

模糊数学及其应用(一)

上海铁道学院 楼世博 金晓龙

本讲座共分五讲，第一讲介绍模糊数学的基本概念，第二讲介绍模糊语言和模糊逻辑，第三讲介绍模糊数学在自动控制中的应用，第四讲介绍模糊数学在图象识别中的应用，第五讲介绍模糊数学及其应用的展望。

模糊集合和模糊关系

一 集合及其运算

在数学中，把具有某种属性的东西的全体叫做集合，把集合里的每一个成员叫做这个集合的元素。

通常我们用大写字母来表示集合，用小写字母表示元素，如元素 a 属于集合 A ，可以记作

$$a \in A$$

如元素 b 不属于集合 A ，则记作

$$b \notin A$$

表示一个集合，可以采用下面的方法：

1. 列举法：把集合所包含的元素，逐一写在一个花括弧 $\{ \}$ 里。例如10到20之间的素数11、13、17、19所组成的集合，可以记作

$$\{ 11, 13, 17, 19 \}$$

2. 描述法：把集合所包含的一般形式和它所满足的条件写在花括弧 $\{ \}$ 里，中间用短线“|”分开。例如全体偶数所成的集合，可以记作

$$\{ 2n \mid n \in \mathbb{N} \}、或者 \{ 2n \mid n \text{ 为整数} \}。$$

当我们讨论一般的集合时，可以只写出它所包含的一般形式。例如用 x 来表示的一些元素组成的集合 E 可用 $E = \{ x \}$ 来表示。

如果集合 B 的每一个元素，也都是集合 A 的元素。我们就说集合 A 包含集合 B ，记作

$$A \supseteq B \quad \text{或者} \quad B \subseteq A$$

读作“ A 包含 B ”或者“ B 包含在 A 内”。

如果 $A \supseteq B$ ，则称 B 是 A 的子集。

如果 $A \supseteq B$ ，而且 $B \supseteq A$ ，那末，这两个集合的元素是完全一致的，这时我们就说集合 A 与 B 相等，记作

$$A = B$$

如果 B 是 A 的子集 (即 $B \subseteq A$)，而且 A 中至少有一个元素不属于 B，那末就称 B 是 A 的真子集，记作

$$A \supset B, \text{ 或者 } B \subset A$$

例如所有整数组成的整数集 N 就是所有有理数组成的有理数集 R 的真子集，图 1 是这个关系的示意图。

一个集合的子集，可以用这个集合上的一个特征函数来表示。如集合为 $E = \{x\}$ ，E 中某子集 A 的特征函数用 $\mu_A(x)$ 来表示，则

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{当 } x \in A \\ 0 & \text{当 } x \notin A \end{cases}$$

例如偶数集 $A = \{2n\}$ 为整数集 $N = \{n\}$ 的子集，它的特征函数

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{当 } x=2n \text{ 且 } x > 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

若 A 和 B 是集合 $E = \{x\}$ 的子集

我们把集合 $E - A$ 称为 A 的补集，记为 \bar{A} 。 \bar{A} 的特征函数

$$\mu_{\bar{A}}(x) = \begin{cases} 0 & \text{如 } x \in A \\ 1 & \text{如 } x \notin A \end{cases}$$

\bar{A} 的示意图如图 2 所示。

我们把由两个集合 A 和 B 的全体元素并起来所组成的集合，叫做 A 和 B 的并集，记为 $A \cup B$ 。 $A \cup B$ 的特征函数

$$\mu_{A \cup B} = \begin{cases} 1 & \text{如 } x \in A \text{ 或 } x \in B \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$A \cup B$ 的示意如图 3 所示。

我们把由两个集合 A 和 B 的公共元素所组成的集合，叫做 A 和 B 的交集，记作 $A \cap B$ 。 $A \cap B$ 的特征函数

$$\mu_{A \cap B}(x) = \begin{cases} 1 & \text{如 } x \in A \text{ 及 } x \in B \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$A \cap B$ 的示意图如图 4 所示。

