

图1 传统反馈系统

问题：

如何设计控制器？

如何在控制器设计时体现人的经验？



讲解内容（today）

模糊控制是智能控制的重要组成部分，其数学基础对正确理解模糊控制重要。

第二章 模糊控制的数学基础（1）

2.1 概述

2.1.1 模糊概念

2.1.2 模糊性与随机性

2.2 模糊集合

2.2.1 普通集合

2.2.2 模糊集合

2.2.3 模糊集合与普通集合的联系

第2章 模糊控制的数学基础（2）

2.3 模糊关系与模糊关系合成

2.3.1 模糊关系的基本概念

2.3.2 模糊关系合成

2.3.3 模糊关系的性质

2.4 模糊推理

2.4.1 模糊语言与语言变量

2.4.2 模糊命题与模糊条件语句

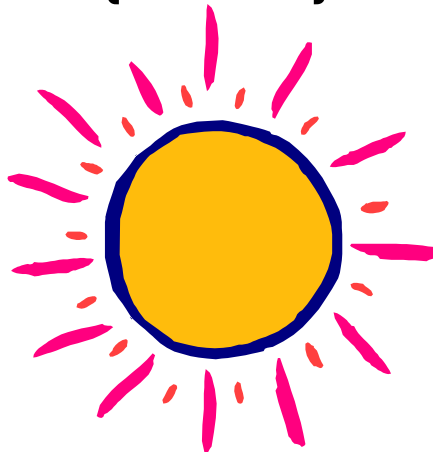
2.4.3 模糊推理

2.1.1 模糊概念

- 一些概念在特定的场合有明确的外延，例如国家、货币、**法定年龄**等。对于这些明确的概念，在现代数学里常常用经典集合来表示。如：**集合** $A=\{\text{法定年龄人群}\}$ ， $\{\text{大于6的实数}\}$
- 还有一些概念在一些场合不具有明确的外延，例如**年龄大小**、**冷与热**，**风的强弱**等。这样的概念，相对于明确的概念，我们称之为**模糊概念**。 $B=\{\text{年轻人}\}=?$



年龄大小



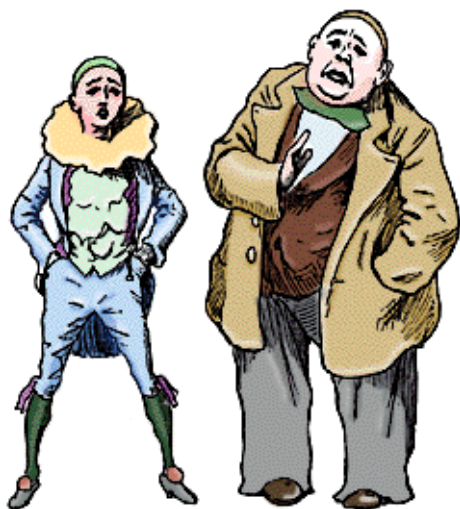
天气冷热



风的强弱



雨的大小



人的胖瘦



个子高低

传统的集合论
在模糊概念面
前就显得软弱
无力了，**模糊
集合论**正是处
理模糊概念的
有力工具。

客观世界中的模糊性、不确定性、含糊性等等有多种表现形式。在模糊集合论中主要处理没有精确定义的这一类模糊性，其主要有两种表现形式。

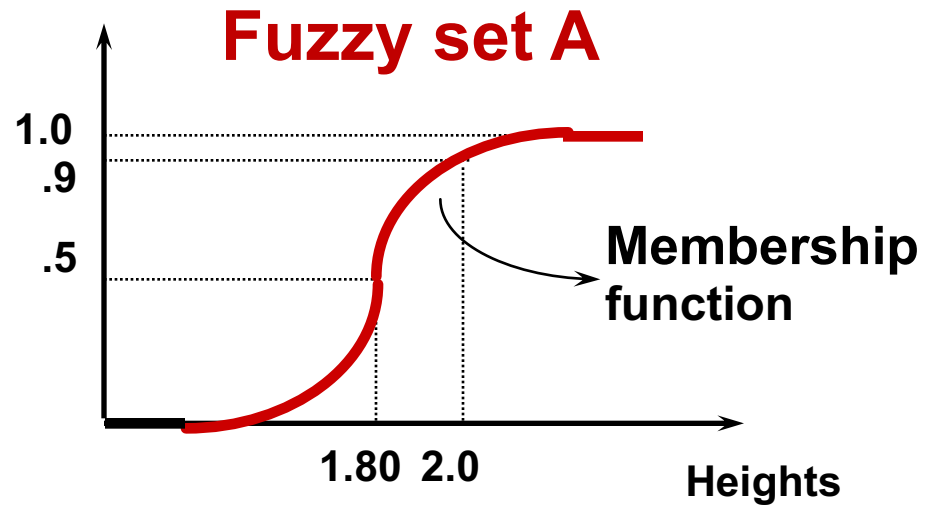
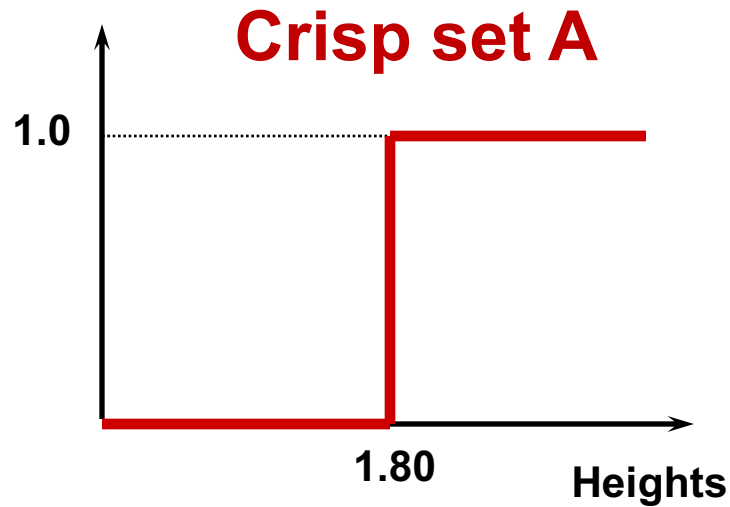
- ✓ 一是许多概念没有一个清晰的外延。例如我们不可能在年龄上划两道线，在两道线内就是年轻人，在其外就截然不是年轻人。
- ✓ 另一个是概念本身的开放性(Open Texture)，例如关于什么是聪明，我们永远不可能列举出它应满足的全部条件。{聪明人}

因此总是有不确定性存在，由于对象本身没有精确的定义，普通的集合论无法被应用。

- ✓ 经典集合论中，一个元素 x 要么属于某个集合 A ： $x \in A$,此时其特征函数值为1，要么 x 不属于某个集合 A ： $x \notin A$,此时其特征值为0.
- ✓ 而模糊概念中没有这种非此即彼的现象，
- ✓ *L.A.Zadeh* 在模糊集合论中提出，将特征函数的取值由二值逻辑 $\{0, 1\}$ 扩大到闭区间 $[0, 1]$ ，用一个隶属函数 $\mu_a(x)$ 表示 $x \in A$ 的程度， $\mu_a(x)$ 的取值在 $0 \sim 1$ 之间。

