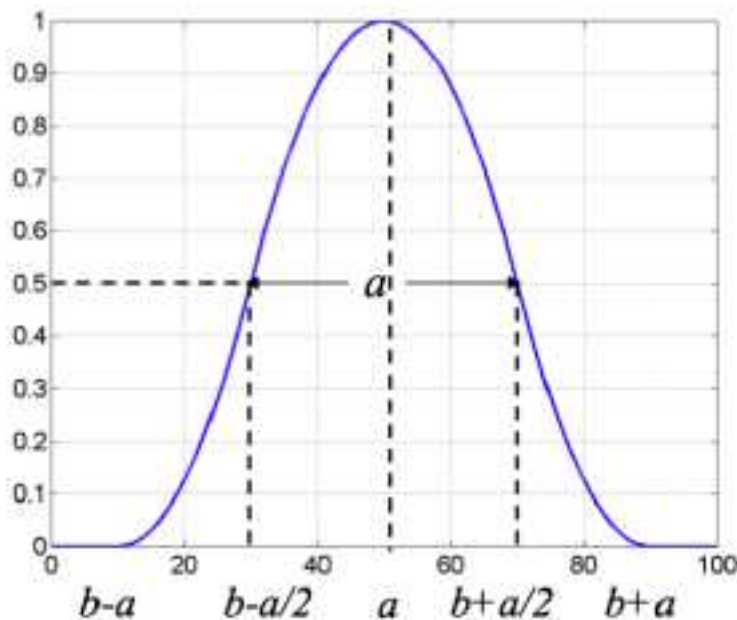




# Funciones de pertenencia: función Gausiana

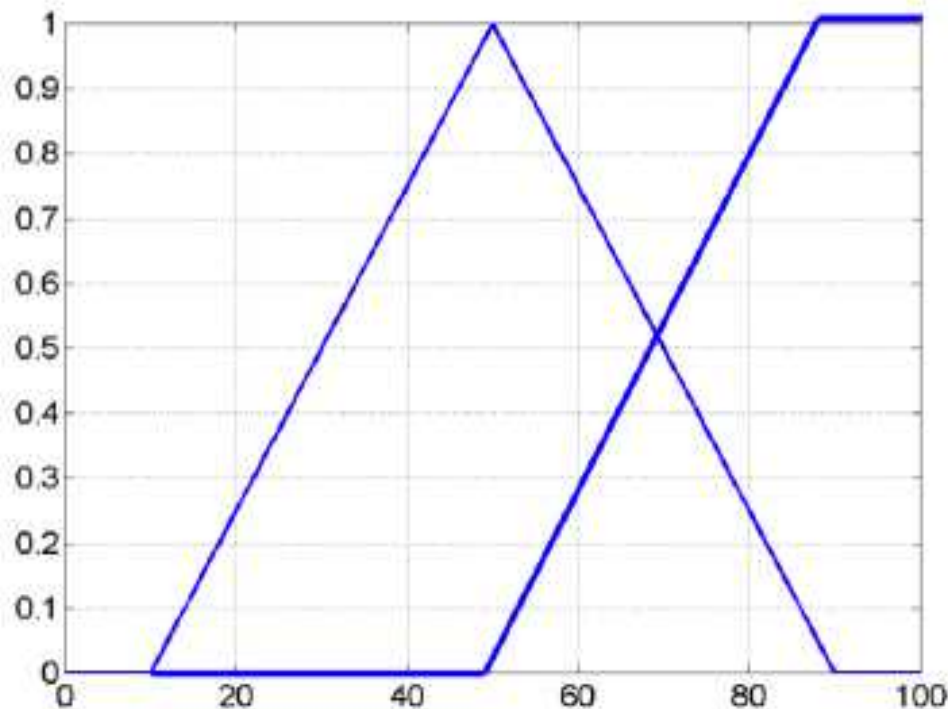


Ejemplo, cercano a  $a$



# Funciones de pertenencia simples

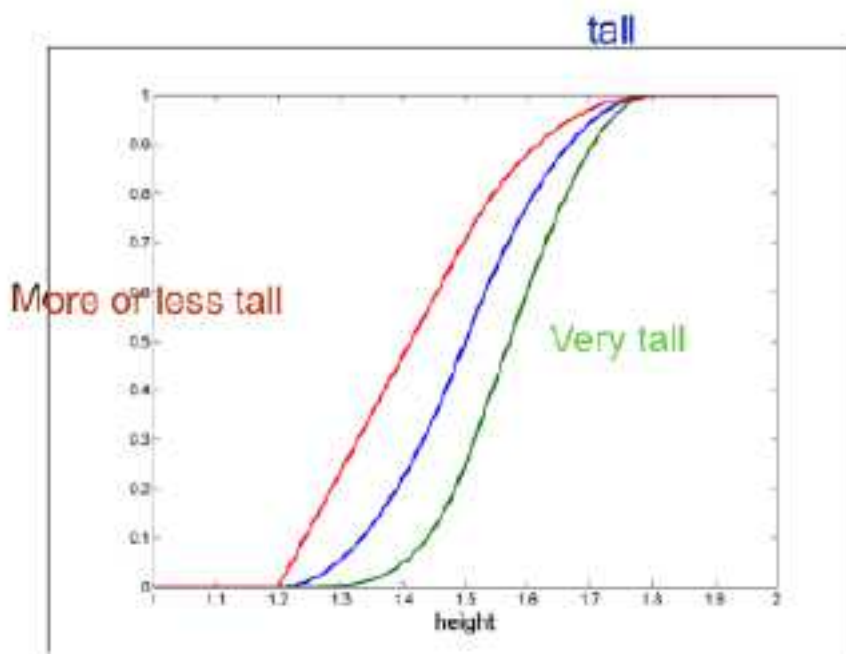
- ▶ Triangular, trapezoidal  $\Rightarrow$  Las que usaremos, + sencillas de calcular.
- ▶ Más sencillas de representar y calcular