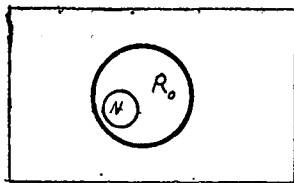


图 1

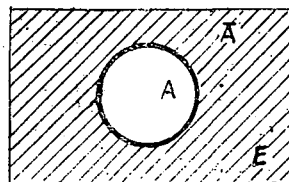


图 2

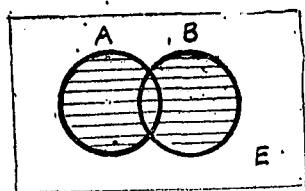


图 3

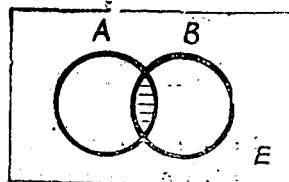


图 4

二 模糊集合

我们如果讨论一个戏院中看戏的人们，其中男人构成一个子集，我们能够判别每一个看戏的人是否是男人。可是看戏人中的青年却是一个模糊的子集，因为对有些在戏院中的人来说，他（她）是否青年不是一个只用“是”抑或“非”来回答的问题。对于每一个戏院中看戏的人，我们可以用一个从属函数 $\mu_{\text{青年}}$ 来刻划它从属于青年这个模糊子集的程度。根据“青年”这个词的涵义，例如可以认为25岁的人从属于“青年”的程度为1，即肯定属于青年；30岁的人从属于青年的程度为0.5，即是否属于青年已在两可之间，35岁的人从属于青年的程度为0.2，即很难说是属于青年，50岁的人从属于青年的程度为0，即肯定不属于青年。

这样，我们就得到了模糊子集的概念。

定义：设 $E = \{x\}$ 是一个集合， $\mu_A(x)$ 是定义在 E 上在闭区间 $(0, 1)$ 中取值的一个函数，则 $\mu_A(x)$ 刻划了 E 中一个模糊子集 A 。我们称 E 为论域，称 A 为 E 的模糊子集，称 $\mu_A(x)$ 为 A 的从属函数。在不易混淆的场合，模糊子集简称为模糊集。

A 的台是 E 中能使 $\mu_A(x) > 0$ 的元素集合。

一个模糊独点集是它的台只含一个元素的模糊集合。如 A 是一个模糊独点集，它的台只含元素 x_1 ，而 $\mu(x_1) = \mu_1$ ，则我们记

$$A = \mu_1/x_1 \quad (1)$$

如 A 有一个有限的台 $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ，而 $\mu(x_i) = \mu_i$ ，则可改用下式表示

$$A = \mu_1/x_1 + \mu_2/x_2 + \dots + \mu_n/x_n = \sum_{i=1}^n \mu_i/x_i \quad (2)$$

如 A 的台有无限个元素，则 A 可表为

$$A = \int_E \mu_A(x)/x \quad (3)$$

在这里式(2)中的“+”和式(3)中的“ \int ”并非表示经典数学中的加法与积分，而是表示模糊集合的并运算。（并的定义见下文(7)式）

设 A 为 $E = \{x\}$ 中的模糊集，集合

$$A_\alpha = \{x \mid \mu_A(x) \geq \alpha\}$$

称为模糊集 A 的 α 水平集。

一个模糊集可利用其水平集来分解，在 A 有有限台时

$$A = \sum_{\alpha} \alpha / A_{\alpha}$$

在A的台有无限点时

$$A = \int_1^0 \alpha / A_{\alpha}$$

如 $E = \{ 2, 1, 4, 5, 8, 9 \}$, E中模糊集

$$A = 0.1/2 + 0.3/1 + 0.5/7 + 0.9/6 + 1/9,$$

则A可分解为

$$\begin{aligned} A &= 0.1/2 + 0.1/1 + 0.1/7 + 0.1/6 + 0.1/9 \\ &\quad + 0.3/1 + 0.3/7 + 0.3/6 + 0.3/9 \\ &\quad + 0.5/7 + 0.5/6 + 0.5/9 \\ &\quad + 0.9/6 + 0.9/9 \\ &\quad + 1/9 \\ &= 0.1(1/2 + 1/1 + 1/7 + 1/6 + 1/9) + 0.3(1/1 + 1/7 + 1/6 + 1/9) \\ &\quad + 0.5(1/7 + 1/6 + 1/9) + 0.9(1/6 + 1/9) + 1(1/9) \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned} A_{0.1} &= \{ 2, 1, 7, 6, 9 \}, A_{0.3} = \{ 1, 7, 6, 9 \}, \\ A_{0.5} &= \{ 7, 6, 9 \}, A_{0.7} = \{ 6, 9 \}, A_1 = \{ 9 \}. \end{aligned}$$