从经典集合过渡到模糊集合：（1. 个子高于1.8米；2. 个子高）

A = Set of tall people



2.1.2 模糊性与随机性

- 模糊集合研究的是不确定性，这种不确定性是事物本身形态和类属的不确定性。

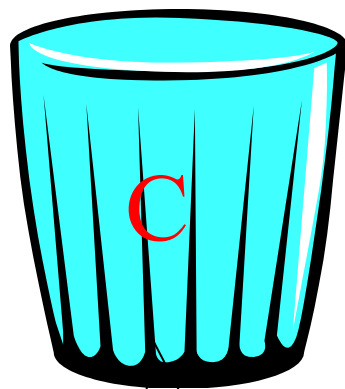
例：降雨量， {雨量大小}

- 另一种不确定性 —— 随机性。随机性是在事件是否发生的表现出来的不确定性，而事件本身的形态和类属是确定的。

例：投掷硬币， {正反面}

模糊与概率的差别：

口渴的人饮用哪杯液体？



$$\mu_L(C) = 0.91$$



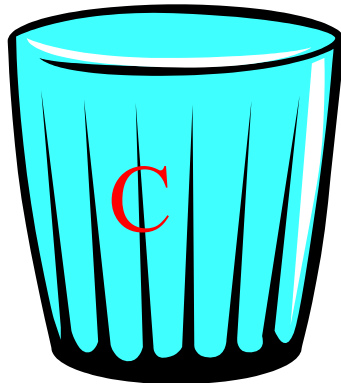
$$P_r[A \in L] = 0.91$$

$L = \{\text{可饮液体的集合}\}$



模糊： 强调该饮料是否为可饮用饮料的属性
概率： 强调饮用该饮料的事件发生的可能性

啤酒



$$\mu_L(C) = 0.91$$

盐酸



$$P_r[A \in L] = 0$$

- 1) 模糊隶属函数表示物体（对象）对不精确定义性质的相似程度。
- 2) 概率把信息转变为事件发生或出现的频度。

- 随机性——外在的不确定性，
- 模糊性——内在的不确定性。
- 概率论方法，事件出现的可信度 $[0, 1]$ 中的一个数，关于它出现的知识的一个测量；
- 模糊性——对象无精确定义。必须要有一个函数 $X \rightarrow [0, 1]$, 即隶属函数来刻画它。
- 从信息观点看，随机性只涉及信息的量，模糊性关系到信息的意义、信息的定性。
- 模糊性是一种比随机性更深刻的不确定性，模糊性的存在比随机性的存在更为广泛。

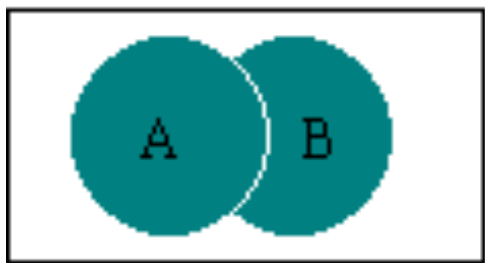
2.2.1 普通集合

1. 集合的概念

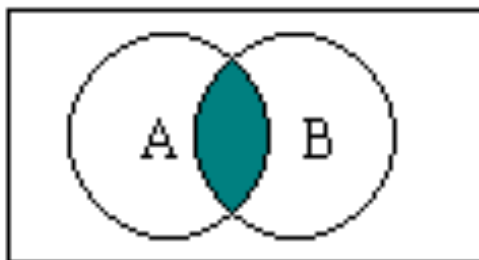
回顾：论域，元素，集合的概念
集合的运算等

Why: 描述对象特性，用于分析，推理，控制。

- 以上集合的运算可以用图解来表示，称为文氏图(Veitch图)，如下图所示



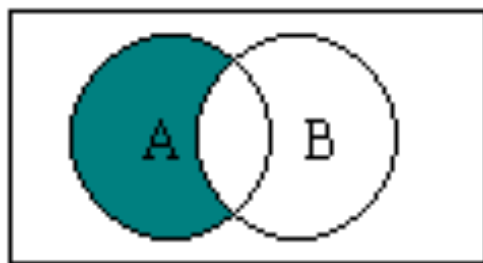
$$A \cup B$$



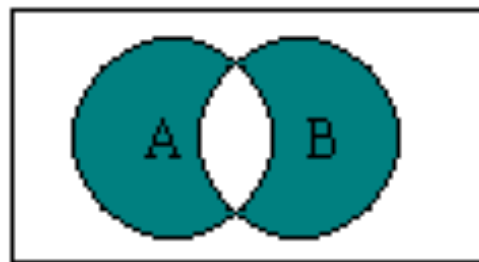
$$A \cap B$$



$$A^c$$



$$A - B$$



$$A \oplus B$$

集合运算示意图

2. 集合的运算性质

设 $A, B, C \in P(X)$ ，其交、并等运算具有以下性质(注意到它们是成对出现的)；

- ① 幂等律 $A \cup A = A, A \cap A = A$
- ② 交换律 $A \cup B = B \cup A, A \cap B = B \cap A$
- ③ 结合律 $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C), (A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$
- ④ 分配律 $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$
 $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
- ⑤ 同一律 $A \cup \Omega = \Omega, A \cap \Omega = A$
 $A \cup \emptyset = A, A \cap \emptyset = \emptyset$