# Modificadores lingüísticos : Operan sobre la función de pertenencia.

► Modifican el significado de un conjunto borroso Por ejemplo: Al cuadrado, w3, etc

- Muy:  $\mu(x)^2$
- Más o menos:  $\mu(x)^{1/2}$
- Ligeramente:  $\mu(x)^{1/3}$
- Extremadamente:  $\mu(x)^3$



# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

**Lógica Borrosa**

Introducción

Representación: conjuntos borrosos

**Operadores Borrosos**

Reglas Borrosas

# Operadores Borrosos Básicos

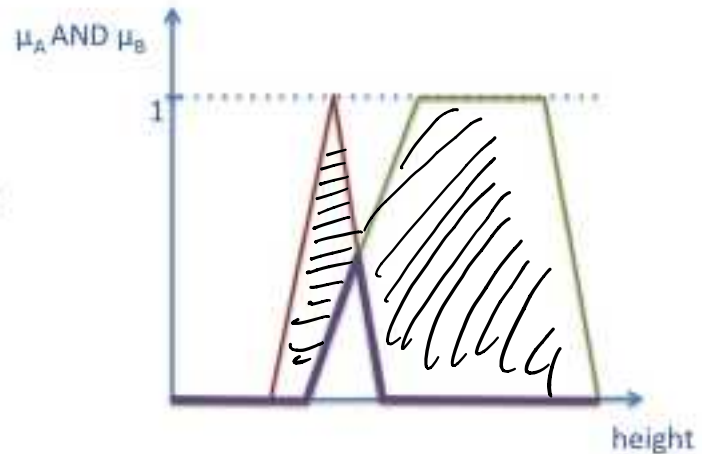
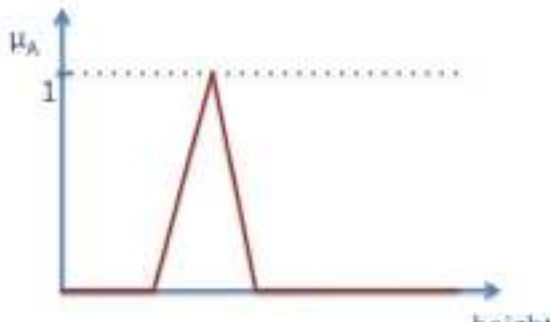
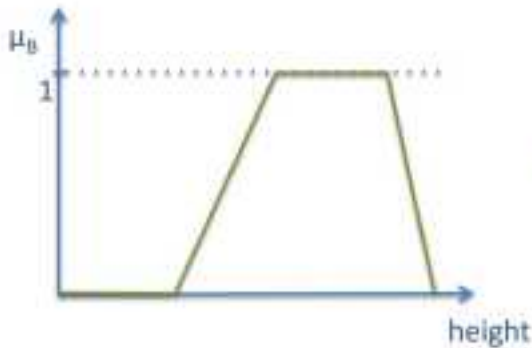
- ▶ **Conjunción:** intersección de conjuntos borrosos
  - El mínimo en cada una de las  $x$
  - Lo que comparten, el área.
  - El menor de ambos para cada  $x$
- ▶ **Disyunción:** unión de conjuntos borrosos
  - Las dos juntas, la suma de ambas.
  - El máximo en cada  $x$  de las dos.
- ▶ **Negación:** conjunto borroso complementario
  - Los valores inversos ( $1 - \text{valor}$ )
  - para cada posible  $x$ .
- ▶ Se pueden definir de distintas formas
  - ▶ Pero deben respetar ciertas propiedades
  - ▶ Es una generalización de la lógica clásica o de la teoría de conjuntos clásica

# Intersección de conjuntos borrosos: operador AND

$$\mu_A \wedge \mu_B(x) = \min\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}$$

# Intersección de conjuntos borrosos: operador AND

$$\mu_A \wedge \mu_B(x) = \underline{\min}\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}$$



