# 模糊推理

陈志华

## 主要内容

- □ 模糊数学基础
  - 模糊集合
  - 模糊集合运算
  - 模糊关系及合成
- □ 模糊假言推理
  - 模糊知识表示
  - 简单模糊推理

## 前言

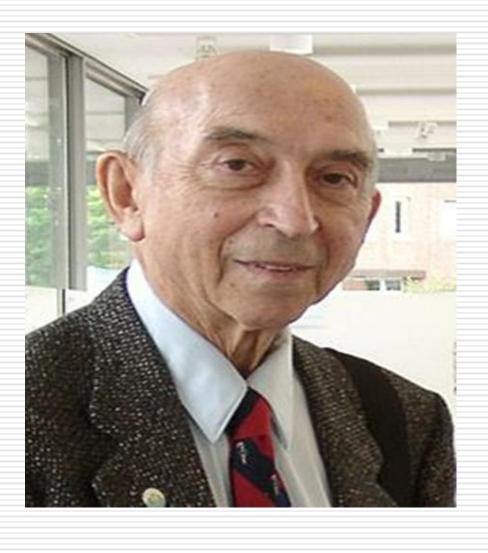
- 在日常生活中,经常遇到一些模糊的词句来形容、描述
  - 比较年轻、高个、少量、胖、好、漂亮、热、远……
  - 典型实例: 菜谱与厨师做菜
- □ 人脑具有处理模糊信息的能力,善于判断和处理模 糊现象。但计算机对模糊现象识别能力较差

#### 前言

- □ 为了提高计算机识别模糊现象的能力
  - 需要把人们常用的模糊语言设计成机器能接受的 指令和程序
  - 需要寻找一种描述和加工模糊信息的数学工具, 这就推动数学家深入研究模糊数学。
- □ 所以,模糊数学的产生是有其科学技术与数学发展 的必然性

## 模糊数学基础

□ 模糊数学之父-扎德





扎德/查德 (Zadeh, 1921-2017)

扎德2007年访问中山大学

#### 模糊数学基础

- 口"模糊数学之父"Zadeh
  - 数学家和控制学家,加州大学电机工程与计算机 科学系。美籍波兰裔
  - 1965发表论文"Fuzzy Set"
- □ 模糊数学的研究内容
  - 模糊数学的理论,以及它和精确数学、随机数学的关系
  - 模糊语言学和模糊逻辑
  - 模糊数学的应用

- □ 经典集合:现代数学的基础
  - 一组具有某种共同性质的数学元素
  - 具有确定性、互异性和无序性
- □ 模糊集合
  - 集合界限模糊
  - ■非此即彼→即此即彼

□ 模糊集合的定义

设U是论域,称映射A(x): $U \rightarrow [0,1]$ 

确定了一个U上的模糊子集A,映射A(x)称为A的隶属函数,它表示x对A的隶属程度

使A(x) = 0.5的点x称为A的过渡点,此点最具模糊性

当映射A(x)只取0或1时,模糊子集A就是经典子集,而 A(x)就是它的特征函数. 可见经典子集就是模糊子集的特殊情形

□ 模糊集合的表示

#### —形式1

$$A = \mu_1/x_1 + \mu_2/x_2 + \cdots + \mu_n/x_n$$

#### **—形式2**

$$A = \int_{u \in U} \mu_A(u) / u$$

另外,还可以在U上建立一个"矮个子"、"中等个子"、"年轻人"、"中年人"等模糊子集.

从上例可看出:

- (1) 一个有限论域上可以对应无限个模糊子集,而经 典子集是有限的;
  - (2) 一个模糊子集的隶属函数的确定方法是主观的.

