



Lógica Difusa

JAIME ALBERTO GUZMAN LUNA, Ph.D

CURSO GRUPO BANCOLOMBIA



Contenido

- Introducción a la lógica difusa
- Conjuntos difusos y variables lingüísticas
- Razonamiento aproximado



Introducción

Lógica difusa

Caso de estudio

- El ser humano posee grandes habilidades para comunicar su experiencia empleando reglas lingüísticas vagas.
- Un cocinero da instrucciones para tostar pan:



1. Cortar dos rebanadas de pan medianas.
2. Poner el horno a temperatura alta.
3. Tostar el pan hasta que quede de color ligeramente marrón.

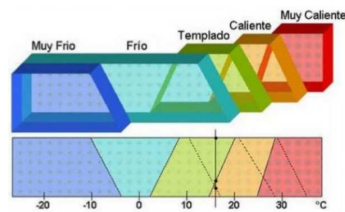


- El ser humano lo entiende
- Que pasa con las máquinas?
 - La lógica convencional no es adecuada para procesar este tipo de reglas.

¿Qué es la Lógica Difusa?

Definición.

- El concepto de Lógica Difusa fue creado por Lofti A. Zadeh, Universidad de Berkeley (California). 1974.
- Es una lógica multivaluada que permite representar matemáticamente la **incertidumbre** y la **vaguedad**, proporcionando herramientas formales para su tratamiento.



Aplicaciones

Vida cotidiana



Electrodomésticos de uso común



Control de tráfico

Artículos

APROXIMACIÓN A LA MEDICIÓN DEL CAPITAL INTELECTUAL ORGANIZACIONAL APLICANDO SISTEMAS DE LÓGICA DIFUSA*

Santiago Medina Hurtado**
Esteban Zuluaga Laverne***
Daniel López Pedraza***
Fabián Granda Mayo****

DYNA, Volumen 76, Número 159, p. 67-76, 2009. ISSN electrónico 2346-2183. ISSN impreso 0012-7353.

MODELO DE APOYO A LA COMERCIALIZACIÓN DE ELECTRICIDAD USANDO LÓGICA DIFUSA Y APRENDIZAJE DE MÁQUINA

JULIAN MORENO, DEMETRIO OVALLE

Diseño de un sistema experto difuso: Evaluación de riesgo crediticio en firmas comisionistas de bolsa para el otorgamiento de recursos financieros

Artículo (PDF Available) in *Estudios Gerenciales* 23(104) July 2007 with 86 Reads

Santiago Medina Hurtado
JAF 179, National University of Colombia

Oscar Mencho Lopez
JAF 179, National University of Colombia



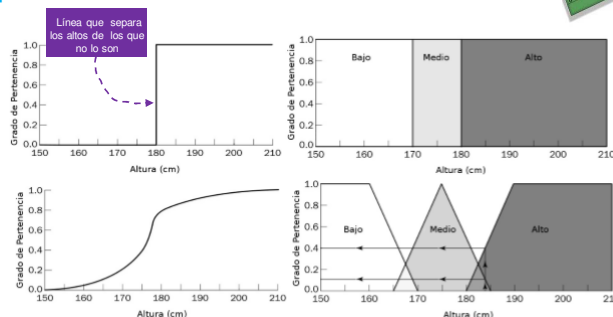
Conjuntos difusos y variables lingüísticas

Conjuntos difusos

■ Altura de una población de individuos

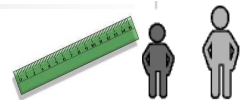
■ Caso: “persona alta”.

- Conjuntos clásicos (crisp)
 - Grado de pertenencia.
 - Un individuo: pertenece a un conjunto (1) ó NO pertenece a un conjunto (0)
- Conjuntos Difusos (fuzzy)
 - Grado de pertenencia.
 - Se expresa mediante un entero en el intervalo [0,1]
 - Conjunto difuso.
 - Se define como una clase en la que hay una progresión gradual desde la pertenencia al conjunto hasta la no pertenencia



el conjunto difuso permite expresar que Carlos tiene un grado de pertenencia al conjunto de los altos en $\mu_A(\text{Altura}) = 0.82$

Nombre	Altura	Crisp	Fuzzy
Paco	2.05	1	1.0
Juan	1.95	1	1.0
Tomás	1.87	1	0.95
Carlos	1.80	1	0.82
Pedro	1.79	0	0.71
Andrés	1.60	0	0.036



Variables Lingüísticas

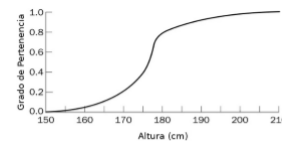
■ Variables Lingüísticas

- Son términos que describen algún concepto que usualmente tiene asociados valores vagos o difusos.