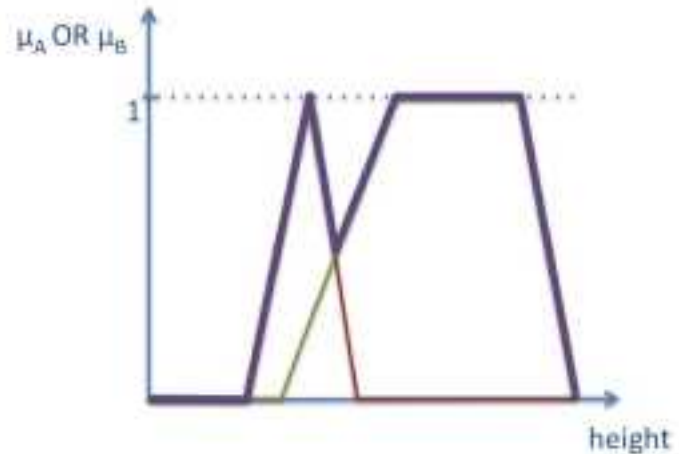
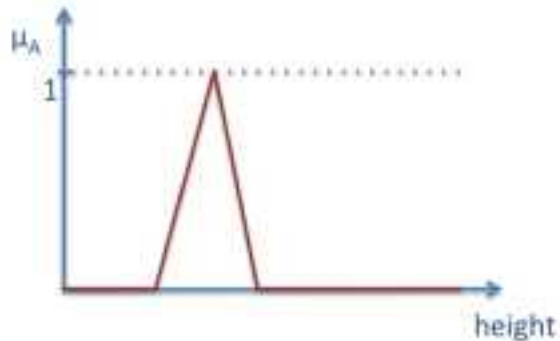
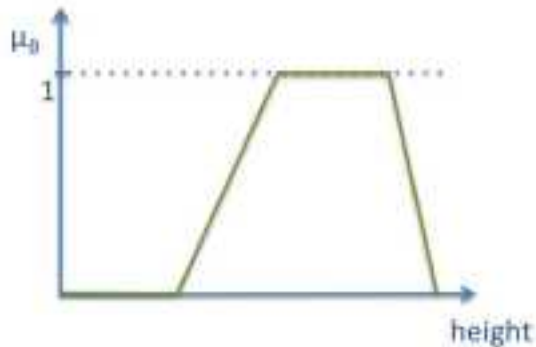
# Unión de conjuntos borrosos: operador OR

$$\mu_A \vee \mu_B(x) = \max\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}$$



# Unión de conjuntos borrosos: operador OR

$$\mu_A \vee \mu_B(x) = \max\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}$$

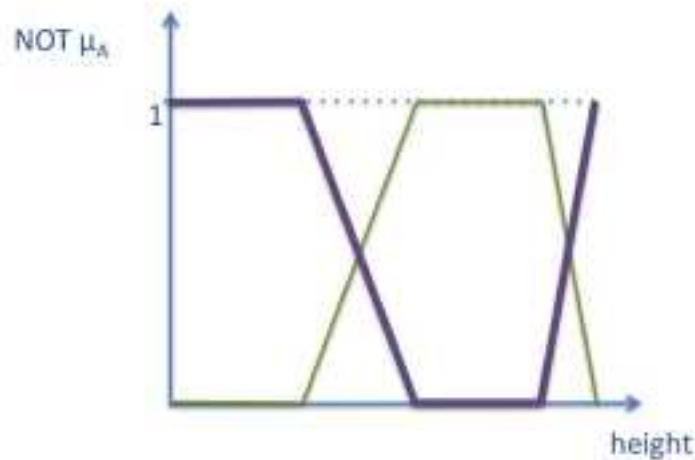
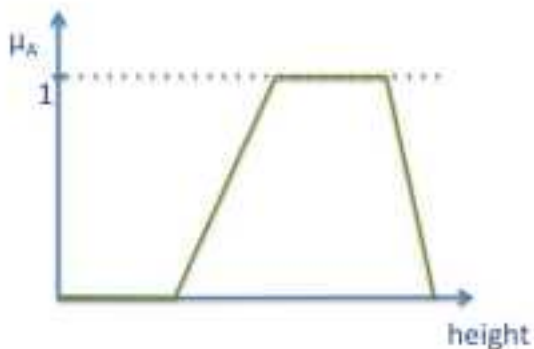


# Complemento de conjuntos borrosos: operador NOT

$$\neg\mu_A = 1 - \mu_A(x)$$

# Complemento de conjuntos borrosos: operador NOT

$$\neg \mu_A = 1 - \mu_A(x)$$



# En este tema

## Incertidumbre

Razonamiento Probabilístico

Redes Bayesianas

Razonamiento Probabilístico en el tiempo

**Lógica Borrosa**

Introducción

Representación: conjuntos borrosos

Operadores Borrosos

**Reglas Borrosas**

# Reglas Borrosas

**SI  $p$  ENTONCES  $q$**

► Reglas Nítidas (**modus ponens**)

- Si  $p$  es cierto, entonces  $q$  también es cierto
- Ejemplo

**SI el semáforo está rojo    ENTONCES parar el coche**

# Reglas Borrosas

**SI  $p$  ENTONCES  $q$**

► Reglas Nítidas (**modus ponens**)

- Si  $p$  es cierto, entonces  $q$  también es cierto
- Ejemplo

**SI el semáforo está rojo  
el semáforo está rojo**

**ENTONCES parar el coche**

**Por lo tanto paro el coche**

# Reglas Borrosas

**SI p ENTONCES q**

- ▶ Reglas Nítidas (**modus ponens**)
 

$$\begin{array}{l} p \rightarrow q \\ p \text{ es cierto} \\ \hline q \text{ es cierto} \end{array}$$
- ▶ Si p es cierto, entonces q también es cierto
- ▶ Ejemplo

**SI el semáforo está rojo      ENTONCES parar el coche**  
**el semáforo está rojo**  
**Por lo tanto paro el coche**

- ▶ Reglas Borrosas
  - ▶ Si p es cierto en un grado, entonces q también es cierto en un grado
  - ▶ Ejemplo

**SI temperatura muy alta      ENTONCES poner termostato muy bajo**

# Reglas Borrosas

**SI p ENTONCES q**

► Reglas Nítidas (**modus ponens**)

- Si p es cierto, entonces q también es cierto
- Ejemplo

**SI el semáforo está rojo      ENTONCES parar el coche**  
**el semáforo está rojo**  
**Por lo tanto paro el coche**

► Reglas Borrosas

- Si p es cierto en un grado, entonces q también es cierto en un grado
- Ejemplo

**SI temperatura muy alta      ENTONCES poner termostato muy bajo**  
**temperatura de 32 grados**  
**Por lo tanto ¿termostato?**