设 $E = \{ x \}$ 为实轴或实轴的一部分, A为E中的模糊集, 如对所有 $x \in E$, $\lambda \in (0, 1)$, 有

$$\mu_A(\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2) \geq \min(\mu_A(x_1), \mu_A(x_2)),$$

则称A为E中的凸模糊集。

三 模糊集的运算

A和B均为 $E = \{ x \}$ 中的模糊集。

A的补集记为 \bar{A} ,

$$\mu_{\bar{A}}(x) = 1 - \mu_A(x), \quad (4)$$

A与B的交集记为 $A \cap B$,

$$\mu_{A \cap B}(x) = \mu_A(x) \wedge \mu_B(x). \quad (5)$$

其中“ \wedge ”表示求最小值运算。

A与B的并集记为 $A \cup B$,

$$\mu_{A \cup B}(x) = \mu_A(x) \vee \mu_B(x) \quad (6)$$

其中“ \vee ”号表示求最大值运算。

A与B的差集记为 $A - B$,

$$A - B = A \cap \bar{B}, \quad (7)$$

A与B的析和集记为 $A \oplus B$

$$A \oplus B = (A - B) \cup (B - A), \quad (8)$$

A与B的代数积集记为 $A \cdot B$,

$$\mu_{A \cdot B}(x) = \mu_A(x) \cdot \mu_B(x). \quad (9)$$

A与B的代数积集记为 $A \hat{+} B$,

$$\mu_{A \hat{+} B}(x) = \mu_A(x) + \mu_B(x) - \mu_A(x) \cdot \mu_B(x). \quad (10)$$

在同论域中的模糊集间, 还可定义别的运算。

例1

$$A = 0.3/x_1 + 0.6/x_2 + 1/x_3 + 0/x_4 + 0.5/x_5,$$

$$B = 0.4/x_1 + 0.8/x_2 + 0/x_3 + 0.6/x_4 + 1/x_5,$$

则

$$\bar{A} = 0.7/x_1 + 0.4/x_2 + 0/x_3 + 1/x_4 + 0.5/x_5,$$

$$\bar{B} = 0.6/x_1 + 0.2/x_2 + 1/x_3 + 0.4/x_4 + 0/x_5,$$

$$A \cap B = 0.3/x_1 + 0.6/x_2 + 0/x_3 + 0/x_4 + 0.5/x_5,$$

$$A \cup B = 0.4/x_1 + 0.8/x_2 + 1/x_3 + 0.6/x_4 + 1/x_5,$$

$$A - B = 0.3/x_1 + 0.2/x_2 + 1/x_3 + 0/x_5,$$

$$A \oplus B = 0.4/x_1 + 0.4/x_2 + 0/x_3 + 0.6/x_4 + 0.5/x_5,$$

$$A \cdot B = 0.12/x_1 + 0.48/x_2 + 0/x_3 + 0/x_4 + 0.5/x_5,$$

$$A \hat{+} B = 0.58/x_1 + 0.92/x_2 + 1/x_3 + 0.6/x_4 + 0.5/x_5,$$

四 两类模糊集的顺序和距离、模糊度

设A和E均为论域E中的模糊集, 如对E中所有的x, 均有

$$\mu_A(x) \leq \mu_B(x) \quad (11)$$

则称B包含A, 记为

$$A \subseteq B$$

若(11)式改为

$$\mu_A(x) \ll \mu_B(x),$$

则称B严格包含A, 记为

$$A \subset B,$$

若我们把 $A \subset B$ 看作A小于B, 就给出了一种顺序, 但是, 并非任意两个模糊集都能比较大小。

A和B均为论域E中的模糊集, 如对E中所有的x, 均有

$$\mu_A(x) = \mu_B(x),$$

则称A等于B, 记为

$$A = B.$$

若A和B均为论域 $E = \{x\}$ 中的模糊集, E中共有n个元, 则A和B的线性距离由下式定义:

$$d(A, B) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |\mu_A(x_i) - \mu_B(x_i)|,$$

