



# 人工智能



罗平 [luop@ict.ac.cn](mailto:luop@ict.ac.cn)

# 模糊计算

- **清晰的概念：**对象是否属于这个概念是明确的。
  - 例如；人、自然数、正方形。
- **模糊性的概念：**对象从属的界限是模糊的，随判断人的思维而定
  - “最大的”与“较大的”都是有区别的两个概念。但是它们的区别都是逐渐的，而不是突变的，两者之间并不存在明确的界限
  - 一个人很高或很胖，但是究竟多少厘米才算高，多少千克才算胖呢？高和胖都很模糊。
  - 饭什么时候才算熟了？衣服什么样才能算洗干净？
  - 例如：美不美？早不早？便宜不便宜？
- 在客观世界中，上述的模糊概念要比清晰概念多得多。

# 模糊计算

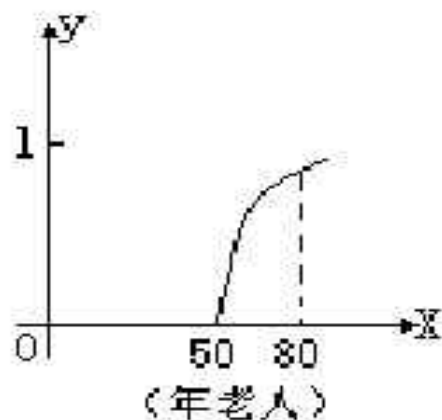
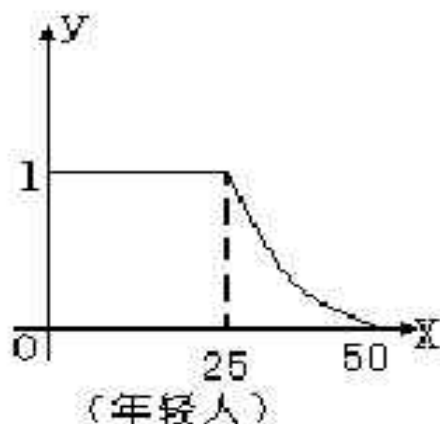
- “模糊不是罪过”：**模糊**  $\neq$  “糊涂”， $\neq$  “朦胧”， $\neq$  “傻冒”， $\neq$  “痴呆”
- 取得精确数据不可能或很困难
  - 例如：1粒种子肯定不能叫一堆，2粒也不是，3粒也不是……那末多少粒种子叫一堆呢？适当的界限在哪里呢？我们能否说1 2 3 4 5 6粒种子不叫一堆，而1 2 3 4 5 7粒种子叫一堆呢？
- 没有必要获取精确数据
  - 例如：要从一片西瓜地里找出一个最大的西瓜，那是件很麻烦的事。必须把西瓜地里所有的西瓜都找出来，再比较一下，才知道哪个西瓜最大。西瓜越多，工作量就越大。如果按通常说的，到西瓜地里去找一个较大的西瓜，这时精确的问题就转化成模糊的问题，反而容易多了。由此可见，适当的模糊能使问题得到简化。

# 模糊计算

- 美国加州大学扎德 (Zadeh, 1921–2017) 教授于1965年提出的模糊集合与模糊逻辑理论是模糊计算的数学基础。
  - ✓ 发表了文章《模糊集》(Fuzzy sets, Information and Control, 8, 338–353)
  - ✓ 主要用来处理现实世界中因模糊而引起的不确定性。
  - ✓ 模糊理论已经在推理、控制、决策等方面得到了非常广泛的应用

# 模糊计算

- 要使计算机能够模仿人脑，对复杂系统进行识别和判断，出路何在？
- 1965年扎德 (Zadeh) 教授开创了对“模糊数学”的研究。他认为数学是可以模糊的，主张从精度方面“后退”一步。他提出用隶属函数使模糊概念数学化。
  - 例如“年轻”和“年老”这两个模糊概念。扎德教授本人根据统计资料，拟合了这两个概念的隶属函数图象。图中横坐标表示年龄，纵坐标表示隶属程度。