# Reglas Borrosas

**SI p ENTONCES q**

► Reglas Nítidas (**modus ponens**)

- Si p es cierto, entonces q también es cierto
- Ejemplo

**SI el semáforo está rojo  
el semáforo está rojo**

**ENTONCES parar el coche**

**Por lo tanto paro el coche**

► Reglas Borrosas

- Si p es cierto en un grado, entonces q también es cierto en un grado
- Ejemplo

**SI temperatura muy alta  
temperatura de 32 grados**

**temperatura alta**

**ENTONCES poner termostato muy bajo**

**Por lo tanto ¿termostato?**

**Por lo tanto ¿termostato?**

# Controlador Borroso

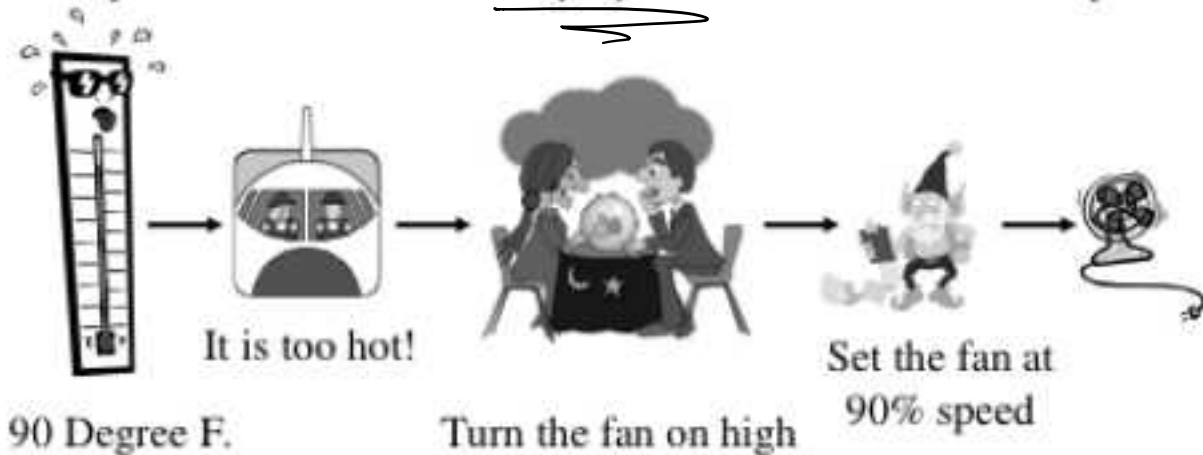
Sistema de reglas borrosas

Entrada de datos  
artificial  $\Rightarrow$  Borrosificar el dato  $\Rightarrow$

Base conocimiento  
Reglas borrosas.

Desborrosificar  
que debe hacer realmente.

Input  $\rightarrow$  Fuzzifier  $\rightarrow$  Fuzzy System  $\rightarrow$  Defuzzifier output



# Inferencia con reglas borrosas: 4 pasos

- ▶ **Método de Mandami**: el método típico de **inferencia borrosa**
  - ▶ Construyó un sistema de reglas borrosas para controlar el sistema de vapor de una caldera
  - ▶ Las reglas se obtuvieron de expertos experimentados

1. **Fuzzificar (borrosificar) las entradas**

2. **Evaluación de las reglas (inferencia)**

3. **Agregación de los consecuentes**

4. **Defuzzificar (deborrosificar) el resultado**

*Hallar los distintos valores que toman en cada uno de la unidad.*

1° *func. mínimo input y antecedente*  
 2° *Cortar consecuente con la salida del anterior*

*Hallar func. máximo de los consecuentes*

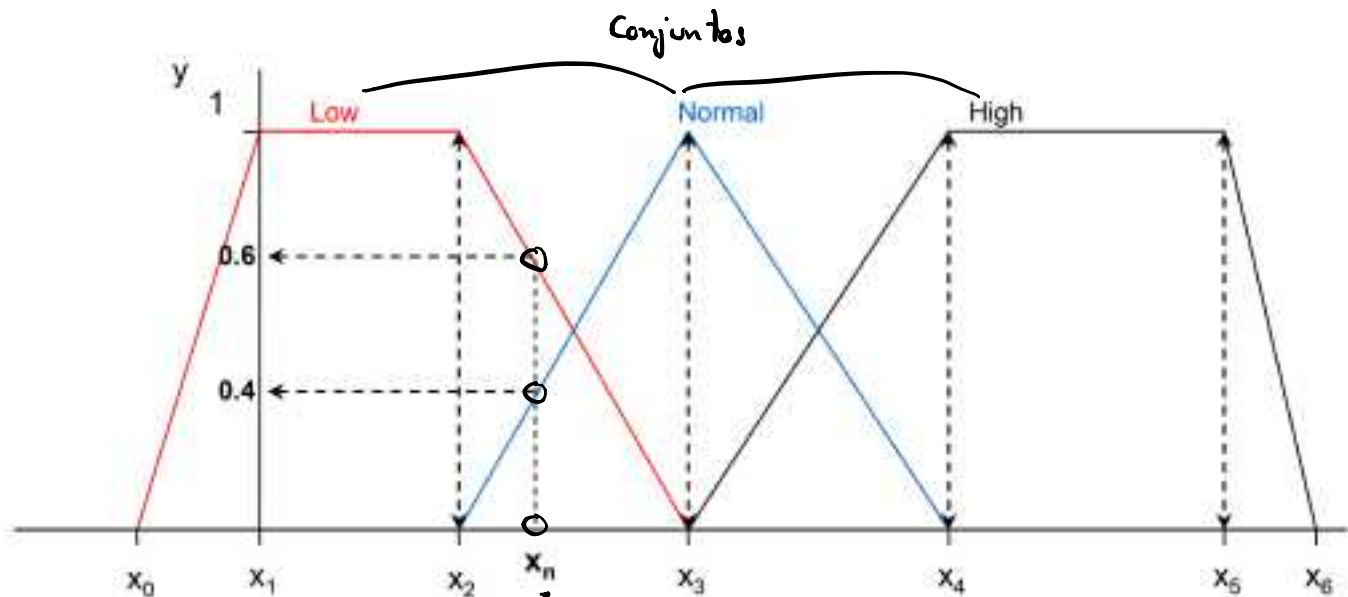
*Coger el valor del centro de gravedad.*

