

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

□ “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

1. 模糊集合

□ 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

1. 模糊集合

□ 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

1. 模糊集合

□ 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

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

1. 模糊集合

□ 例 设论域 $U = \{x_1(140), x_2(150), x_3(160), x_4(170), x_5(180), x_6(190)\}$ (单位: cm) 表示人的身高, 那么 U 上的一个模糊集 “高个子” (A) 的隶属函数 $A(x)$ 可定义为

$$A(x) = \frac{x - 140}{190 - 140}$$

1. 模糊集合

□ 采用Zadeh表示法:

$$\mathbf{A} = \frac{0}{x_1} + \frac{0.2}{x_2} + \frac{0.4}{x_3} + \frac{0.6}{x_4} + \frac{0.8}{x_5} + \frac{1}{x_6}$$

问题： 以上表示是否唯一？

1. 模糊集合

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

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

□ **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

□ 并:

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

□ 交:

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

□ 补集:

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

2. 模糊集合关系及运算

□ 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

$$F=0.5/11+0.2/22, \text{ 试求 } D \text{ 和 } F \text{ 的乘积。}$$

例题

□ 解答:

■ $A=B$, A包含C

■ A和D的交集、并集:

□ 交 $0.1/1+0.1/2+0.5/5$

□ 并 $0.3/1+0.2/2+0.3/3+0.4/4+1.0/5$

■ D的补集: $0.7/1+0.9/2+1.0/3+1.0/4$

■ $D \times F = 0.3/(1,11)+0.1/(2,11)+0.5/(5,11)+$
 $0.2/(1,22)+0.1/(2,22)+0.2/(5,22)$

3. 模糊关系

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

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

R $X \backslash Y$	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：

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

3. 模糊关系

- 设 U 、 V 是论域，从 U 到 V 上的模糊关系 R 是指 $U \times V$ 上的一个模糊集合，由隶属函数 $\mu_R(x, y)$ 表示 (x, y) 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

3. 模糊关系

模糊关系矩阵的乘法（合成）

□ 设 R 是 $U \times V$ 上的模糊关系矩阵， S 是 $V \times W$ 上的模糊关系矩阵

□ 则 $U \times W$ 上的模糊关系矩阵 T ：

$$T = R \circ S$$

3. 模糊关系

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

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

在模糊数学中， \vee \wedge 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 R_1, R_2 , 计算它们的积：

$$R_1 = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.7 & 0.2 \\ 1 & 0 & 0.4 \\ 0 & 0.5 & 1 \\ 0.6 & 0.7 & 0.8 \end{bmatrix}, R_2 = \begin{bmatrix} 0.2 & 0.8 \\ 0.6 & 0.4 \\ 0.9 & 0.1 \end{bmatrix}$$

$$\text{令 } \mathbf{T} = \mathbf{R}_1 \circ \mathbf{R}_2 = [T_{ij}]$$

$$\begin{aligned} T(1,1) &= (0.3 \wedge 0.2) \vee (0.7 \wedge 0.6) \vee (0.2 \wedge 0.9) \\ &= \max\{\min\{0.3, 0.2\}, \min\{0.7, 0.6\}, \min\{0.2, 0.9\}\} \\ &= \max\{0.2, 0.6, 0.2\} \\ &= 0.6 \end{aligned}$$

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

$$T = R_1 \circ R_2$$

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

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

□ λ 表示阈值，指出该条规则可以被应用的条件

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_2 THEN y is $B(\lambda)$

□ 证据的一般形式:

x is A' 或 x is $A'(CF)$

2. 前提的模糊匹配

- 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
- 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

“ 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 $U = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ 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: $A \bullet B = \bigvee_U (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(u_i))$, $A * B = \bigwedge_U (\mu_A(u_i) \vee \mu_B(u_i))$

\wedge 表示取极小, \vee 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

$$\begin{aligned} A \bullet B &= (0.6 \wedge 0.4) \vee (0.8 \wedge 0.6) \vee (1 \wedge 0.8) \vee (0.8 \wedge 1) \vee (0.6 \wedge 0.8) \\ &= 0.4 \vee 0.6 \vee 0.8 \vee 0.8 \vee 0.6 = 0.8 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A * B &= (0.6 \vee 0.4) \wedge (0.8 \vee 0.6) \wedge (1 \vee 0.8) \wedge (0.8 \vee 1) \wedge (0.6 \vee 0.8) \\ &= 0.6 \wedge 0.8 \wedge 1 \wedge 1 \wedge 0.8 = 0.6 \end{aligned}$$