欧氏距离 $R(A, B)$ 由下式定义:

$$R(A, B) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sqrt{\sum_{i=1}^n (\mu_A(x_i) - \mu_B(x_i))^2}.$$

用 \underline{A} 表示与模糊 A 集有最小欧氏距离的普通集合, 显然

$$\mu_{\underline{A}}(x_i) = \begin{cases} 0 & \text{如 } \mu_A(x_i) < 0.5 \\ 1 & \text{如 } \mu_A(x_i) \geq 0.5 \end{cases}$$

\underline{A} 也是与 A 有最小线性距离的普通集合。

A 与 \underline{A} 的距离称为 A 的模糊度, 我们把

$$L(A) = d(A, \underline{A})$$

称为线性模糊度, 把

$$R(A) = R(A, \underline{A})$$

称为欧氏模糊度。

A 和 \bar{A} 的模糊度相同, 但交、并运算并不能保证增加或减少模糊度。但这样定义的模糊度尚有缺陷。

例 2 A 和 B 均为 $E = \{x_1, x_2, x_3\}$ 上的模糊集,

$$A = 0.2/x_1 + 0.6/x_2 + 0.1/x_3, \quad B = 0.6/x_1 + 0.3/x_2 + 0.8/x_3,$$

则 $A \cap B = 0.2/x_1 + 0.3/x_2 + 0.1/x_3,$

且有

$$L(A) = 0.46, \quad L(B) = 0.60, \quad L(A \cap B) = 0.40.$$

例 3 A 和 B 均为 $E = \{x_1, x_2, x_3\}$ 上的模糊集,

$$A = 0.8/x_1 + 0.6/x_2 + 0.8/x_3, \quad B = 0.4/x_1 + 0.7/x_2 + 0.2/x_3,$$

则

$$A \cap B = 0.4/x_1 + 0.6/x_2 + 0.2/x_3,$$

$$L(A) = 0.46, \quad L(B) = 0.60, \quad L(A \cap B) = 0.40.$$

例 4 A, B, C 均为 $E = \{x_1, x_2, x_3\}$ 中的模糊集,

$$A = 0.9/x_1 + 0.9/x_2 + 0.9/x_3, \quad B = 0.1/x_1 + 0.1/x_2 + 0.1/x_3,$$

$$C = 0.3/x_1 + 0/x_2 + 0/x_3,$$

则有

$$L(A) = 0.1, \quad L(B) = 0.1, \quad L(C) = 0.1.$$

在例 2 中, $L(A \cap B)$ 比 $L(A)$ 和 $L(B)$ 均小。在例 3 中, $L(A \cap B)$ 比 $L(A)$ 和 $L(B)$ 均大。在例 4 中, A、B 和 C 的从属函数有相当大的差别, 却有相同的模糊度。

五 模糊关系

$E_1 = \{x\}$ 和 $E_2 = \{y\}$ 均为有限集, E_1 和 E_2 的笛卡儿积集中由序对 (x, y) 形成的子集, 称为 $E_1 \times E_2$ 中的关系。可以用矩阵来表示关系的特征函数, 关系还可以用图来表示。

例 5 设 $E_1 = \{x\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $E_2 = \{y\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$; $E_1 \times$

E_1 中的关系 $x > y$ 是下列序对形成的子集:

(6,5), (6,4), (6,3), (6,2), (6,1); (5,4), (5,3), (5,2), (5,1), (4,3), (4,2), (4,1), (3,2), (3,1), (2,1)

$E_1 \times E_1$ 中的关系 $x > y$ 可以用有向图表示, 如图 5 所示。

$x > y$ 的特征函数

$$\mu_{x>y}(x,y) = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

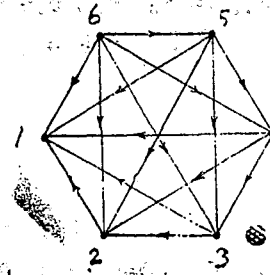


图 5

我们可以将关系和图推广为模糊关系和模糊图。

$E_1 = \{x\}$ 和 $E_2 = \{y\}$ 均为有限集, E_1 和 E_2 的笛卡儿积集中, 由序对 (x,y) 形成的模糊子集, 称为 $E_1 \times E_2$ 中的模糊关系。模糊关系的从属函数可以用矩阵来表示。模糊关系还可以用图来表示。