# 模糊集的定义

- **定义** 设 $U$ 是给定论域， $\mu_F$ 是把任意 $u \in U$ 映射为 $[0, 1]$ 上某个实值的函数，即

$$\mu_F : U \rightarrow [0, 1]$$

- 则称  $\mu_F$  为定义在 $U$ 上的一个隶属函数，由  $\mu_F(u)$ （对所有  $u \in U$ ）**所构成**的集合 $F$ 称为 $U$ 上的一个模糊集， $\mu_F(u)$ 称为 $u$ 对 $F$ 的隶属度。
- 模糊集 $F$ 完全是由隶属函数 $\mu_F$ 来刻画的， $\mu_F$ 把 $U$ 中的每一个元素 $u$ 都映射为 $[0, 1]$ 上的一个值 $\mu_F(u)$ 。
- $\mu_F(u)$  的值表示 $u$ 隶属于 $F$ 的程度，其值越大，表示 $u$ 隶属于 $F$ 的程度越高。当  $\mu_F(u)$ 仅取0和1时，模糊集 $F$ 便退化为一个普通集合。

# 模糊集的定义

- 例5.15 设论域 $U=\{20, 30, 40, 50, 60\}$ 给出的是年龄，请确定一个刻画模糊概念“年轻”的模糊集 $F$ 。
- 解：由于模糊集是用其隶属函数来刻画的，因此需要先求出描述模糊概念“青年”的隶属函数。假设对论域 $U$ 中的元素，其隶属函数值分别为：

$$\mu_F(20) = 1, \mu_F(30) = 0.8, \mu_F(40) = 0.4, \\ \mu_F(50) = 0.1, \mu_F(60) = 0$$

则可得到刻画模糊概念“年轻”的模糊集

$$\mathbf{F}=\{ 1, 0.8, 0.4, 0.1, 0\}$$

# 随机与模糊：是否与多少

- **模糊性：**

**事件发生的程度，而不是一个事件是否发生。**

- **随机性：**

**描述事件发生的不确定性，即，一个事件发生与否**



# 模糊集表示

## ■ 离散且为有限论域表示方法

设论域  $U=\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  为离散论域, 则其模糊集可表示为:

$$F=\{\mu_F(u_1), \mu_F(u_2), \dots, \mu_F(u_n)\}$$

为了能够表示出论域中的元素与其隶属度之间的对应关系, 扎德引入了一种模糊集表示方式: 先为论域中的每个元素都标上其隶属度, 然后再用“+”号把它们连接起来, 即

$$F = \mu_F(u_1)/u_1 + \mu_F(u_2)/u_2 + \cdots + \mu_F(u_n)/u_n$$

也可写

$$F = \sum_{i=1}^n \mu_F(u_i)/u_i$$

其中,  $\mu_F(u_i)$  为  $u_i$  对  $F$  的隶属度; “ $\mu_F(u_i)/u_i$ ”不是相除关系, 只是一个记号; “+”也不是算术意义上的加, 只是一个连接符号。

# 模糊集表示

- 在这种表示方法中，当某个 $u_i$ 对F的隶属度=0时，可省略不写。

例如，模糊集F可表示为：

$$F = 1/20 + 0.8/30 + 0.6/40 + 0.2/50$$

有时，模糊集也可写成如下两种形式：

$$F = \{\mu_F(u_1)/u_1, \mu_F(u_2)/u_2, \dots, \mu_F(u_n)/u_n\}$$

或者

$$F = \{(\mu_F(u_1), u_1), (\mu_F(u_2), u_2), \dots, (\mu_F(u_n), u_n)\}$$

其中，前一种称为单点形式，后一种称为序偶形式。

# 模糊集表示

## 连续论域的表示方法

- 如果论域是连续的，则其模糊集可用一个实函数来表示。
  - 例如，扎德以年龄为论域，取 $U=[0, 100]$ ，给出了“年轻”与“年老”这两的模糊概念的隶属函数

$$\mu_{\text{年老}}(u) = \begin{cases} 0 & \text{当 } 0 \leq u \leq 50 \\ [1 + (\frac{5}{u-50})^2]^{-1} & \text{当 } 50 < u \leq 100 \end{cases} \quad \mu_{\text{年轻}}(u) = \begin{cases} 1 & \text{当 } 0 \leq u \leq 25 \\ [1 + (\frac{u-25}{5})^2]^{-1} & \text{当 } 25 < u \leq 100 \end{cases}$$