# Paso 1: Fuzzificar las entradas

Determinar en qué grado la entrada nítida pertenece a los conjuntos borrosos

Determinar en qué grado el valor de la variable de entrada pertenece a los conjuntos borrosos que definen esa variable

► Ejemplo: entrada  $x_n$



Entrada nítida  $\Rightarrow$  En qué grado pertenece a los 3 conjuntos.

► Ejemplo: entrada fuzzificada:  $x_n$  es baja en grado 0.6, normal en grado 0.4 y alta en grado 0.0

## Paso 2: Evaluación de reglas

Cálculo del antecedente

## Paso 2: Evaluación de reglas

### Cálculo del antecedente

- ▶ Determinar en qué medida las entradas fuzzificadas verifican el antecedente de las reglas
- ▶ Se calcula la **similitud**  $S$  entre el antecedente y la entrada correspondiente

## Paso 2: Evaluación de reglas

### Cálculo del antecedente

- ▶ Determinar en qué medida las entradas fuzzificadas verifican el antecedente de las reglas
- ▶ Se calcula la **similitud**  $S$  entre el antecedente y la entrada correspondiente
  - ▶ Si la temperatura es **caliente** entonces poner el ventilador alto
  - ▶ La temperatura es **tibia**

## Paso 2: Evaluación de reglas

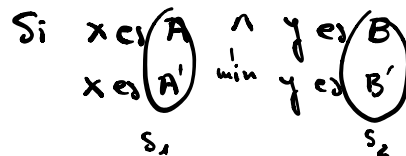
### Cálculo del antecedente

- ▶ Determinar en qué medida las entradas fuzzificadas verifican el antecedente de las reglas
- ▶ Se calcula la **similitud**  $S$  entre el antecedente y la entrada correspondiente
  - ▶ Si la temperatura es **caliente** entonces poner el ventilador alto
  - ▶ La temperatura es **tibia**

$$S = \max_T \{ \min(\text{caliente}(T), \text{tibia}(T)) \}$$



## Paso 2: Evaluación de reglas



### Cálculo del antecedente

- Determinar en qué medida las entradas fuzzificadas verifican el antecedente de las reglas
- Se calcula la similitud  $S$  entre el antecedente y la entrada correspondiente
  - Si la temperatura es **caliente** entonces poner el ventilador alto
  - La temperatura es **tibia**

$$S = \max_T \{ \min(\text{caliente}(T), \text{tibia}(T)) \}$$

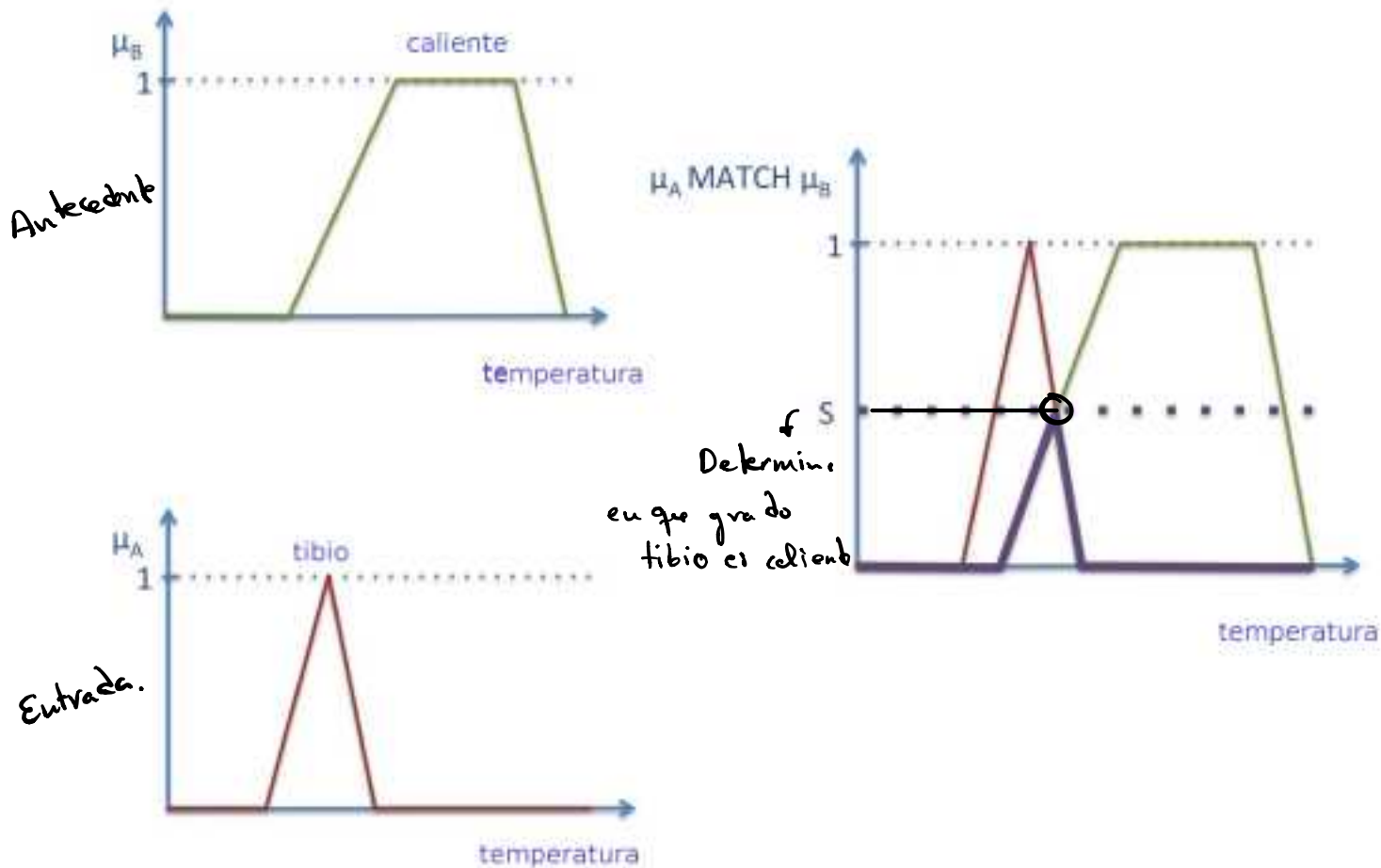
El pico mas alto del AND del input y consecuente.