例 6, 设 $E_1 = \{x\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $E_2 = \{y\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $E_1 \times E_2$ 中的关系 $x \gg y$ 是笛卡儿积集 $E_1 \times E_2$ 中模糊子集, 如果我们把 x 较 y 多 5 的序对从属于该模糊子集的程度看作是 1, 把 x 较 y 多 4 的序对从属于该模糊子集的程度看做是 0.7, 把 x 较 y 多 3 的序对从属于该模糊子集的程度看作为 0.3, 则该模糊子集的从属函数可以用下列矩阵表示:

$$\mu_{x \gg y}(x,y) = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0.3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0.7 & 0.3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0.7 & 0.3 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

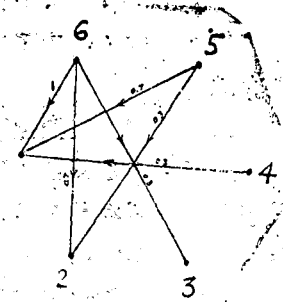


图 6

$x \gg y$ 还可以用模糊图来表示, 如图 6 所示

诸如“大大大于”、“相关”、“接近”、“类似”、“相像”等均为适当乘积空间的模糊关系。

设模糊关系 $R_1 \subset X \times Y$ 、模糊关系 $R_2 \subset Y \times Z$, 我们用 $R_1 \circ R_2$ 表示 R_1 和 R_2 的最大—最小合成关系, $R_1 \circ R_2$ 的定义由下式给出

$$\mu_{R_1 \circ R_2}(x, z) = \bigvee_y (\mu_{R_1}(x, y) \mu_{R_2}(y, z)) \quad (12)$$

其中 $x \in X, y \in Y, z \in Z$ 。 \wedge 表示求最小值, \vee 表示对不同的 y 求最大值。

例 7 $R_1 \subset X \times Y, R_2 \subset Y \times Z$, 若

$$\mu_{R_1}(x, y) = \begin{matrix} & y_1 & y_2 & y_3 & y_4 & y_5 \\ \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 & 0 & 1 & 0.7 \\ 0.3 & 0.5 & 0 & 0.2 & 1 \\ 0.8 & 0 & 1 & 0.4 & 0.3 \end{pmatrix} \end{matrix} \quad \text{和} \quad \mu_{R_2}(y, z) = \begin{matrix} & z_1 & z_2 & z_3 & z_4 \\ \begin{matrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \\ y_5 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0.9 & 0 & 0.3 & 0.4 \\ 0.2 & 1 & 0.8 & 0 \\ 0.8 & 0 & 0.7 & 1 \\ 0.4 & 0.2 & 0.3 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0.8 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

则

$$\mu_{R_2 \circ R_1}(x, z) = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 & 0 & 1 & 0.7 \\ 0.3 & 0.5 & 0 & 0.2 & 1 \\ 0.8 & 0 & 1 & 0.4 & 0.3 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} 0.9 & 0 & 0.3 & 0.4 \\ 0.2 & 1 & 0.8 & 0 \\ 0.8 & 0 & 0.7 & 1 \\ 0.4 & 0.2 & 0.3 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0.8 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 0.4 & 0.7 & 0.3 & 0.7 \\ 0.3 & 1 & 0.5 & 0.8 \\ 0.8 & 0.3 & 0.7 & 1 \end{pmatrix}$$

在这里我们仿照矩阵的乘法进行, 只是将各元素的相乘改用求最小值, 相加改用求最大值。例如, 我们将第一个矩阵的第二行和第二个矩阵的第三列中的对应元素“相乘”(求最小值)再相加(求最大值), 即得所求矩阵的第二行第三列的元素。

$$(0.3 \wedge 0.3) \vee (0.5 \wedge 0.8) \vee (0 \wedge 0.7) \vee (0.2 \wedge 0.3) \vee (1 \wedge 0)$$