## 一般表示方法

- 不管论域 $U$ 是有限的还是无限的，是连续的还是离散的，扎德又给出了一种类似于积分的一般表示形式：

$$F = \int_{u \in U} \mu_F(u)/u$$

- 这里的记号不是数学中的积分符号，也不是求和，只是表示论域中各元素与其隶属度对应关系的总括。

# 模糊集的运算

- **定义** 设 $F$ 、 $G$ 分别是 $U$  上的两个模糊集，对任意 $u \in U$ ，都有 $\mu_F(u) = \mu_G(u)$ 成立，则称 $F$ 等于 $G$ ，记为 $F=G$ 。
- 设 $F$ 、 $G$ 分别是 $U$ 上的两个模糊集，对任意 $u \in U$ ，都有 $\mu_F(u) \leq \mu_G(u)$ 成立，则称 $F$ 包含 $G$ ，记为 $F \subseteq G$ 。

# 模糊集的运算

- **定义** 设F、G分别是U上的两个模糊集，则 $F \cup G$ 、 $F \cap G$ 分别称为F与G的并集、交集，它们的隶属函数分别为：

$$F \cup G: \mu_{F \cup G}(u) = \max_{u \in U} \{\mu_F(u), \mu_G(u)\}$$

$$F \cap G: \mu_{F \cap G}(u) = \min_{u \in U} \{\mu_F(u), \mu_G(u)\}$$

- **定义** 设F为U上的模糊集，称 $\neg F$ 为F的补集，其隶属函数为：

$$\neg F: \mu_{\neg F}(u) = 1 - \mu_F(u)$$

# 模糊集的运算

- 两个模糊集之间的运算实际上就是逐点对隶属函数作相应的运算。

- 例5.16 设 $U=\{1,2,3\}$ ,  $F$ 和 $G$ 分别是 $U$ 上的两个模糊集, 即

$$F=\text{小}=1/1+0.6/2+0.1/3$$

$$G=\text{大}=0.1/1+0.6/2+1/3$$

则  $F \cup G = (1 \vee 0.1)/1 + (0.6 \vee 0.6)/2 + (0.1 \vee 1)/3 = 1/1 + 0.6/2 + 1/3$

$$F \cap G = (1 \wedge 0.1)/1 + (0.6 \wedge 0.6)/2 + (0.1 \wedge 1)/3 = 0.1/1 + 0.6/2 + 0.1/3$$

$$\neg F = (1-1)/1 + (1-0.6)/2 + (1-0.1)/3 = 0.4/2 + 0.9/3$$

# “又矮又瘦”

- $U = \{\text{甲}, \text{乙}, \text{丙}, \text{丁}\}$

$A = \text{“矮子”}$       隶属函数  $(0.9, 1, 0.6, 0)$

$B = \text{“瘦子”}$       隶属函数  $(0.8, 0.2, 0.9, 1)$

- 找出  $C = \text{“又矮又瘦”}$

- $$\begin{aligned} C = A \cap B &= (0.9 \wedge 0.8, 1 \wedge 0.2, 0.6 \wedge 0.9, 0 \wedge 1) \\ &= (0.8, 0.2, 0.6, 0) \end{aligned}$$