- Antecedentes múltiples

- **AND** conjunción de antecedentes  $\rightarrow$  MIN
- OR: disyunción de antecedentes  $\rightarrow$  MAX

de los antecedentes  
de los antecedentes

## Paso 2: Evaluación de reglas



## Paso 2: Evaluación de reglas

Cálculo del consecuente

## Paso 2: Evaluación de reglas

Si: antecedente  $\rightarrow$  consecuente  
 $\downarrow$   $\downarrow$   
 0.8 0.8

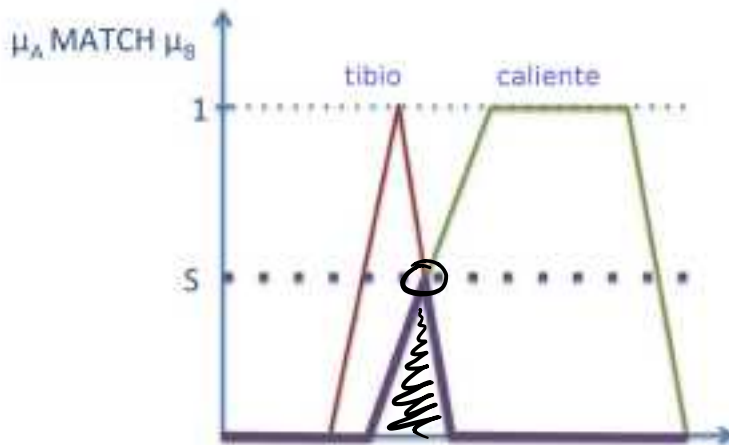
### Cálculo del consecuente

- Método más común: cortar la función de pertenencia del consecuente al nivel que marca la similitud  $S$  del antecedente

$$Q(x) = \min(S, \mu_C(x))$$

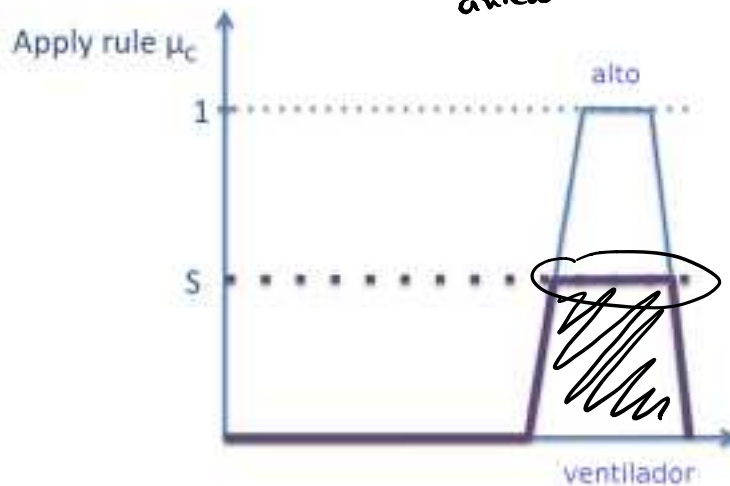
donde  $C$  es el conjunto borroso del consecuente

## Paso 2: Evaluación de reglas



*Antecedente*

*No puedo afirmar  
con mayor grado que el  
anterior, then?*



## Paso 3: Agregación de consecuentes

- ▶ Agregación: unificación de las salidas de todas las reglas
  - ▶ Combina las funciones de pertenencia obtenidas para todos los consecuentes en un sólo conjunto borroso
- ▶ Se puede hacer de distintas formas
- ▶ Nosotros utilizaremos el *máximo*: **unión de los consecuentes**