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

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

□ 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 $x \text{ is } A'$

—且 $(A, A') \geq \lambda$

—则有结论: $y \text{ is } B'$

—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_m

—算数原则计算 R_a

计算R

$$\text{设 } A = \int_U \mu_A(u) / u, B = \int_V \mu_B(v) / v$$

$$\text{则: } R_m = (A \times B) \cup (\neg A \times V)$$

$$= \int_{U \times V} (\mu_A(u) \wedge \mu_B(v)) \vee (1 - \mu_A(u)) / (u, v)$$

$$\text{即: } R_m(i, j) = (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(v_j)) \vee (1 - \mu_A(u_i))$$

$$R_a = (\neg A \times V) \oplus (U \times B)$$

$$= \int_{U \times V} 1 \wedge (1 - \mu_A(u) + \mu_B(v)) / (u, v)$$

$$\text{即: } R_a(i, j) = 1 \wedge (1 - \mu_A(u_i) + \mu_B(v_j))$$

其中, \oplus 表示有界和, 定义为

$$A \oplus B = \min \{1, \mu_A(u) + \mu_B(v)\}$$

3. 简单模糊推理

对于模糊假言推理，已知证据为 $x \text{ is } A'$
且 $(A, A') > \lambda$, 则可由 R_m 和 R_a 计算得到 B'_m 和 B'_a

$$B'_m = A' \circ R_m = A' \circ [(A \times B) \cup (\neg A \times V)]$$

$$B'_a = A' \circ R_a = A' \circ [(\neg A \times V) \oplus (U \times B)]$$

3. 简单模糊推理

它们的隶属函数分别为：

$$\mu_m(v) = \bigvee_{u \in U} \{ \mu_{A'}(u) \wedge [\mu_A(u) \wedge \mu_B(v) \vee (1 - \mu_A(u))] \}$$

$$\mu_a(v) = \bigvee_{u \in U} \{ \mu_{A'}(u) \wedge [1 \wedge (1 - \mu_A(u) + \mu_B(v))] \}$$

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'

解答

□ 先求 R_m, R_a

$$R_m(i, j) = (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(v_j)) \vee (1 - \mu_A(u_i))$$

$$\text{代入 } \mu_A(1) = 1, \mu_A(2) = 0.5, \mu_A(3) = \mu_A(4) = \mu_A(5) = 0$$

$$\mu_B(1) = \mu_B(2) = 0, \mu_B(3) = 0.4, \mu_B(4) = 0.6, \mu_B(5) = 1$$

$$\text{可以得到 } R_m = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.4 & 0.6 & 1 \\ 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

解答

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

$$\text{则 } R_a = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.4 & 0.6 & 1 \\ 0.5 & 0.5 & 0.9 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

解答

再求 B_m' 和 B_a'

$$B_m' = A' \circ R_m = \{1, 0.4, 0.2, 0, 0\} \circ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.4 & 0.6 & 1 \\ 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
$$= \{0.4, 0.4, 0.4, 0.6, 1\}$$

解答

$$B_a' = A' \circ R_a = \{1, 0.4, 0.2, 0, 0\} \circ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.4 & 0.6 & 1 \\ 0.5 & 0.5 & 0.9 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
$$= \{0.4, 0.4, 0.4, 0.6, 1\}$$

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

■ 例如，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

■ 例如

$$U' = 0.1/-4 + 0.5/-3 + 0.1/-2 + 0.0/-1 + 0.1/0 + 0.2/1 + 0.4/2 + 0.5/3 + 0.1/4$$

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

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：

$$\text{“温度低”} = 1/1 + 0.6/2 + 0.3/3 + 0.0/4 + 0/5$$

$$\text{“风门大”} = 0/1 + 0.0/2 + 0.3/3 + 0.6/4 + 1/5$$

已知事实“温度较低”，可以表示为

$$\text{“温度较低”} = 0.8/1 + 1/2 + 0.6/3 + 0.3/4 + 0/5$$

试用模糊推理确定风门开度。

解法1: (1) 确定模糊关系 R_m

$$R_m(i, j) = (\mu_A(u_i) \wedge \mu_B(v_j)) \vee (1 - \mu_A(u_i))$$

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

解：

(2) 模糊推理

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

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

(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。

解法2. 使用Ra进行求解

解：（1）确定模糊关系 R_a

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

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

解：

(2) 模糊推理

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

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

(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