- 因此， 甲和丙比较符合条件

# 描述数据

- 一组学生共10人，考试成绩为：
- 72 68 71 70 86
- 69 70 82 72 75
- 如何评价上述数据？

这些学生平均分  
73.5分

精确，但是不直观

这次考试成绩大多数在70分左右，个别在80分以上



# “大多在70分左右，个别在80分以上”

## ■ “大多数”

- $0.5/6 + 0.8/7 + 1/8 + 1/9 + 1/10$

## ■ “70分左右”

- $0.5/68 + 1/69 + 1/70 + 1/71 + 1/72 + 0.8/73 + 0.5/74 + 0.5/75$

## ■ “个别”

- $1/1 + 1/2 + 0.5/3$

## ■ “80分以上”

- $1/80 + 1/81 + 1/82 + \dots + 1/100$

# 对分数问题的分析

72	68	71	70	86
69	70	82	72	75

- 首先，对10个分数求‘70分左右’的隶属度：
  - $1 + 0.5 + 1 + 1 + 0 + 1 + 1 + 0 + 1 + 0.5 = 7$
  - 表示约7个人次在70分左右。
- 7对于‘大多数’的隶属度是0.8
  - $T(\text{“大多数”}) = 0.8$
- 80分以上有2人，2对于‘个别’的隶属度为1
  - $T(\text{“个别”}) = 1$

# 模糊关系的定义

- 笛卡尔积：设 $V$ 与 $W$ 是两个普通集合， $V$ 与 $W$ 的笛卡尔乘积为

$$V \times W = \{(v, w) \mid \text{任意 } v \in V, \text{ 任意 } w \in W\}$$

- 从 $V$ 到 $W$ 的关系 $R$ ： $V \times W$ 上的一个子集，即 $R \subseteq V \times W$

- 记为

$$V \xrightarrow{R} W$$

- 对于 $V \times W$ 中的元素 $(v, w)$ ，若 $(v, w) \in R$ ，则称 $v$ 与 $w$ 有关系 $R$ ；
- 若 $(v, w) \notin R$ ，则称 $v$ 与 $w$ 没有关系。

例子

# 模糊关系的定义

- **定义** 设 $F_i$ 是 $U_i$  ( $i=1, 2, \dots, n$ ) 上的模糊集, 则称

$$F_1 \times F_2 \times \dots \times F_n = \int_{u_1 \times u_2 \times \dots \times u_n} (\mu_{F_1}(u_1) \wedge \mu_{F_2}(u_2) \wedge \dots \wedge \mu_{F_n}(u_n)) / (u_1, u_2, \dots, u_n)$$

为 $F_1, F_2, \dots, F_n$ 的笛卡尔乘积, 它是 $U_1 \times U_2 \times \dots \times U_n$  上的一个模糊集。

- **定义** 在 $U_1 \times U_2 \times \dots \times U_n$ 上的一个 $n$ 元模糊关系 $R$ 是指以 $U_1 \times U_2 \times \dots \times U_n$ 为论域的一个模糊集, 记为

$$R = \int_{U_1 \times U_2 \times \dots \times U_n} \mu_R(u_1, u_2, \dots, u_n) / (u_1, u_2, \dots, u_n)$$

# 模糊关系的定义 U, V 是论域

- **例** 设有一组学生  $U=\{u_1, u_2\}=\{\text{秦学}, \text{郝玩}\}$ , 一些在计算机上的活动  $V=\{v_1, v_2, v_3\}=\{\text{编程}, \text{上网}, \text{玩游戏}\}$
- 并设每个学生对各种活动的爱好程度分别为  $\mu_F(u_i, v_j)$   
 $i=1, 2; j=1, 2, 3$ , 即


$$\begin{aligned}\mu_R(\text{秦学}, \text{编程}) &= 0.9, \mu_R(\text{秦学}, \text{上网}) = 0.6, \mu_R(\text{秦学}, \text{玩游戏}) = 0, \\ \mu_R(\text{郝玩}, \text{编程}) &= 0.2, \mu_R(\text{郝玩}, \text{上网}) = 0.3, \mu_R(\text{郝玩}, \text{玩游戏}) = 0.8\end{aligned}$$

- 则  $U \times V$  上的模糊关系  $R$  为

$$R = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.6 & 0 \\ 0.2 & 0.3 & 0.8 \end{bmatrix}$$

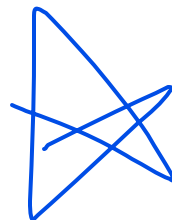
# 模糊关系的合成

- **定义** 设 $R_1$ 与 $R_2$ 分别是 $U \times V$ 与 $V \times W$ 上的两个模糊关系，则 $R_1$ 与 $R_2$ 的合成是从 $U$ 到 $W$ 的一个模糊关系，记为  $R_1 \circ R_2$ 。其隶属函数为

$$\mu_{R_1 \circ R_2}(u, w) = \bigvee \{ \mu_{R_1}(u, v) \wedge \mu_{R_2}(v, w) \}$$