⑥ 复原律 $(A^C)^C = A$

⑦ 互补律 $A \cup A^C = \Omega, A \cap A^C = \emptyset$

⑧ 对偶性（也称“De-Morgan律”）

$$(A \cup B)^C = A^C \cap B^C$$

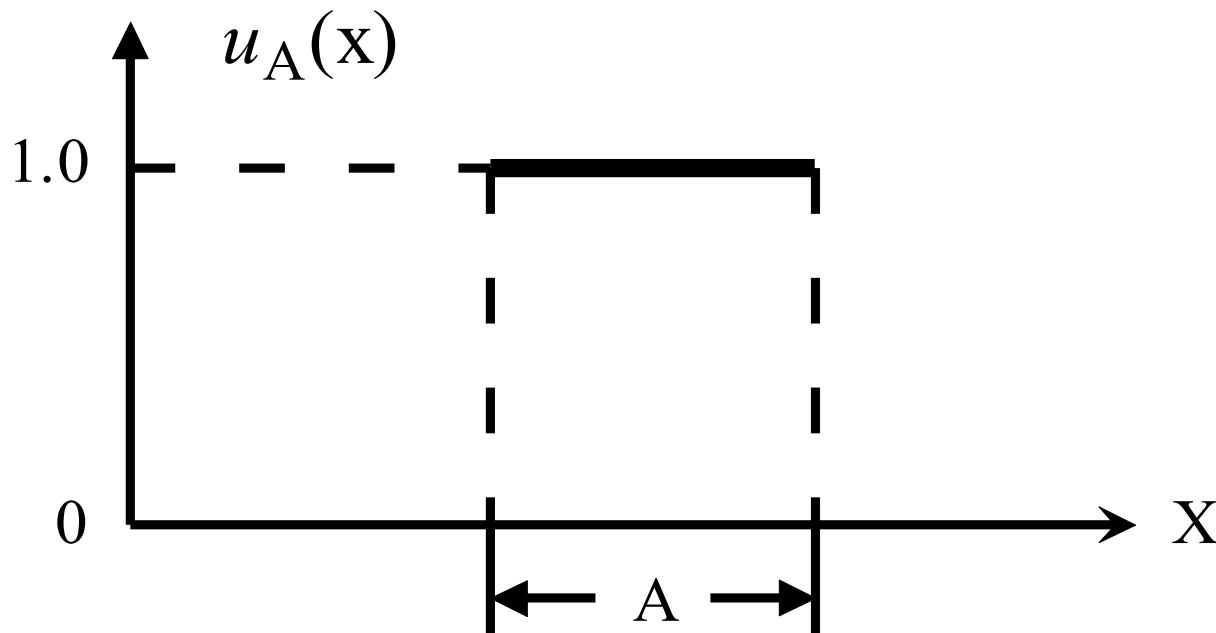
$$(A \cap B)^C = A^C \cup B^C$$

3. 特征函数

设A是论域X上的集合，记

$$\mu_A(x) = \begin{cases} 1, & \text{当 } x \in A \text{ 时} \\ 0, & \text{当 } x \notin A \text{ 时} \end{cases} \quad (6-10)$$

为集合A的特征函数，如图示：



式 (6-10) 表明, 对于任给 $x \in X$, 都有唯一确定的特征函数 $\mu_A(x) \in \{0, 1\}$ 与之对应, 这样的对应关系称为映射。我们可以将 A 表示为

$$\mu_A(x): X \rightarrow \{0, 1\}$$

上式表明 $\mu_A(x)$ 是从 X 到 $\{0, 1\}$ 的一个映射, 它唯一确定了集合 A ,

$$A = \{x | \mu_A(x) = 1\}$$

特征函数 $\mu_A(x)$ 表征了元素 x 对集合 A 的隶属程度。

当 $\mu_A(x) = 1$ 时, 表示 x 完全属于 A ;

当 $\mu_A(x) = 0$ 时, 表示 x 完全不属于 A 。

2.2.2 模糊集合

1. 模糊集合的概念

定义6.1 模糊集合：设 X 是论域， X 上的一个实值函数用 $\mu_A(x)$ 来表示，即

$$\mu_A(x): X \rightarrow [0, 1]$$

对于 $x \in X$ ， $\mu_A(x)$ 称为 x 对 A 的隶属度，而 $\mu_A(x)$ 称为**隶属函数**。定义如下：

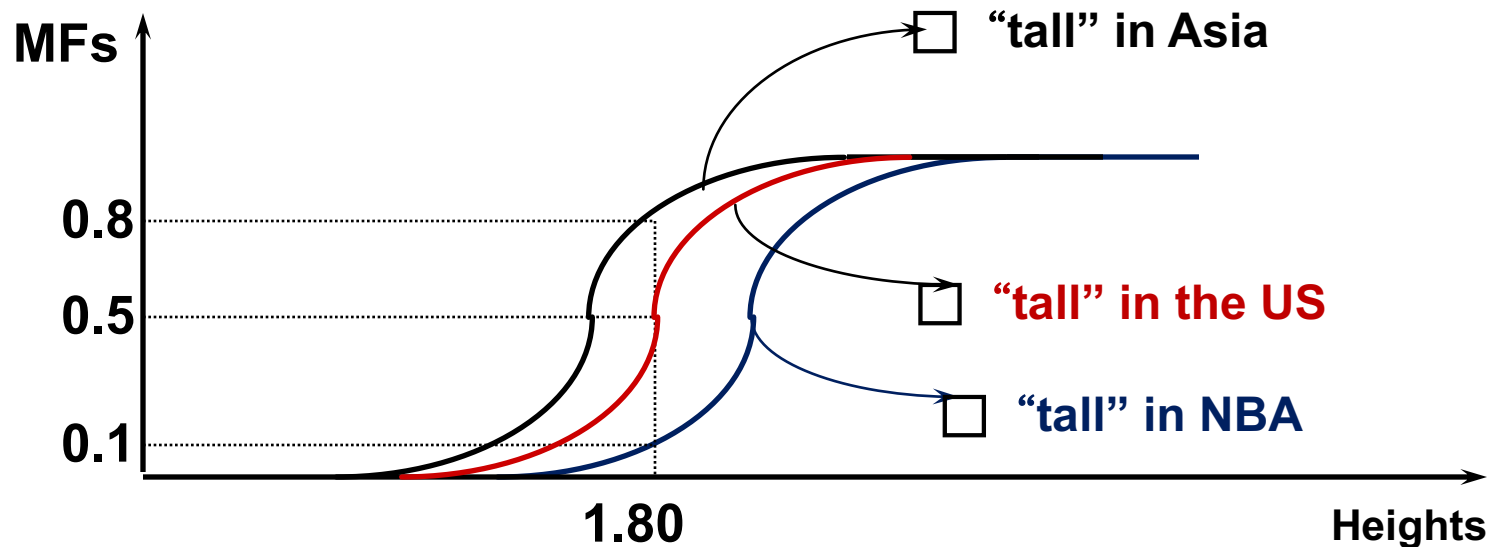
模糊集合 A ： $A = \{(x, \mu_A(x)) | x \in X\}$

函数 $\mu_A(x)$ ：具体的数，其大小反映了 x 对于模糊集合 A 的隶属程度，表示 x 属于 A 的程度高低。

Membership Functions(MFs):

Characteristics of MFs:

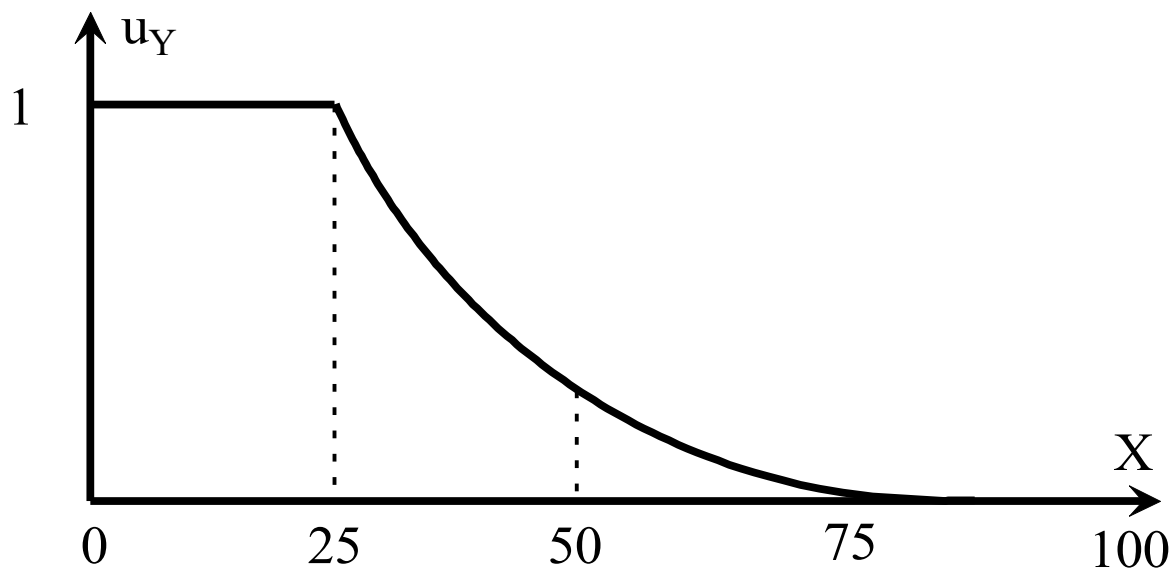
- Subjective measures
- Not probability functions



例6-1以年龄为论域，取 $X=[0, 200]$ 。Zadeh 给出“年轻”的模糊集 Y ，其隶属函数是

$$Y(x) = \begin{cases} 1, & 0 \leq x \leq 25 \\ \left[1 + \left(\frac{x-25}{5}\right)^2\right]^{-1}, & 25 < x \leq 100 \end{cases}$$

Y 的图像用隶属函数



2. 模糊集合的表达方式有以下几种：

① 向量表示法

当论域 X 为有限点集，即 $X=\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ 时， X 上的模糊集可以用向量 A 来表示，即

$$A=(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$$

这里 $\mu_i=A(x_i)$, $i=1, 2, \dots, n$ 。

- 一般地，若一向量的每个坐标都在 $[0, 1]$ 之中，则称其为模糊向量。
- 在向量表示法中，隶属度**为零的项不能省略**。

② *Zadeh* 表示法

给定有限论域 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, A 为 X 上的模糊集合,

$$A = \frac{\mu_1}{x_1} + \frac{\mu_2}{x_2} + \dots + \frac{\mu_n}{x_n}$$

- ◆ 其中 $\frac{\mu_i}{x_i}$ 并不表示“分数”，而是论域中地元素 x_i 与其隶属度 $A(x_i)$ 之间地对应关系。
- ◆ “+”号也不表示求和，而是表示将各项汇总，表示集合概念。
- ◆ 若 $\mu_i=0$ ，可以略去该项。

③ 序偶表示法

将论域中的元素 x_i 与隶属度 $A(x_i)$ 构成序偶来表示 A ，则

$$A = \{(x_1, A(x_1)), (x_2, A(x_2)), \dots, (x_n, A(x_n))\}$$

◆ 此种方法隶属度为零的项可不列入

例2-2 设 $X=\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}$, 以A表示“小的数”, 分别写出上述三种模糊集合的表示方式。

□ Zadeh表示法:

$$A = \frac{1}{1} + \frac{0.9}{2} + \frac{0.7}{3} + \frac{0.5}{4} + \frac{0.3}{5} + \frac{0.1}{6} + \frac{0}{7} + \frac{0}{8} + \frac{0}{9} + \frac{0}{10}$$

为了简略起见, 常常把 $A(x_i)=0$ 的部分省去, 即

$$A = \frac{1}{1} + \frac{0.9}{2} + \frac{0.7}{3} + \frac{0.5}{4} + \frac{0.3}{5} + \frac{0.1}{6}$$

□ 向量表示法:

□ 序偶表示法:
 $0.1)\}$

例2.2-1

对某种产品的质量两项指标进行抽查评估，现随机选出5个产品进行检验，它们的质量情况分别为：

第一项指标： $x_1 = 80, x_2 = 72, x_3 = 65, x_4 = 98, x_5 = 53$

第二项指标： $x_1 = 90, x_2 = 82, x_3 = 75, x_4 = 95, x_5 = 73$

试确定模糊集合**Q1** 和**Q2**，表示该组产品的两项指标“质量水平”这个模糊概念的隶属程度。

■ 解:

$$Q_1 = \frac{0.8}{x_1} + \frac{0.72}{x_2} + \frac{0.65}{x_3} + \frac{0.98}{x_4} + \frac{0.53}{x_5}$$

$$Q_2 = \frac{0.9}{x_1} + \frac{0.82}{x_2} + \frac{0.75}{x_3} + \frac{0.95}{x_4} + \frac{0.73}{x_5}$$

2. 隶属函数

- 普通集合用特征函数来刻画，模糊集合用隶属函数作定量描述。
- 特征函数的值域为集合 $\{0, 1\}$ ，隶属函数的值域为区间 $[0, 1]$ 。
- 隶属函数是特征函数的扩展和一般化。图6-4表示了两种函数的关系。