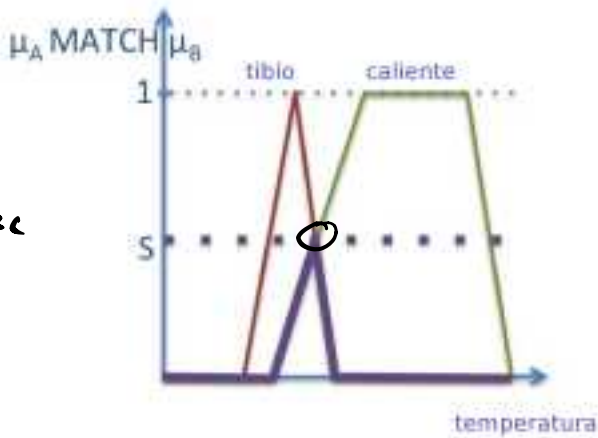
## Paso 3: Agregación de consecuentes

- ▶ Agregación: unificación de las salidas de todas las reglas
  - ▶ Combina las funciones de pertenencia obtenidas para todos los consecuentes en un sólo conjunto borroso
- ▶ Se puede hacer de distintas formas
- ▶ Nosotros utilizaremos el *máximo*: unión de los consecuentes
- ▶ Ejemplo
  - ▶ Si la temperatura es caliente entonces poner el ventilador alto
  - ▶ Si la temperatura es fría entonces poner el ventilador bajo
  - ▶ La temperatura es tibia