#### 练习

- □ 设有 5 个同学分别为S1, S2, S3, S4, S5。若对这些同学的"学习好"程度打分:
  - S1:95; S2:85; S3:80; S4:70; S5:90

这样就确定了一个模糊集合F,它表示该小组同学对"学习好"这一模糊概念的隶属程度,试写出该模糊集合

#### 2. 模糊集合关系及运算

□ 相等:设有两个模糊集合A和B,A=B当且仅当 它们的隶属函数在论域U上恒等,即

$$\forall x \in U, \mu_A(x) = \mu_B(x)$$

口包含: A包含于B当且仅当对于论域U上

$$\forall x \in U, \mu_A(x) \leq \mu_B(x)$$

#### 2. 模糊集合关系及运算

口并:

$$\forall x \in U, (A \cup B)(x) = \max\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}\$$

口 交:

$$\forall x \in U, (A \cap B)(x) = \min\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}\$$

口 补集:

$$\forall x \in U, \neg A(x) = 1 - A(x)$$

#### 2. 模糊集合关系及运算

#### 口 积:

$$A \times B = \int_{U \times V} (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(v_j)) / (u_i, v_j)$$

- —其中A和B分别是论域U和V上的模糊集合
- —特别地,当B就是论域V时,公式可简化成

$$A \times V = \int_{U \times V} \mu_A(u_i) / (u_i, v_j)$$

#### 例题

□ 假设论域U={1,2,3,4,5}, 且U上定义的模糊集合:

$$A=0.1/1+0.2/2+0.3/3+0.4/4+0.5/5$$

$$B=0.1/1+0.2/2+0.3/3+0.4/4+0.5/5$$

$$C=0.1/2+0.2/3+0.4/4+0.5/5$$

$$D=0.3/1+0.1/2+1.0/5$$

试确定A和B,A和C的关系(包含、相等),计算A和D的 并集、交集和D的补集。

如果论域 V={11,22,33},V上定义的模糊集合 F=0.5/11+0.2/22, 试求D和F的乘积。

#### 例题

- □ 解答:
  - A=B, A包含C
  - A和D的交集、并集:
    - □ 交0.1/1+0.1/2+0.5/5
    - 口 并0.3/1+0.2/2+0.3/3+0.4/4+1.0/5
  - D的补集: 0.7/1+0.9/2+1.0/3+1.0/4
  - $D \times F = 0.3/(1,11) + 0.1/(2,11) + 0.5/(5,11) + 0.2/(1,22) + 0.1/(2,22) + 0.2/(5,22)$

- 普通关系:两个集合中的元素之间是否有关联
- 模糊关系:两个模糊集合中的元素之间关联程度的多少
- 学某地区人的身高论域 $X=\{140,150,160,170,180\}$ (单位:cm),体重论域 $Y=\{40,50,60,70,80\}$ 。

#### 身高与体重的模糊关系表

RY					80
X	40	50	60	70	80
140	1	0.8	0.2	0.1	0
150	0.8	1	0.8	0.2	0.1
160	0.2	0.8	1	0.8	0.2
170	0.1	0.2	0.8	1	0.8
180	0	0.1	0.2	0.8	1

**?**从*X*到 *Y*的一个模糊关系*R*,用模糊矩阵表示:

$$R = \begin{bmatrix} 1 & 0.8 & 0.2 & 0.1 & 0 \\ 0.8 & 1 & 0.8 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.8 & 1 & 0.8 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.8 & 1 & 0.8 \\ 0 & 0.1 & 0.2 & 0.8 & 1 \end{bmatrix}$$

□ 设U、V是论域,从U到V上的模糊关系R 是指U×V上的一个模糊集合,由隶属函数 表添(xxx)之间的关系

□ 当论域U、V是有限集时,模糊关系R常常 采用矩阵来表示,此时它又称为模糊关系 矩阵

模糊关系矩阵的乘法 (合成)

- □ 设R是U×V上的模糊关系矩阵,S是V×W上的 模糊关系矩阵
- □ 则U×W上的模糊关系矩阵T:

 $T = R \circ S$ 

二 若R为m×n阶矩阵,S为n×k阶矩阵,则  $T = R \circ S$  是m×k阶矩阵,且运算公式为:

$$T_{ij} = \bigcup_{k=1}^{\infty} (r_{ik} \wedge s_{kj})$$

在模糊数学中, $\checkmark \land$ 分别代表取极大和极小值运算;  $\bigcup_{k=1}$  表示连续取极大值

#### 例 题

□ 例: 设有如下两个模糊关系矩阵R1,R2, 计算它

积:
$$R_{1} = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.7 & 0.2 \\ 1 & 0 & 0.4 \\ 0 & 0.5 & 1 \\ 0.6 & 0.7 & 0.8 \end{bmatrix}, R_{2} = \begin{bmatrix} 0.2 & 0.8 \\ 0.6 & 0.4 \\ 0.9 & 0.1 \end{bmatrix}$$

#### 例题

#### 答案:

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 0.6 & 0.4 \\ 0.4 & 0.8 \\ 0.9 & 0.4 \\ 0.8 & 0.6 \end{bmatrix}$$

#### 练习

#### □ 设有如下两个模糊关系R1和R2,计算

$$T = R_1 \circ R_2$$

$$R_1 = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.5 & 0.2 \\ 1 & 0 & 0.2 \end{bmatrix}, R_2 = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.2 \\ 0.1 & 0.3 \\ 0.1 & 0.5 \end{bmatrix}$$

## 模糊假言推理

- □ 1) 模糊知识表示
- □ 2) 前提的模糊匹配
- □ 3) 简单模糊推理

#### 1. 模糊知识的表示

□ 一般表示形式

IF E THEN  $R(CF,\lambda)$ 

- □ E表示模糊条件(证据)
- □ CF是知识的可信度因子

#### 1. 模糊知识的表示

□ 规则的各种形式:

```
IF x is A THEN y is B(\lambda)

IF x is A THEN y is B(CF, \lambda)

IF x_1 is A_1 AND x_2 is A_2THEN y is B(\lambda)
```

□ 证据的一般形式:

x is  $A' = \nabla x$  is A'(CF)

#### 2. 前提的模糊匹配

- 一 在模糊推理中,知识的前提条件中的A与证据中的
  A'不一定完全相同
- $\square$  因此在推理时,考虑决定选用哪条知识时,需要找到与证据A'能够匹配的知识前提A
- □ 匹配的方法是计算A'和A的贴近度是否大于预先设 定的阈值

#### 2. 前提的模糊匹配

规则: IF x is 小 THEN y is 大(0.6)

证据: *x is* 较小

是否能够推理得到结论 *y is* 大,则要看

f(x) is 较小"与"x is 小"的贴近度,是否大 于0.6

#### 2. 前提的模糊匹配——贴近度的计算

令A, B分别是论域 $U = \{u_1, u_2, \cdots u_n\}$ 上的模糊集合,它们的贴近度定义为:

$$(A,B) = \frac{1}{2}[A \bullet B + (1 - A * B)]$$

其中:  $A \bullet B = \bigvee_{U} (\mu_A(u_i) \land \mu_B(u_i)), A \star B = \bigwedge_{U} (\mu_A(u_i) \lor \mu_B(u_i))$ 

^表示取极小, ~表示取极大

注意: $A \bullet B$ 和 $A \circ B$ 的区别

#### 例题

设论域 $U = \{a,b,c,d,e\}$ ,U上定义的模糊集 A = 0.6/a + 0.8/b + 1/c + 0.8/d + 0.6/e, B = 0.4/a + 0.6/b + 0.8/c + 1/d + 0.8/e, 求贴近度(A,B)?