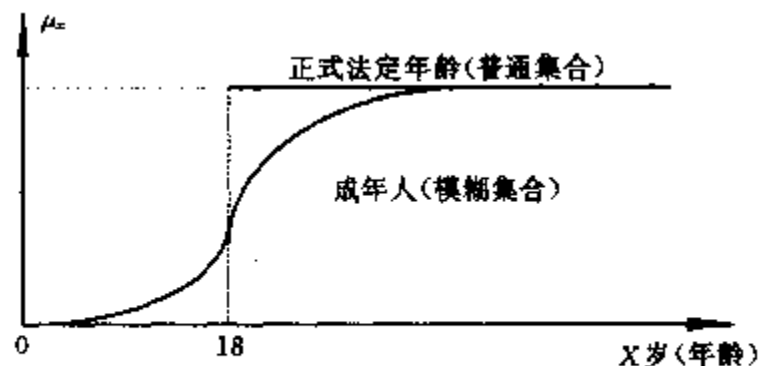
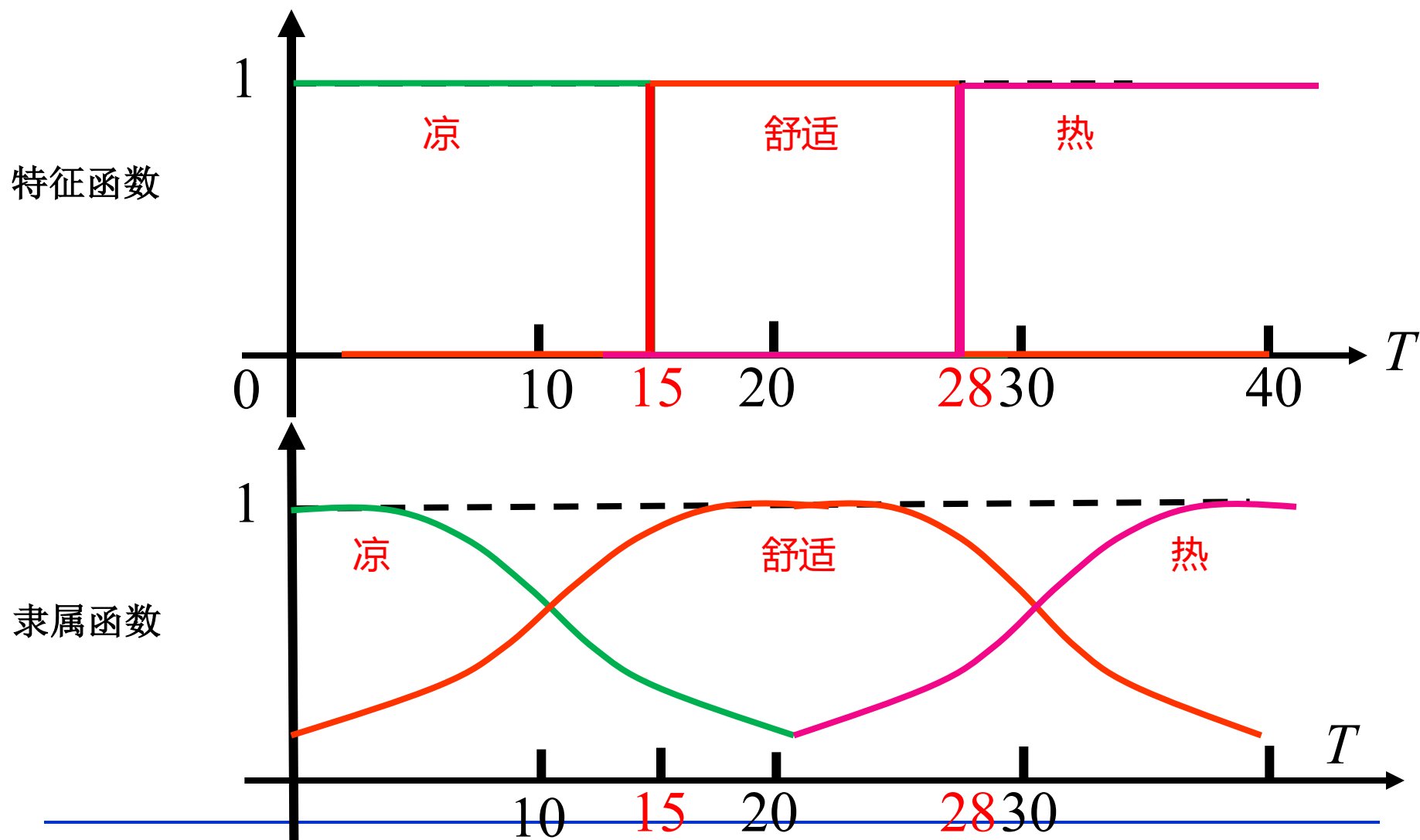


图 6-4 两种函数的关系

特征函数 VS 隶属函数



隶属函数与特征函数的比较

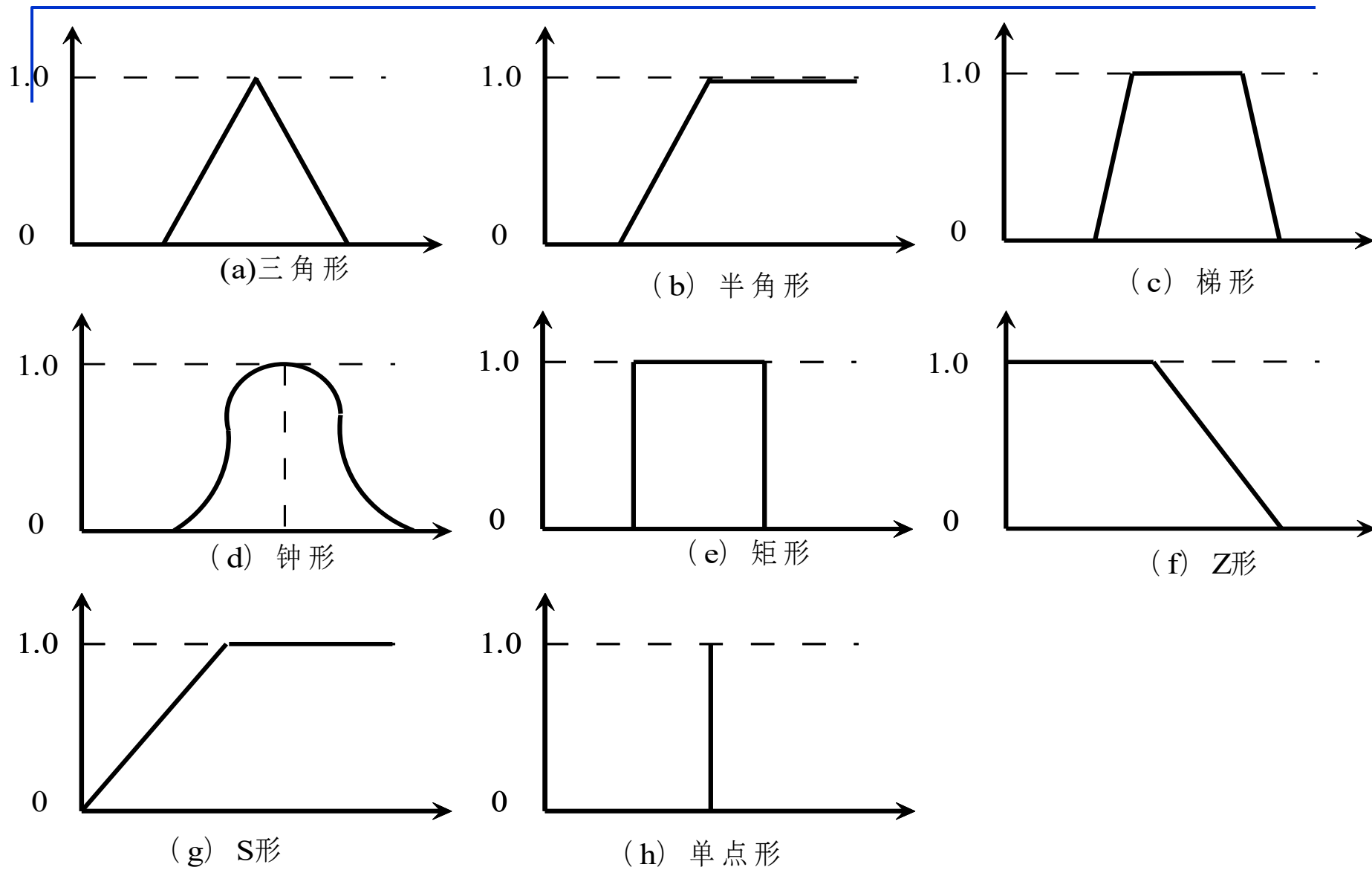


图 6—5 常用的隶属函数性状

隶属度函数MATLAB表示

一、几种典型的隶属函数

在Matlab中已经开发出了11种隶属函数，即双S形隶属函数（dsigmf）、联合高斯型隶属函数（gauss2mf）、高斯型隶属函数（gaussmf）、广义钟形隶属函数（gbellmf）、II型隶属函数(pimf)、双S形乘积隶属函数（psigmf）、S状隶属函数（smf）、S形隶属函数（sigmf）、梯形隶属函数（trapmf）、三角形隶属函数（trimf）、Z形隶属函数（zmf）。