Variable lingüística	Valores típicos
temperatura	caliente, frío
altura	baja, media, alta
velocidad	lenta, normal, rápida

■ Universo del discurso

- Todos los posibles valores que puede tomar una determinada variable (eje horizontal de la gráfica)



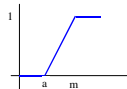
El Universo del discurso:
Para la variable Altura corresponde con el eje horizontal de las gráficas, desde 150 a 210cm

Funciones de pertenencia

- Algunas de las funciones de pertenencia más utilizadas son:

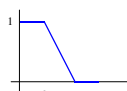
■ Función GAMMA (Γ):

$$\mu(x) = \begin{cases} 0 & \text{para } x \leq a \\ \frac{x-a}{m-a} & \text{para } a < x < m \\ 1 & \text{para } x \geq m \end{cases}$$



■ Función L

Puede definirse simplemente como 1 menos la función GAMMA



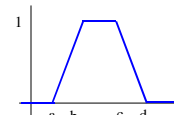
■ Función LAMBDA o triangular

$$\mu(x) = \begin{cases} 0 & \text{para } x \leq a \\ \frac{x-a}{m-a} & \text{para } a < x \leq m \\ \frac{b-x}{b-m} & \text{para } m < x \leq b \\ 0 & \text{para } x > b \end{cases}$$



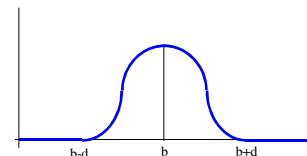
■ Función PI o trapezoidal

$$\mu(x) = \begin{cases} 0 & \text{para } x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{para } a < x \leq b \\ 1 & \text{para } b < x \leq c \\ \frac{d-x}{d-c} & \text{para } c < x \leq d \\ 0 & \text{para } x > d \end{cases}$$



■ Función Π

$$\mu_{\Pi}(x) = \begin{cases} \mu_S(x) & \text{para } x \leq b \\ \mu_Z(x) & \text{para } x > b \end{cases}$$



Operaciones básicas Conjuntos Difusos

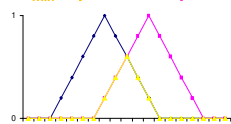
Operador Intersección (conjunción)

- Dados dos conjuntos difusos A y B, su intersección vendrá definida por:

$$\mu_{A \cap B}(x) = i(\mu_A(x), \mu_B(x))$$

- Las funciones i que verifican las propiedades que se esperan de una conjunción se llaman **normas triangulares (t-normas)**.
- La t-norma más usual es:

- t-norma del mínimo**
 $i_{\min}(\alpha, \beta) = \min(\alpha, \beta)$



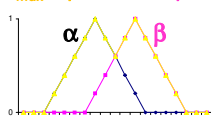
Operador Unión (disjunción)

- Dados dos conjuntos difusos A y B, su unión vendrá definida por:

$$\mu_{A \cup B}(x) = u(\mu_A(x), \mu_B(x))$$

- Las funciones u para una disjunción se llaman **conormas triangulares (t-conormas)**.
- Si consideramos como complemento la función $c(u) = 1 - u$, las t-conormas correspondientes a las t-normas anteriores son:

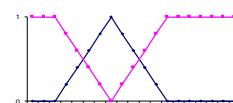
- t-conorma del máximo**
 $u_{\max}(\alpha, \beta) = \max(\alpha, \beta)$



Operador Complemento (negación)

- Dado un conjunto difuso A, su complemento vendrá definido por:
 $\mu_{\bar{A}}(x) = c(\mu_A(x))$
- La función c para el complemento más utilizada es:

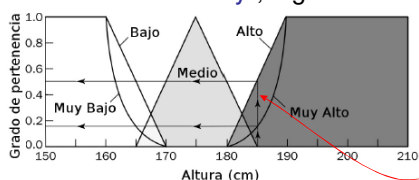
$$c(\alpha) = 1 - \alpha$$



Modificadores

- Una variable lingüística puede emplear modificadores para cambiar la forma de los conjuntos difusos.

- Adverbios como “muy”, “ligeramente”, “un poco”, etc...

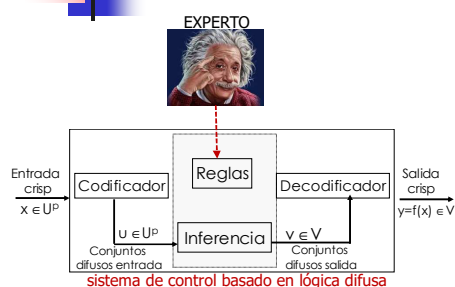


- Carlos, elemento del conjunto “alto”
 - un grado de pertenencia de 0.5
- Es también miembro del conjunto de los “muy altos”
 - un grado de pertenencia de 0.15, lo cual es razonable

Nombre del modificador	Descripción del modificador
very (muy)	y^2
somewhat (algo)	$y^{1/3}$
more-or-less (más o menos)	$y^{1/2}$
extremely (extremadamente)	y^3
.....