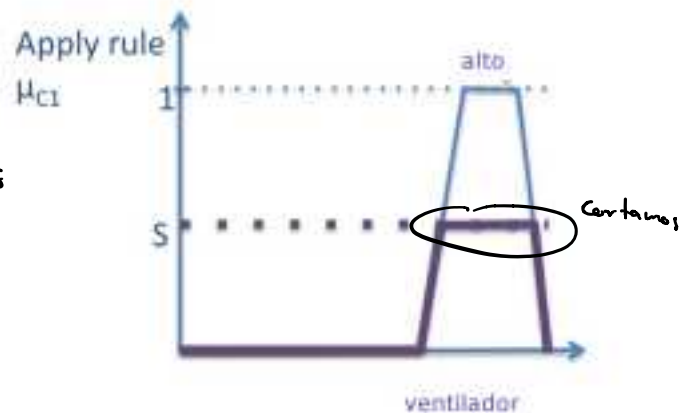
# Paso 3: Agregación de consecuentes

Regla 1

Antec

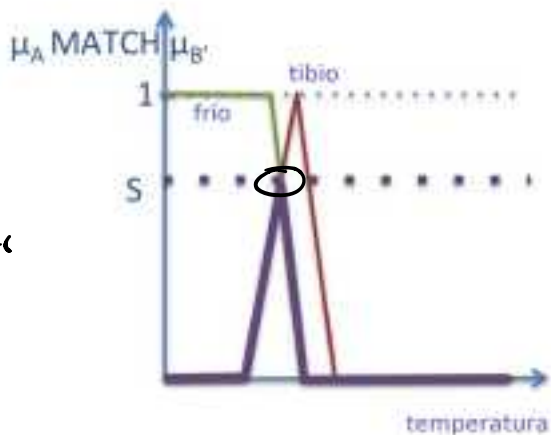


Cons

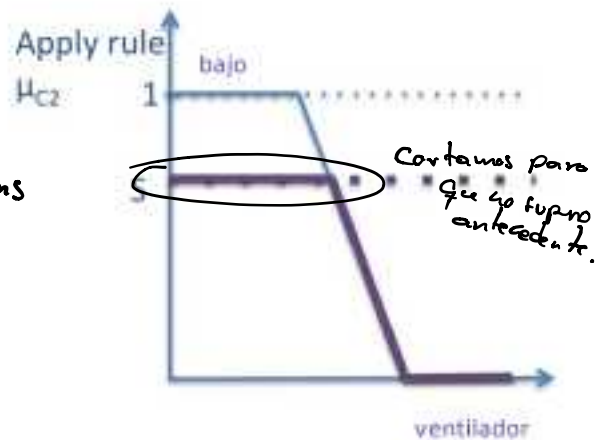


Regla 2

Antec

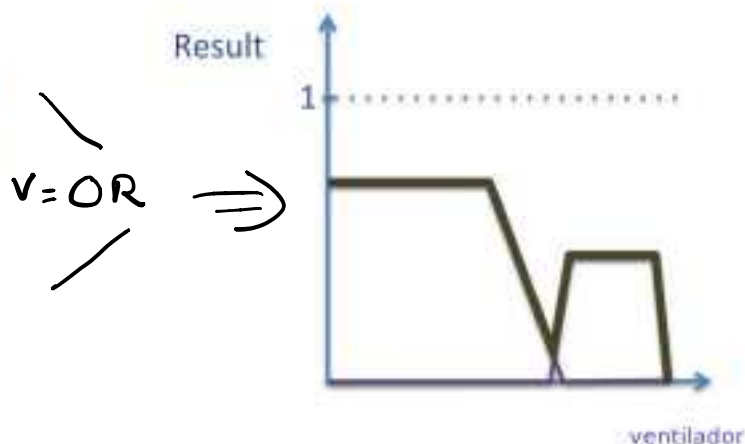
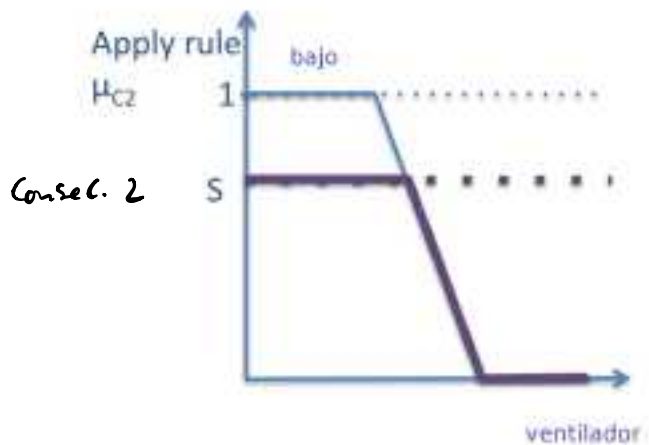
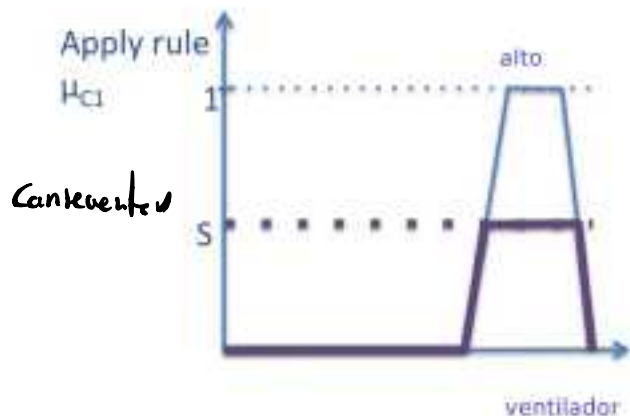


Cons





# Paso 3: Agregación de consecuentes



## Paso 4: Defuzzificación

Convertir el resultado en un valor nítido

► Distintos métodos

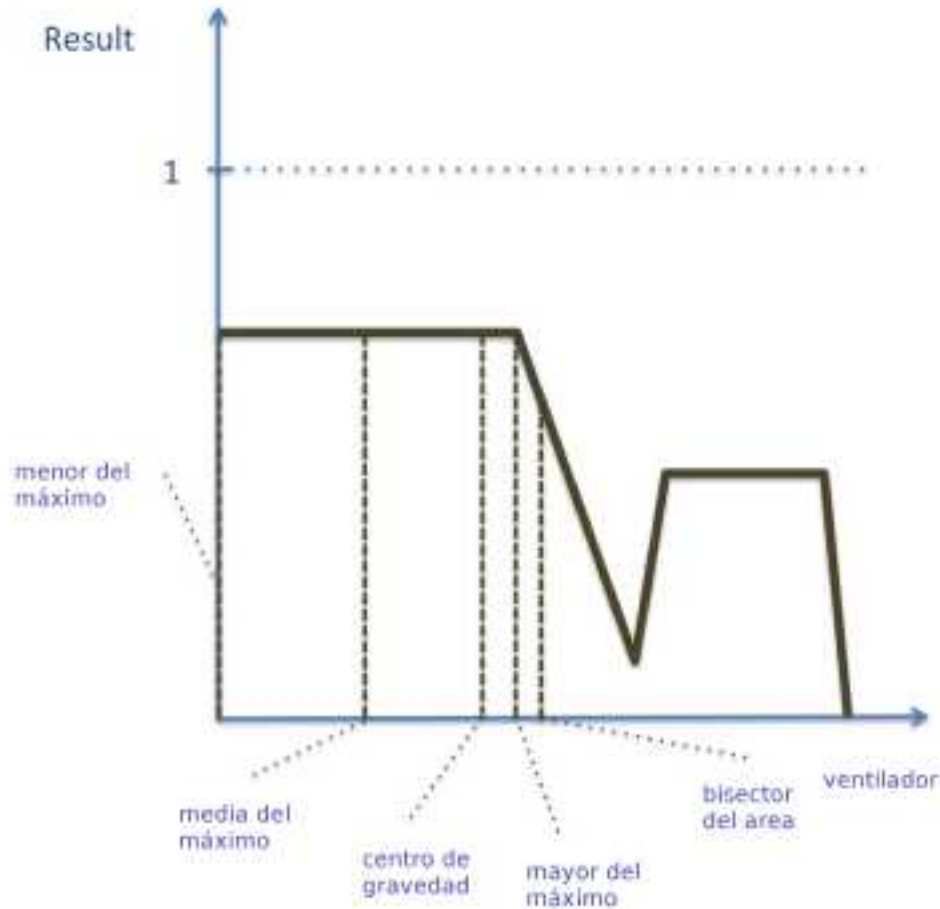
- Más común: **centro de gravedad** o centroide del área

► Otros:

- Bisector del área
- Menor del máximo
- Media del máximo
- Mayor del máximo

↳ La  $x$  del centro de gravedad  
equilibrio.

## Paso 3: Defuzzificación



# Lógica Borrosa

## ► Ventajas

- Representa la vaguedad del lenguaje de forma natural
- Generaliza los conjuntos nítidos
- Permite diseños flexibles desde el punto de vista ingenieril
- $\left\{ \begin{array}{l} \text{► Buen rendimiento} \\ \text{► Métodos simples de implementar} \end{array} \right.$
- ► ¡Normalmente funcionan bien!

## ► Desventajas

- Hay que diseñar las funciones de pertenencia
- Normalmente requiere de un ajuste fino de los parámetros
- La defuzzificación puede producir resultados no deseados

## ► Herramientas

- Matlab (Fuzzy Toolbox)
- FuzzyClips