在模糊控制中应用较多的隶属函数有以下6种隶属函数。

(1) 高斯型隶属函数

高斯型隶属函数由两个参数 σ 和 c 确定：

$$f(x, \sigma, c) = e^{-\frac{(x-c)^2}{2\sigma^2}}$$

其中参数 σ 通常为正值，参数 c 用于确定曲线的中心。Matlab表示为

$$\text{gaussmf}(x, [\sigma, c])$$

(2) 广义钟型隶属函数

广义钟型隶属函数由三个参数**a**，**b**，**c**确定：

$$f(x, a, b, c) = \frac{1}{1 + \left| \frac{x - c}{a} \right|^{2b}}$$

其中参数**b**通常为正，参数**c**用于确定曲线的中心。**Matlab**表示为

$$\text{gbellmf}(x, [a, b, c])$$

(3) S形隶属函数

S形函数 $\text{sigmf}(x,[a \ c])$ 由参数 a 和 c 决定:

$$f(x, a, c) = \frac{1}{1 + e^{-a(x-c)}}$$

其中参数 a 的正负符号决定了S形隶属函数的开口朝左或朝右，用来表示“正大”或“负大”的概念。Matlab表示为

$\text{sigmf}(x,[a,c])$

(4) 梯形隶属函数

梯形曲线可由四个参数**a**，**b**，**c**，**d**确定：

$$f(x, a, b, c, d) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 1 & b \leq x \leq c \\ \frac{d-x}{d-c} & c \leq x \leq d \\ 0 & x \geq d \end{cases}$$

其中参数**a**和**d**确定梯形的“脚”，而参数**b**和**c**确定梯形的“肩膀”。**Matlab**表示为：`trapmf(x,[a,b,c,d])`

(5)三角形隶属函数

三角形曲线的形状由三个参数**a**，**b**，**c**确定：

$$f(x, a, b, c) = \begin{cases} 0 & x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ \frac{c-x}{c-b} & b \leq x \leq c \\ 0 & x \geq c \end{cases}$$

其中参数**a**和**c**确定三角形的“脚”，而参数**b**确定三角形的“峰”。**Matlab**表示为 `trimf(x,[a,b,c])`

(6) Z形隶属函数

这是基于样条函数的曲线，因其呈现Z形状而得名。参数a和b确定了曲线的形状。

Matlab表示为

$$\text{zmf}(x,[a,b])$$

有关隶属函数的MATLAB设计，见著作：
楼顺天，胡昌华，张伟，基于MATLAB的系统分析与设计-模糊系统，西安：西安电子科技大学出版社，2001

例2.2-2 隶属函数的设计：针对上述描述的6种隶属函数进行设计。M为隶属函数的类型，其中M=1为高斯型隶属函数，M=2为广义钟形隶属函数，M=3为S形隶属函数，M=4为梯形隶属函数，M=5为三角形隶属函数，M=6为Z形隶属函数。Chap3_2.m。

3. 模糊集合的运算

□ 定义6.6 设A、B为X中的两个模糊集，隶属函数分别为 μ_A 和 μ_B ，则模糊集A和B的并集 $A \cup B$ ，交集 $A \cap B$ 和补集 A^c 的运算可通过它们的隶属函数来定义。