#### 解答

$$A \bullet B = (0.6 \land 0.4) \lor (0.8 \land 0.6) \lor (1 \land 0.8) \lor (0.8 \land 1) \lor (0.6 \land 0.8)$$
  
=  $0.4 \lor 0.6 \lor 0.8 \lor 0.8 \lor 0.6 = 0.8$ 

$$A * B = (0.6 \lor 0.4) \land (0.8 \lor 0.6) \land (1 \lor 0.8) \land (0.8 \lor 1) \land (0.6 \lor 0.8)$$
  
=  $0.6 \land 0.8 \land 1 \land 1 \land 0.8 = 0.6$ 

$$III(A,B) = \frac{1}{2}[0.8 + (1-0.6)] = 0.6$$

## 3. 简单模糊推理

- □简单模糊推理
  - 规则的前提E是单一条件
  - 结论R不含CF
- □ 知识表示形式:
  - IF x is A THEN y is B(λ)

#### 3. 简单模糊推理——推理方法及步骤

- 口 首先计算A和B之间的模糊关系R
- □ 通过R与前提的合成求出结论
  - —如果已知证据是 x is A'
  - -**且** (A, A') ≥ λ
  - —则有结论: y is B'
  - 一其中:  $B' = A' \circ R$

## 计算R?

- □ Zadeh提出两种方法
  - —极大极小原则计算R<sub>m</sub>
  - —算数原则计算Ra

#### 计算R

设
$$A = \int_{U} \mu L(u) / u, B = \int_{V} \mu E(v) / v$$
  
则:  $R_m = (A \times B) \cup (\neg A \times V)$   
 $= \int_{U \times V} (\mu L(u) \wedge \mu E(v)) \vee (1 - \mu L(u)) / (u, v)$   
即:  $R_n(i,j) = (\mu L(u_i) \wedge \mu E(v_j)) \vee (1 - \mu L(u_i))$   
 $R_u = (\neg A \times V) \oplus (U \times B)$   
 $= \int_{U \times V} 1 \wedge (1 - \mu L(u) + \mu E(v)) / (u, v)$   
即:  $R(i,j) = 1 \wedge (1 - \mu L(u_i) + \mu E(v_j))$   
其中, $\oplus$  表示有界和,定义为  
 $A \oplus B = \min \{1, \mu L(u) + \mu E(v)\}$ 

#### 3. 简单模糊推理

$$B'_{m} = A' \circ R_{m} = A' \circ [(A \times B) \cup (\neg A \times V)]$$
$$B'_{a} = A' \circ R_{a} = A' \circ [(\neg A \times V) \oplus (U \times B)]$$

# 3. 简单模糊推理

### 它们的隶属函数分别为:

$$\mu_{M}(v) = V_{u \in U} \{ \mu_{A'}(u) \land [\mu_{A}(u) \land \mu_{B}(v) \lor (1 - \mu_{A}(u))] \}$$

$$\mu_{A}(v) = V_{u \in U} \{ \mu_{A'}(u) \land [1 \land (1 - \mu_{A}(u) + \mu_{B}(v))] \}$$

解题思路: 先求 $R_m(R_a)$ ;后求 $B'_m$ 和 $B'_a$ .

# 例题

设
$$U = V = \{1,2,3,4,5\}$$
  
 $A = 1/1 + 0.5/2$   
 $B = 0.4/3 + 0.6/4 + 1/5$   
模糊规则为:

IF x is A THEN y is 
$$B(\lambda)$$

证据为: x is A'

$$A' = 1/1 + 0.4/2 + 0.2/3$$

且有 $(A, A') > \lambda$ ,求 $B_{m'}$ , $B_{a'}$ 

□ 先求R<sub>m</sub>,R<sub>a</sub>

$$R_m(i, j) = (\mu_A(u_i) \land \mu_B(v_j)) \lor (1 - \mu_A(u_i))$$
  
 $\text{HL} \lambda \mu_A(1) = 1, \quad \mu_A(2) = 0.5, \quad \mu_A(3) = \mu_A(4) = \mu_A(5) = 0$   
 $\mu_B(1) = \mu_B(2) = 0, \mu_B(3) = 0.4, \mu_B(4) = 0.6, \mu_B(5) = 1$ 