其中， $\wedge$ 和 $\vee$ 分别表示取最小和取最大。

# 模糊关系合成举例



- **例 设有：**
- **一组学生  $U=\{u_1, u_2\}=\{\text{秦学}, \text{郝玩}\}$ ,**
- **一些在计算机上的活动  $V=\{v_1, v_2, v_3\}=\{\text{编程}, \text{上网}, \text{玩游戏}\}$**
- **一些对学生的评价  $G=\{g_1, g_2\}=\{\text{好}, \text{差}\}$**
- **若已知U和V的模糊关系, V和G的模糊关系,**
- **那么, 我们就可以合成出U和G的模糊关系**

# 模糊关系的合成

- 例 设有以下两个模糊关系

$$R_1 = \begin{bmatrix} 0.4 & 0.5 & 0.6 \\ 0.8 & 0.3 & 0.7 \end{bmatrix}$$

2 x 3

$$R_2 = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.9 \\ 0.2 & 0.8 \\ 0.5 & 0.3 \end{bmatrix}$$

3 x 2

- 则 $R_1$ 与 $R_2$ 的合成是

$$R = R_1 \circ R_2 = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 \\ 0.7 & 0.8 \end{bmatrix}$$

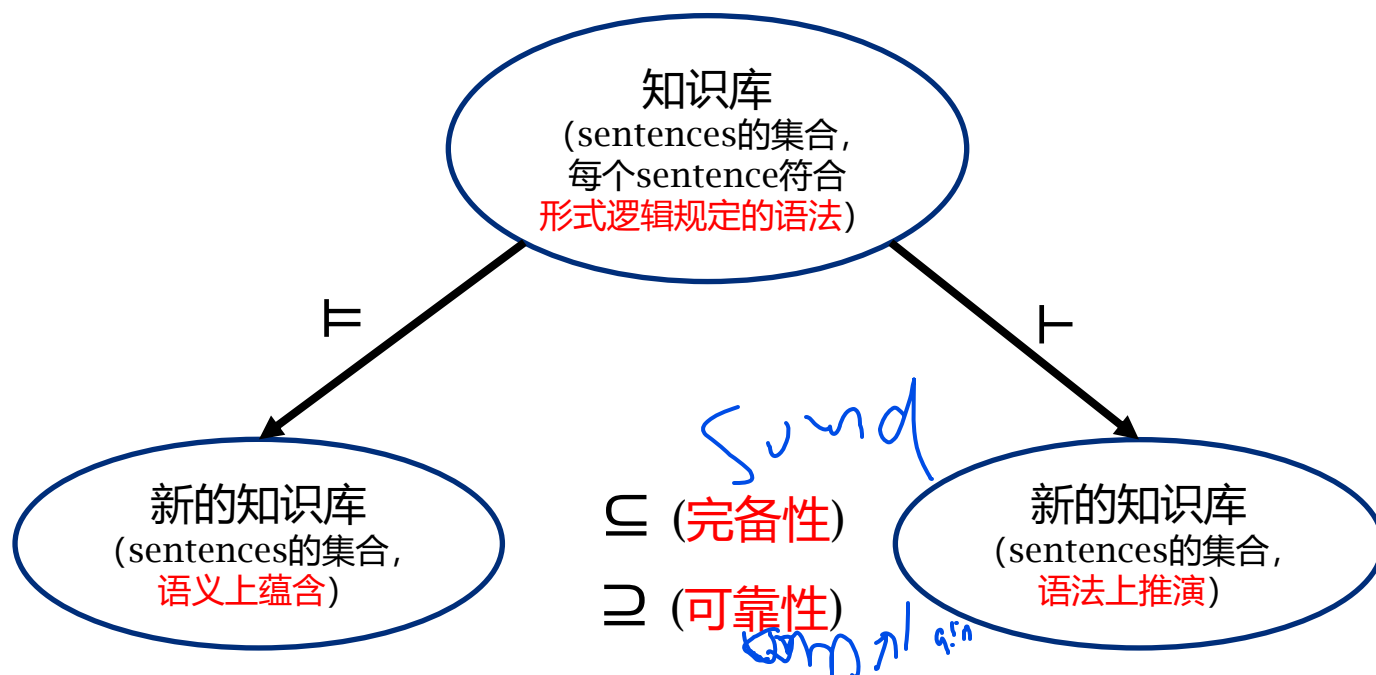
类比矩阵乘法

- 把 $R_1$ 的第 $i$ 行元素分别与 $R_2$ 的第 $j$ 列的对应元素相比较，两个数中取最小者，然后再在所得的一组最小数中取最大的一个，并以此数作为 $R_1 \circ R_2$ 的元素 $R(i,j)$ 。



# 逻辑研究的内容

- 研究形式化定义的sentences之间的关系
- 两个角度：
- 语义：entailment 蕴含，逻辑推导
- 语法：inference 演绎，形式推演



# 模糊逻辑

- 模糊逻辑：定义模糊谓词、模糊量词、模糊修饰语等

## 模糊谓词

设 $x \in U$ ,  $F$ 为模糊谓词, 即 $U$ 中的一个模糊关系, 则模糊命题可表示为

$$x \text{ is } F$$

其中的模糊谓词 $F$ 可以是**大、小、年轻、年老、冷、暖、长、短**等。

## 模糊量词

模糊逻辑中使用的模糊量词, 如**极少、很少、几个、少数、多数、大多数、几乎所有**等。