① 并集 $\mu_{A \cup B}(x) = \mu_A(x) \vee \mu_B(x)$

其中“ \vee ”表示二者比较后取大值。（析取）

② 交集 $\mu_{A \cap B}(x) = \mu_A(x) \wedge \mu_B(x)$

其中“ \wedge ”表示二者比较后取小值。（合取）

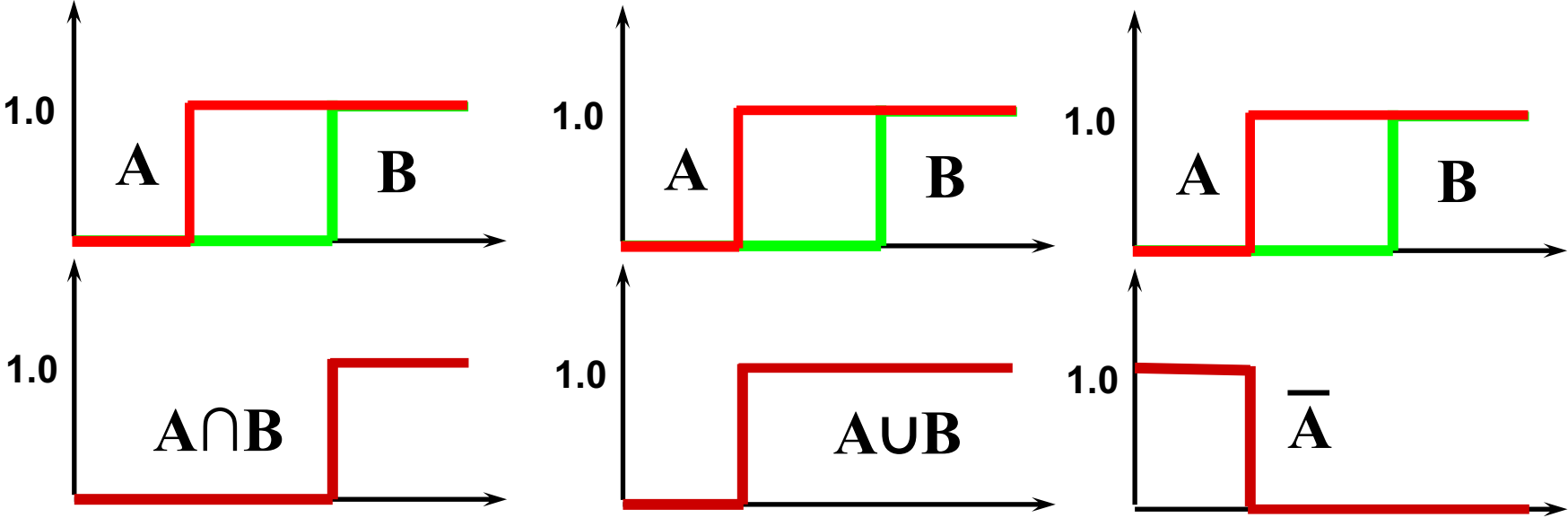
③ 补集 $\mu_{A^c}(x) = 1 - \mu_A(x)$

模糊集合的基本运算表

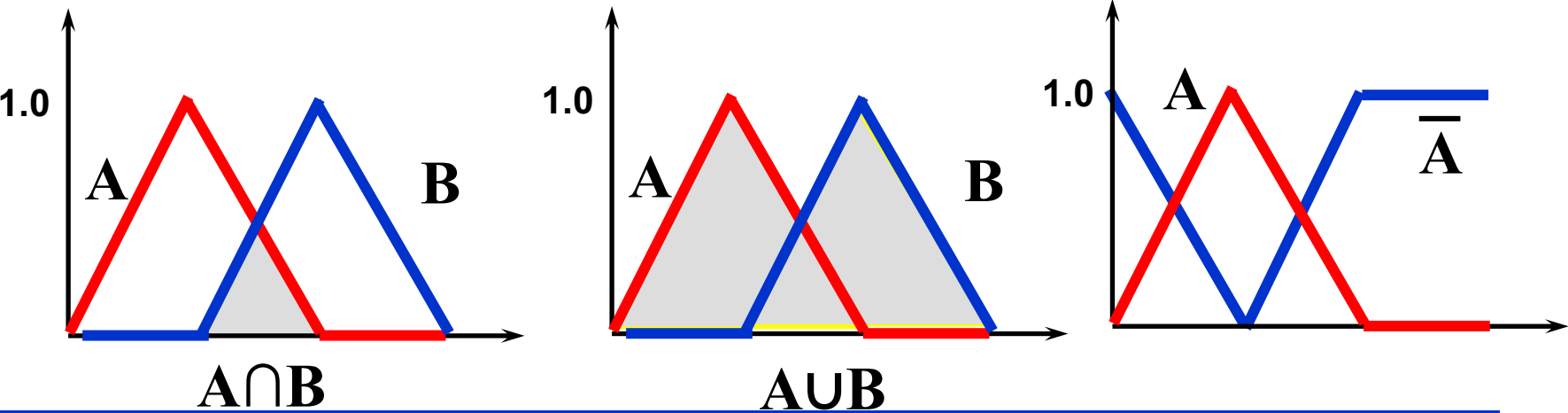
1. 模糊集合的相等	$\mu_A(x) = \mu_B(x) \Rightarrow A = B$
2. 模糊集合的包含关系	$\mu_A(x) \leq \mu_B(x) \Rightarrow A \subseteq B$
3. 模糊空集	$\mu_A(x) = 0 \Rightarrow A = \phi$
4. 模糊集合的并集	$\mu_C(x) = \mu_A(x) \vee \mu_B(x)$ $= \max[\mu_A(x), \mu_B(x)] \Rightarrow C = A \cup B$
5. 模糊集合的交集	$\mu_C(x) = \mu_A(x) \wedge \mu_B(x)$ $= \min[\mu_A(x), \mu_B(x)] \Rightarrow C = A \cap B$
6. 模糊集合的补集	$\mu_B(x) = 1 - \mu_A(x) \Rightarrow B = \overline{A}$
7. 模糊集合的直积	$\mu_{A \times B}(x) = \min[\mu_A(x), \mu_B(x)]$ $\mu_{A \times B}(x) = \mu_A(x) \cdot \mu_B(x)$

模糊集合的基本运算

经典逻辑运算



模糊逻辑运算



模糊集合运算的基本性质

1.分配律	$A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$ $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
2.结合律	$(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$ $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$
3.交换律	$A \cup B = B \cup A$ $A \cap B = B \cap A$
4.吸收律	$(A \cap B) \cup A = A$ $(A \cup B) \cap A = A$
5.幂等律	$A \cup A = A$ $A \cap A = A$
6.同一律	$A \cup X = X, A \cap X = A, A \cup \phi = A, A \cap \phi = \phi$
7.达.摩根律	$\overline{(A \cup B)} = \bar{A} \cap \bar{B}$ $\overline{(A \cap B)} = \bar{A} \cup \bar{B}$

例2-3 设论域 $X=\{x_1, x_2, \dots, x_5\}$

$$A = \frac{0.2}{x_1} + \frac{0.7}{x_2} + \frac{1}{x_3} + \frac{0.5}{x_5} \quad B = \frac{0.5}{x_1} + \frac{0.3}{x_2} + \frac{0.1}{x_4} + \frac{0.7}{x_5}$$

则:

$$\begin{aligned} A \cup B &= \frac{(0.2 \vee 0.5)}{x_1} + \frac{(0.7 \vee 0.3)}{x_2} + \frac{(1 \vee 0)}{x_3} + \frac{(0 \vee 0.1)}{x_4} + \frac{(0.5 \vee 0.7)}{x_5} \\ &= \frac{0.5}{x_1} + \frac{0.7}{x_2} + \frac{1}{x_3} + \frac{0.1}{x_4} + \frac{0.7}{x_5} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A \cap B &= \frac{(0.2 \wedge 0.5)}{x_1} + \frac{(0.7 \wedge 0.3)}{x_2} + \frac{(1 \wedge 0)}{x_3} + \frac{(0 \wedge 0.1)}{x_4} + \frac{(0.5 \wedge 0.7)}{x_5} \\ &= \frac{0.2}{x_1} + \frac{0.3}{x_2} + \frac{0}{x_3} + \frac{0}{x_4} + \frac{0.5}{x_5} \end{aligned}$$

$$A^c = \frac{0.8}{x_1} + \frac{0.3}{x_2} + \frac{0}{x_3} + \frac{1}{x_4} + \frac{0.5}{x_5}$$

2.2.3 模糊集合与普通集合的联系

- 当我们在处理实际问题的某个时刻，要对模糊概念有个明确的认识和判决时，要判断某个元素对模糊集的明确归属，这就要求模糊集与普通集合可以依据某种法则相互转换。
- 模糊集合的截集，分解定理描述了模糊集合与普通集合之间的关系。
 1. λ 截集
 2. 分解定理

1. λ 截集

模糊集合 A 本身是一个没有确定边界的集合，但是如果约定，凡 x 对 A 的隶属度到达或超过某个 λ 水平者才算是 A 的成员，那么模糊集合 A 就变成了普通集合 A_λ 。

定义6.8 设 $A \in F(X)$ ，任取 $\lambda \in [0, 1]$ ，记 $A_\lambda = \{x \in X: A(x) \geq \lambda\}$