### 再求 $B_m$ '和 $B_a$ '

$$B_m' = A' \circ R_m = \{1, 0.4, 0.2, 0, 0\} \circ$$

$$= \{0.4, 0.4, 0.4, 0.6, 1\}$$

$$B_a' = A' \circ R_a = \{1,0.4,0.2,0,0\} \circ$$

$$= \{0.4, 0.4, 0.4, 0.6, 1\}$$

说明:一般来说 $B_m' \neq B_a'$ ,此处属于巧合

## 4. 模糊决策

□ "模糊决策"("模糊判决"、"解模糊"或"清晰化"):由模糊推理得到的结论或者操作是一个模糊向量,转化为确定值的过程。

#### (1) 最大隶属度法

? 列如,得到模糊向量:

$$U' = 0.5/-3 + 0.5/-2 + 0.5/-1 + 0.0/0 + 0.0/1 + 0.0/2 + 0.0/3$$

取结论:

$$U = \frac{-3 - 2 - 1}{3} = -2$$

## 4. 模糊决策

### (2) 加权平均判决法

$$U = \frac{\sum_{i=1}^{n} \mu(u_i)u_i}{\sum_{i=1}^{n} \mu(u_i)}$$

**?**例如 
$$U' = 0.1/2 + 0.6/3 + 0.5/4 + 0.4/5 + 0.2/6$$
 则 
$$U' = \frac{0.1 \times 2 + 0.6 \times 3 + 0.5 \times 4 + 0.4 \times 5 + 0.2 \times 6}{0.1 + 0.6 + 0.5 + 0.4 + 0.2} = 4$$

## 4. 模糊决策

### (3) 中位数法

### ? 列如

$$U' = \underbrace{0.1/-4 + 0.5/-3 + 0.1/-2 + 0.0/-1 + 0.1/0 + \underbrace{0.2/1 + 0.4/2}_{+0.5/3 + \underbrace{0.1/4}}$$

$$u^* = u_6$$
  $\exists j$ ,  $\sum_{u_1}^{u_6} \mu(u_i) = \sum_{u_7}^{u_9} \mu(u_i) = 1$ 

所以中位数
$$u^* = u_6$$
,则 $U = 1$ 

### 5. 模糊推理的应用

例: 设有模糊控制规则(规则可用):

"如果温度低,则将风门开大"。设温度和风门开度的论域为 $\{1, 2, 3, 4, 5\}$ 。

"温度低"和"风门大"的模糊量:

"温度低"=1/1+0.6/2+0.3/3+0.0/4+0/5

"风门大"=0/1+0.0/2+0.3/3+0.6/4+1/5

已知事实"温度较低",可以表示为

"温度较低"=0.8/1+1/2+0.6/3+0.3/4+0/5

试用模糊推理确定风门开度。

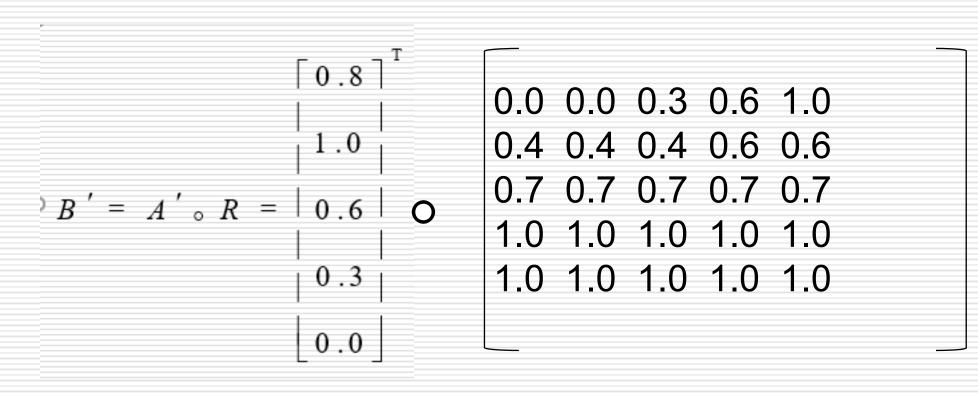
 $\square$  解: (1) 确定模糊关系 R

$$R_{m}(i,j) = (\mu_{A}(u_i) \wedge \mu_{B}(v_j)) \vee (1 - \mu_{A}(u_i))$$

$$R_{m} = \begin{bmatrix} 0.0 & 0.0 & 0.3 & 0.6 & 1.0 \\ 0.4 & 0.4 & 0.4 & 0.6 & 0.6 \\ 0.7 & 0.7 & 0.7 & 0.7 & 0.7 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \end{bmatrix}$$