$$= 0.3 \vee 0.5 \vee 0 \vee 0.2 \vee 0 = 0.5$$

例 8 图 7 给出了三个关系合成的例子。

六 模糊关系的性质

对于一个 $E \times E$ 中的模糊关系 R , 对所有 $x \in E$, 若均有 $\mu_R(x, x) = 1$

成立, 则称这模糊关系 R 具有自反性; 若均有

$$\mu_R(x, x) = 0$$

成立, 则称这模糊关系 R 具有反自反性。

对于一个 $E \times E$ 中的模糊关系 R , 对所有 $E \times E$ 中的序偶 $(x, y), (y, z), (z, x)$ 若均有

$$\mu_R(x, z) \geq \bigvee_y (\mu_R(x, y) \wedge \mu_R(y, z))$$

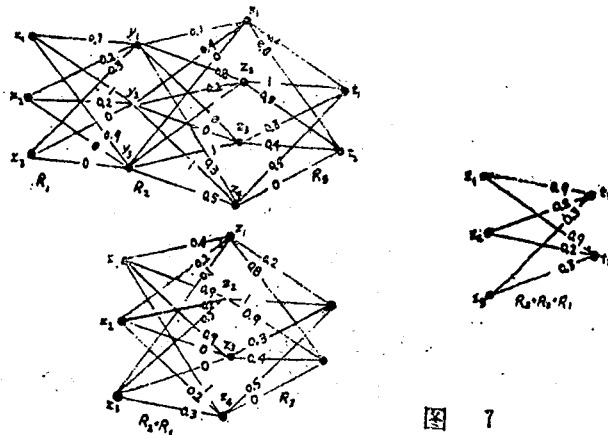


图 7

成立，则称这模糊关系R具有最大—最小传递性；若均有

$$\mu_R(x, z) \geq \bigvee_y (\mu_R(x, y) \wedge \mu_R(y, z))$$

成立，则称模糊关系R具有最小—最大传递性。

对于一个E × E中的模糊关系R，对所有(x, y) ∈ E × E，若均有

$$\mu_R(x, y) = \mu_R(y, x)$$

成立，则称模糊关系R具有对称性；若 $\mu_R(x, y) = 0$ 时， $\mu_R(y, x) = 0$ ，在其它情况均有

$$\mu_R(x, y) \neq \mu_R(y, x)$$

成立，则称模糊关系具有反对称性。

我们把具有自反性、对称性和最大—最小传递性的模糊关系称为类同关系。

我们把具有反自反性、对称性和最小—最大传递性的模糊关系称为反类同关系。

我们把具有自反性和对称性的模糊关系称为类似关系。

我们把具有反自反性和对称性的模糊关系称为反类似关系。

一个E × E中的模糊关系R，如在矩阵 $\mu_R(x, y)$ 中的对角线元素均为1，则R具有自反性；如对角线元素均为0，则R具有反自反性；若对于主对角线对称的元素均相等，则R具有对称性，若对于主对角线对称的元素均不相等(除两者都为0以外)，则R具有反对称性。要判断一个关系是否具有传递律，只需求 $\mu_R^2(x, y)$ ，若用最大—最小乘法，有

$$\mu_R^2(x, y) \leq \mu_R(x, y) \quad (13)$$

则R具有最大—最小传递性；若用最小—最大乘法，有(13)式成立，则R具有最小—最大传递性。

例9 如图8所表示的关系的从属函数为

$$\mu_R = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D & E \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \\ E \end{matrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0.8 & 0.7 & 1 & 0.9 \\ 0.8 & 1 & 0.7 & 0.8 & 0.8 \\ 0.7 & 0.7 & 1 & 0.7 & 0.7 \\ 1 & 0.8 & 0.7 & 1 & 0.9 \\ 0.9 & 0.8 & 0.7 & 0.9 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

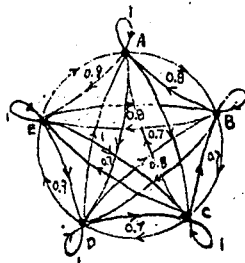


图 8

显然， μ_R 具有自反性和对称性，将此矩阵自乘(用最大—最小乘法)，得

$$\mu_R^2 = \mu_R$$

即 μ_R 具有最大—最小传递性

故模糊关系R为类同关系。

例10 E = {A, B, C, D, E}，E × E中的模糊关系R的从属函数为

$$\mu_R = \begin{pmatrix} 0 & 0.2 & 0.3 & 0 & 0.1 \\ 0.2 & 0 & 0.3 & 0.2 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 & 0 & 0.3 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 & 0 & 0.1 \\ 0.1 & 0.2 & 0.3 & 0.1 & 0 \end{pmatrix}$$

(下转10页)