Razonamiento aproximado

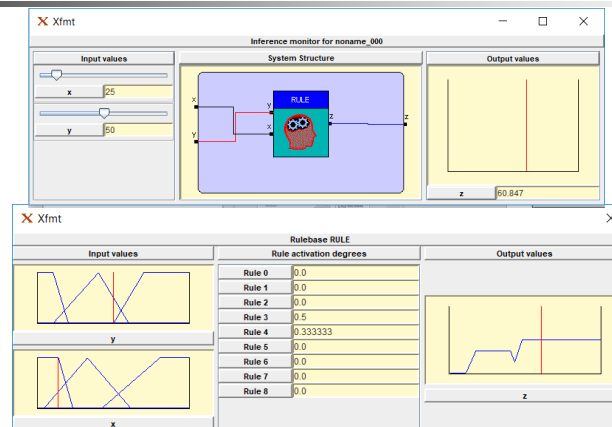
Inferencia Difusa



- La **inferencia difusa** puede definirse como el proceso de obtener un valor de salida para un valor de entrada empleando la teoría de conjuntos difusos.
- **Inferencia de Mamdani**
 - Propuesto por Ebrahim Mamdani en 1975.
 - El proceso se realiza en cuatro pasos:
 1. Fuzificación de las variables de entrada.
 2. Evaluación de las reglas.
 3. Agregación de las salidas de las reglas.
 4. Defuzificación.

Ejemplo de inferencia

XFUZZY:

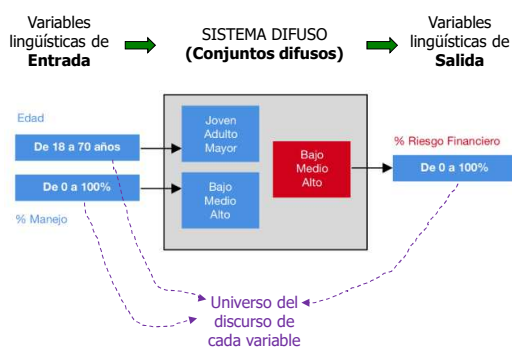


Ejemplo: Definición del problema

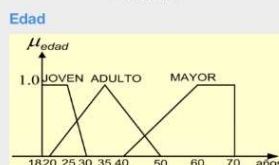
Enunciado del
Problema

- Una compañía de seguros, necesita **evaluar el riesgo financiero** de sus clientes que requieren póliza de seguros contra accidentes automovilísticos.
- Para evaluar el riesgo financiero se toma en cuenta **la edad** del asegurado y su **porcentaje de manejo** durante el año
- Hallar :
 - Para el caso de una persona con **25 años de edad** y **50% de porcentaje de manejo**, encuentre el valor del riesgo financiero.

Ejemplo: Configuración del sistema (1)



FUNCIONES DE PERTENENCIA DE ENTRADA



FUNCIONES DE PERTENENCIA DE SALIDA



Ejemplo: Configuración del sistema (2)

Variables del sistema

Entrada

x: Edad

y: % Manejo

Salida

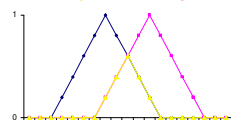
z: % Riesgo Financiero

Operadores de las reglas

- Operador Intersección (conjunción)

- t-norma del mínimo

$$i_{\min}(\alpha, \beta) = \min(\alpha, \beta)$$



Reglas de inferencia difusa

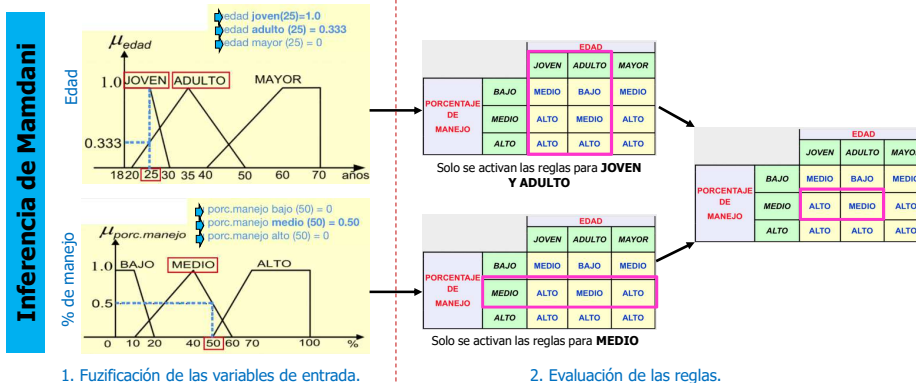
		EDAD		
		JOVEN	ADULTO	MAYOR
PORCENTAJE DE MANEJO	BAJO	MEDIO	BAJO	MEDIO
	MEDIO	ALTO	MEDIO	ALTO
	ALTO	ALTO	ALTO	ALTO