### ┗ 解:

#### (2) 模糊推理



$$=(0.6, 0.6, 0.6, 0.6, 0.8)$$

#### (3) 模糊决策

用最大隶属度法进行决策得风门开度为5。 用加权平均判决法和中位数法进行决策得风门开度为3。

# 2.使用Ra进行求解

 $\square$ 解: (1)确定模糊关系 R

$$R_a(i, j) = 1 \wedge (1 - \mu_A(u_i) + \mu_B(v_j))$$

$$R_a = \begin{bmatrix} 0.0 & 0.0 & 0.3 & 0.6 & 1.0 \\ 0.4 & 0.4 & 0.7 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \end{bmatrix}$$

### ┗ 解:

#### (2) 模糊推理

$$B' = A' \circ R = \begin{bmatrix} 0.8 \\ 1.0 \\ 0.0 \end{bmatrix}^{T} \circ \begin{bmatrix} 0.0 & 0.0 & 0.3 & 0.6 & 1.0 \\ 0.4 & 0.4 & 0.7 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0 \\ 1.0 & 1.0 & 1.0$$

=(0.6, 0.6, 0.7, 1.0, 1.0)

#### (3) 模糊决策

用最大隶属度法进行决策得风门开度为4.5。 用加权平均判决法进行决策得风门开度为3 用中位数法进行决策得风门开度为4。

# 小结

- □ 模糊集合建立在论域之上,模糊集合的元素都来自 论域。论域必须是经典集合。
- □ 模糊假言推理建立在传统的假言推理之上,涉及两个方面: 前提是否匹配; 结论的模糊性如何计算。
- □ 简单模糊推理的步骤
  - 首先计算模糊集合之间的模糊关系R
  - 通过R与前提的合成求出结论

# 练习1

□ 设有论域:

$$U = \{u_1, u_2, u_3, u_4, u_5\}$$

□ 且F,G是U上的两个模糊集合,并有

$$F = 0.9/u_1 + 0.7/u_2 + 0.5/u_3 + 0.3/u_4$$
  
 $G = 0.6/u_3 + 0.8/u_4 + 1/u_5$   
分别计算 $F \cap G, F \cup G, \neg F$ 

# 练习1参考答案

$$F = 0.9/u_1 + 0.7/u_2 + 0.5/u_3 + 0.3/u_4$$
$$G = 0.6/u_3 + 0.8/u_4 + 1/u_5$$

$$F \cap G = 0.5/u_3 + 0.3/u_4$$

$$F \cup G = 0.9/u_1 + 0.7/u_2 + 0.6/u_3 + 0.8/u_4 + 1/u_5$$

$$\neg F = 0.1/u_1 + 0.3/u_2 + 0.5/u_3 + 0.7/u_4 + 1/u_5$$

## 练习2

□ A,B分别是U和V上的两个模糊集合,并有:

$$A = 1/u1 + 0.5/u2$$

$$B = 0.3/v1 + 0.2/v2 + 0.1/v3$$

$$(1)U = \{u1, u2\}, V = \{v1, v2, v3\}$$

$$(2)U = \{u1, u2, u3\}, V = \{v1, v2, v3\}$$

□ 试计算两种情形下, A×B 和 (¬A)×B

# 练习2参考答案

$$(1)U = \{u1, u2\}, V = \{v1, v2, v3\}$$

$$A \times B = 0.3/(u1, v1) + 0.2/(u1, v2) + 0.1/(u1, v3)$$

$$+ 0.3/(u2, v1) + 0.2/(u2, v2) + 0.1/(u2, v3)$$

$$\neg A = 0.5/u2$$

$$(\neg A) \times B = 0.3/(u2, v1) + 0.2/(u2, v2) + 0.1/(u2, v3)$$

$$(2)U = \{u1, u2, u3\}, V = \{v1, v2, v3\}$$

$$A \times B = 0.3/(u1, v1) + 0.2/(u1, v2) + 0.1/(u1, v3)$$

$$+ 0.3/(u2, v1) + 0.2/(u2, v2) + 0.1/(u2, v3)$$

$$\neg A = 0.5/u2 + 1/u3$$

$$(\neg A) \times B = 0.3/(u2, v1) + 0.2/(u2, v2) + 0.1/(u2, v3)$$

$$+ 0.3/(u3, v1) + 0.2/(u3, v2) + 0.1/(u3, v3)$$

## 练习3

□ 设有如下两个模糊关系R1和R2, 计算

$$T = R_1 \circ R_2$$

$$R_1 = \begin{bmatrix} 0.4 & 0.6 & 0.8 \end{bmatrix}, R_2 = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.5 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.2 \end{bmatrix}$$

# 练习3参考答案

 $= [0.2 \quad 0.5 \quad 0.2]$ 

$$T = R_1 \circ R_2$$

$$= \begin{bmatrix} 0.4 & 0.6 & 0.8 \end{bmatrix} \circ \begin{bmatrix} 0.1 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.5 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.2 \end{bmatrix}$$

## 练习4

设
$$U = \{a,b,c,d\}$$
,  
 $A = 0.2/a + 0.5/b + 0.1/c + 0.2/d$ ,  
 $B = 0.1/a + 0.6/b + 0.8/c + 0.3/d$ ,  
 $C = 0.1/a + 0.4/b + 0.2/d$   
求贴近度 $(A,B)$ , $(A,C)$ ?

# 练习4参考答案

$$(A,B) = \frac{1}{2}[A \bullet B + (1 - A * B)]$$

其中: 
$$A \bullet B = \bigvee_{U} (\mu_A(u_i) \land \mu_B(u_i)), A \star B = \bigwedge_{U} (\mu_A(u_i) \lor \mu_B(u_i))$$

可得:
$$A \bullet B = 0.5$$
  $A*B = 0.2$ 

$$(A,B) = \frac{1}{2}(A \bullet B + (1 - A * B)) = 0.65$$

$$A \bullet C = 0.4$$
  $A * C = 0.1$ 

$$(A,C) = \frac{1}{2}(A \bullet C + (1 - A * C)) = 0.65$$

# 练习5

- □ 给定论域U=V={1,2,3,4,5},A和B是分别建立在U和V 上的模糊集合,其中: A=1/1+0.2/2+0.1/3;
  - B=0.4/3+0.5/4+1/5. 模糊规则为: IF x is A THEN y is
  - B(0.8). 已知证据为: x is A'. 其中A'是建立在U上的
  - 模糊集合,且A'=1/1+0.1/2+0.2/3.试计算:
- □ (1) A的补集,A和A'的交集、并集;
- □ (2) 贴近度(A,A');
- □ (3) A和B的模糊关系矩阵R<sub>m</sub>

# 练习5参考答案

$$\widehat{\mathbf{A}} : (1) \, \overline{\mathbf{A}} = 0.8/2 + 0.9/3 + 1/4 + 1/5; \, \mathbf{A} \cap \mathbf{A}' = 1/1 + 0.1/2 + 0.1/3; \\
\mathbf{A} \cup \mathbf{A}' = 1/1 + 0.2/2 + 0.2/3$$

$$(2)(\mathbf{A}, \mathbf{A}') = \frac{1}{2} [\mathbf{A} \cdot \mathbf{A}' + (1 - \mathbf{A} * \mathbf{A}')]$$

$$= \frac{1}{2} [(1 \wedge 1) \vee (0.2 \wedge 0.1) \vee (0.1 \wedge 0.2) \vee (0 \wedge 0) \vee (0 \wedge 0) + 1 - (1 \vee 1) \wedge (0.2 \vee 0.1) \wedge (0.1 \vee 0.2) \wedge (0 \vee 0) \wedge (0 \vee 0)]$$

$$= \frac{1}{2} [1 + 1 - 0] = 1 > 0.8$$
(3)