# 模糊逻辑

## ■ 模糊修饰语

- 设m是模糊修饰语，x是变量，F谓模糊谓词，则模糊命题可表示为 x is mF，模糊修饰语也称为程度词，常用的程度词有“很”、“非常”、“有些”、“绝对”等。

## ■ 模糊修饰语的四种主要运算：

- ① 求补 表示否定，如“不”、“非”等，其隶属函数的表示为

$$\mu_{\neg F}(u) = 1 - \mu_F(u) \quad u \in [0,1]$$

- ② 集中 表示“很”、“非常”等，其效果是减少隶属函数的值：

$$\mu_{\text{非常}F}(u) = \mu_F^2(u) \quad u \in [0,1] \quad \text{有平方}$$

- ③ 扩张 表示“有些”、“稍微”等，其效果是增加隶属函数的值：

$$\mu_{\text{有些}F}(u) = \mu_F^{\frac{1}{2}}(u) \quad u \in [0,1] \quad \text{开根号}$$

- ④ 加强对比 表示“明确”、“确定”等，其效果是增加0.5以上隶属函数的值，减少0.5以下隶属函数的值：

$$\mu_{\text{确实}F}(u) = \begin{cases} 2\mu_F^2(u) & \text{若 } 0 \leq \mu_F(u) \leq 0.5 \\ 1 - 2(1 - \mu_F(u))^2 & \text{若 } 0.5 < \mu_F(u) \leq 1 \end{cases}$$

# 模糊逻辑知识表示举例



- 大多数成绩好的学生学习都很刻苦。
- 很少有成绩好的学生特别贪玩。

分别刻画模糊谓词、模糊修饰词、模糊量词

# 模糊集的应用

## ■ 模式识别

- 图像
- 视觉
- 语音识别

## ■ 智能控制

- 智能家电...
  - 洗衣机、摄像机、照相机、电饭锅、空调、电梯
- 日本: 地铁列车自动运转, 自来水厂净化处理

# 模糊数学领域

## ■ 领域

- 模糊代数，模糊拓扑，模糊逻辑，模糊分析，
- 模糊概率，模糊图论，模糊优化等模糊数学分支

## ■ 期刊

*IEEE Transactions on Fuzzy Systems*

*Int. J. of Fuzzy Sets and Systems*

*Int. J. of Approximate Reasoning*

*Int. J. Fuzzy Mathematics*

*Int. J. Uncertainty, Fuzziness, knowledge-based Systems*

## ■ 国际会议

*IFSA (Int. Fuzzy Systems Association)*

*EUFIT、NAFIP、Fuzzy-IEEE、IPMU*