9 reglas

Regla: If x is A1 AND y is B2 THEN z is C3
 x: Edad (A1: joven)
 y: Porcentaje de manejo (B2: medio)
 z: Riesgo Financiero (C3: alto)

Ejemplo: uso de inferencia (1)

Para el caso de una persona con 25 años de edad y 50% de porcentaje de manejo, encuentre el valor del riesgo financiero.



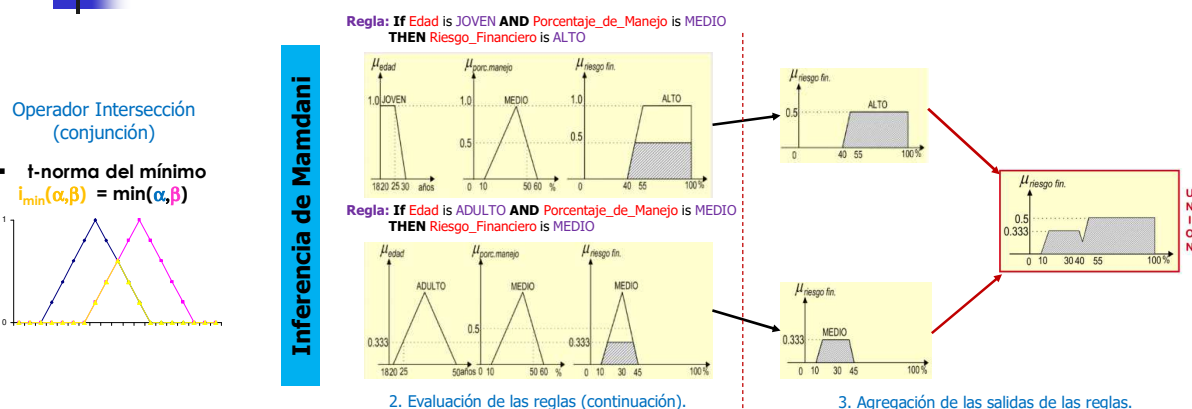
FACULTAD DE MINAS
Sede Medellín

SINTELWEB
Grupo de Investigación
Sistemas Inteligentes Web



UNIVERSIDAD
NACIONAL
DE COLOMBIA

Ejemplo uso de inferencia (2)



FACULTAD DE MINAS
Sede Medellín

SINTELWEB
Grupo de Investigación
Sistemas Inteligentes Web

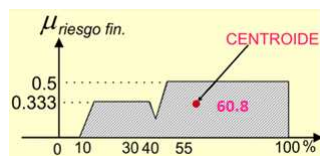


UNIVERSIDAD
NACIONAL
DE COLOMBIA

Ejemplo uso de inferencia (3)

Inferencia de Mamdani

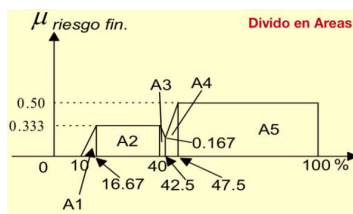
VALOR NUMÉRICO DE SALIDA



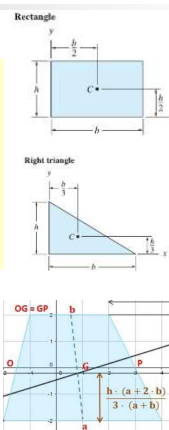
Resultado: El riesgo financiero calculado para este cliente es de **60.847%**

4. Defuzificación.

CÁLCULO DE CENTROIDE



Centroides Parciales	Áreas Parciales	Área Total
C1= 14,447	A1= 1,11	A= 37,423
C2= 28,335	A2= 7,77	
C3= 40,834	A3= 0,625	
C4= 45,415	A4= 1,668	
C5= 73,75	A5= 26,25	
$C = (1/A)(C1A1 + C2A2 + C3A3 + C4A4 + C5A5)$		



Preguntas





Referencias

- Presentación basada en:
 - Carlos González Morcillo, Lógica difusa-una introducción práctica-Técnicas de Softcomputing.
 - https://www.esi.uclm.es/www/cglez/downloads/docencia/2011_Softcomputing/LogicaDifusa.pdf