# 练习6

设论域 $U = V = \{1,2,3,4,5\}$ ,且有如下规则:

IF x is 低 THEN y is 高( $\lambda = 0.4$ ) 其中"低""高"分别 是U、V上的模糊集,

低 = 0.9/1 + 0.7/2

高 = 0.3/3 + 0.7/4 + 0.9/5

已知证据为: x is 较低

·较低"的模糊集为

较低 = 0.8/1 + 0.5/2 + 0.3/3

试计算 $R_m$ 和 $R_a$ ,并求结论 $B'_m$ 和 $B'_a$ 

# 练习6参考答案

$$A \bullet A' = 0.8, A * A' = 0, (A, A') = 0.9 > \lambda = 0.4,$$

$$B_m' = A' \circ R_m = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 & 0.3 & 0.7 & 0.8 \end{bmatrix}$$

$$B'_{a} = A' \circ R_{a} = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 & 0.5 & 0.8 & 0.8 \end{bmatrix}$$

# 参考知识:模糊集合的乘积

### 口 积:

$$A \times B = \int_{U \times V} (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(v_j)) / (u_i, v_j)$$

- —其中A和B分别是论域U和V上的模糊集合
- —特别地,当B就是论域V时,公式可简化成

$$A \times V = \int_{U \times V} \mu_A(u_i) / (u_i, v_j)$$

# 模糊关系

二 若R为m×n阶矩阵,S为n×k阶矩阵,则  $T = R \circ S$  是m×k阶矩阵,且运算公式为:

$$T_{ij} = \bigcup_{k=1}^{n} (r_{ik} \wedge s_{kj})$$

在模糊数学中, $\checkmark$   $^{ }$   $^{ }$   $^{ }$   $^{ }$   $^{ }$   $^{ }$   $^{ }$  和极小值运算;  $\bigcup_{k=1}^{k=1}$  表示连续取极大值

## 贴近度的计算

令A, B分别是论域 $U = \{u_1, u_2, \dots u_n\}$ 上的模糊集合,它们的贴近度定义为:

$$(A,B) = \frac{1}{2}[A \bullet B + (1 - A * B)]$$

其中:  $A \bullet B = \bigvee_{U} (\mu_A(u_i) \land \mu_B(u_i)), A \star B = \bigwedge_{U} (\mu_A(u_i) \lor \mu_B(u_i))$ 

^表示取极小, ~表示取极大

注意:  $A \bullet B$ 和 $A \circ B$ 的区别

# 计算R

设
$$A = \int_{U} \mu L(u) / u, B = \int_{V} \mu E(v) / v$$
  
则:  $R_m = (A \times B) \cup (\neg A \times V)$   
 $= \int_{U \times V} (\mu L(u) \wedge \mu E(v)) \vee (1 - \mu L(u)) / (u, v)$   
即:  $R_n(i,j) = (\mu L(u_i) \wedge \mu E(v_j)) \vee (1 - \mu L(u_i))$   
 $R_u = (\neg A \times V) \oplus (U \times B)$   
 $= \int_{U \times V} 1 \wedge (1 - \mu L(u) + \mu E(v)) / (u, v)$   
即:  $R(i,j) = 1 \wedge (1 - \mu L(u_i) + \mu E(v_j))$   
其中, $\oplus$  表示有界和,定义为  
 $A \oplus B = \min \{1, \mu L(u) + \mu E(v)\}$