称 A_λ 为 A 的 λ 截集，其中 λ 称为阈值或置信水平。又记

$$A_\lambda^+ = \{x \in X: A(x) > \lambda\}$$

称 A_λ^+ 为 A 的 λ 强截集。

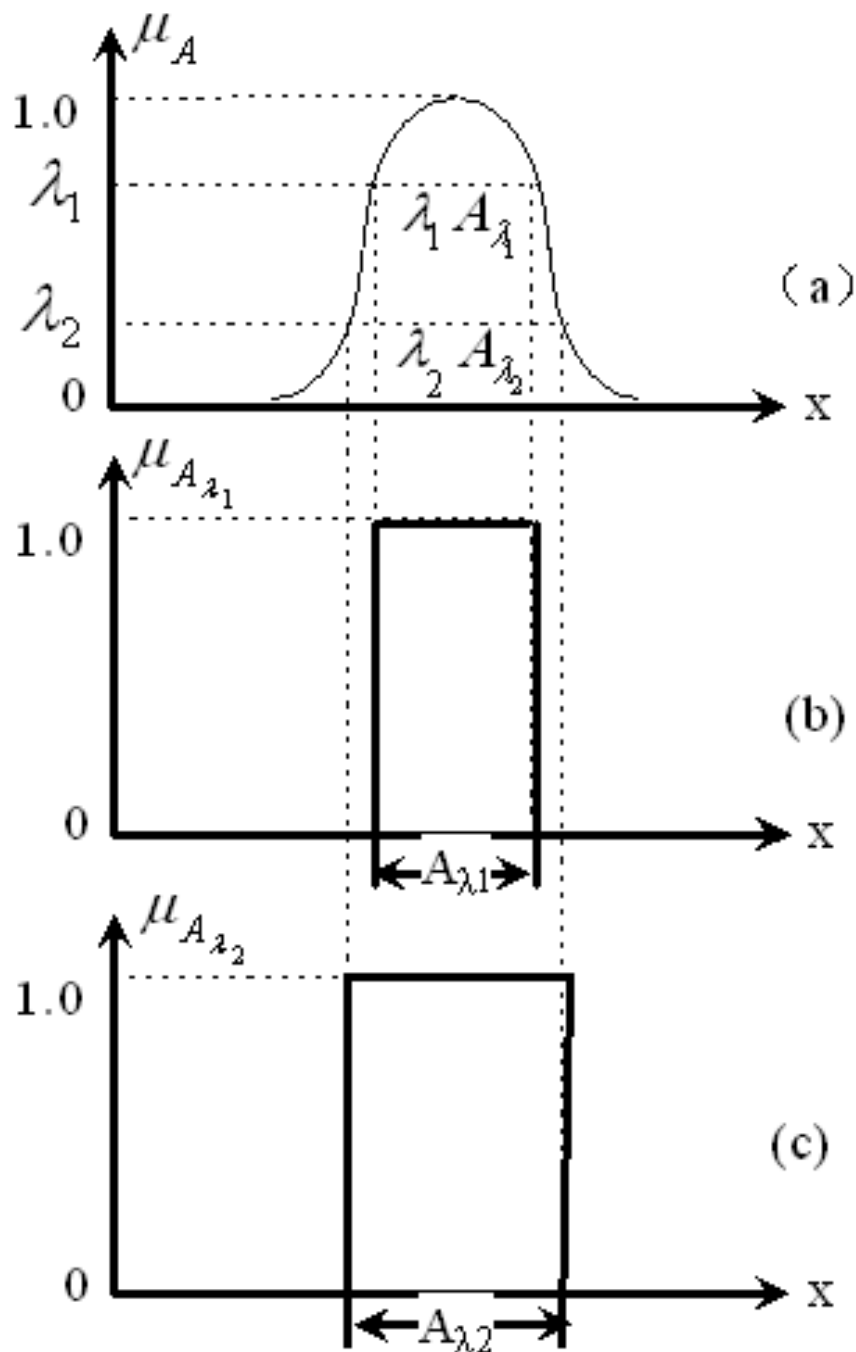


图6-8 截集

图6-8 给出了 λ_1 , λ_2 ($\lambda_1 > \lambda_2$) 对应的 λ 截集 A_{λ_1} , A_{λ_2} ($A_{\lambda_1} \subset A_{\lambda_2}$) 图形。

图6-8(b), (c)为 A_{λ_1} , A_{λ_2} 的特征函数描述。

□ 当 $\lambda = 1$ 时，得到的最小水平截集 A_1 称为模糊集 A 的核，当 $\lambda = 0^+$ 时，得到最大的水平截集称为 A 的支集，记为

$$\text{Sup}A = \{x | x \in X, \mu_A(x) > 0\}$$

若 A 的核 A_1 非空，则称 A 为正规模糊集，否则称为非正规模糊集。

例2-4 设 $A = (0.5, 0.8, 0.7, 1, 0.2)$ 是有限论域 X 上的一个模糊集，于是

$$A_1 = \{x_4\}$$

$$A_{1^+} = 0$$

$$A_{0.5} = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}$$

$$A_{0.5^+} = \{x_2, x_3, x_4\}$$

$$A_0 = \{x_1, x_2, x_3, x_4, x_5\}$$

$$A_{0^+} = A_{0^-}$$

由向量表示，即以特征函数方式来表示：

$$A_1 = (0,0,0,1,0)$$

$$A_{1^+} = (0,0,0,0,0)$$

$$A_{0.5} = (1,1,1,1,0)$$

$$A_{0.5^+} = (0,1,1,1,0)$$

$$A_0 = A_{0^+} = (1,1,1,1,1)$$

$$A_1 = \{x_4\}$$

$$A_{1^+} = 0$$

$$A_{0.5} = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}$$

$$A_{0.5^+} = \{x_2, x_3, x_4\}$$

$$A_0 = \{x_1, x_2, x_3, x_4, x_5\}$$

$$A_{0^+} = A_{0^-}$$

应该注意到， A_λ 是不模糊的。

2. 分解定理

分解定理说明，任何一个模糊集可由一类普通集合套来表示。

定义2.9 设 A 是普通集合， $\lambda \in [0, 1]$ ，做数量积运算，得到一个特殊的模糊集 λA ，其隶属函数为

$$\mu_{\lambda A}(x) = \begin{cases} \lambda, & x \in A \\ 0, & x \notin A \end{cases}$$

分解定理： 设 A 为论域 X 上的模糊集合， A_λ

是 A 的截集，则有

$$A = \bigcup_{\lambda \in [0,1]} \lambda A_\lambda$$

例2-5 设 $A = \frac{0.1}{x_1} + \frac{0.3}{x_2} + \frac{0.7}{x_3} + \frac{1}{x_4} + \frac{0.6}{x_5} + \frac{0.2}{x_6}$, 则

$$A_{0.1} = \{x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6\}$$

$$0.1A_{0.1} = \frac{0.1}{x_1} + \frac{0.1}{x_2} + \frac{0.1}{x_3} + \frac{0.1}{x_4} + \frac{0.1}{x_5} + \frac{0.1}{x_6}$$

$$A_{0.2} = \{x_2, x_3, x_4, x_5, x_6\}$$

$$0.2A_{0.2} = \frac{0.2}{x_2} + \frac{0.2}{x_3} + \frac{0.2}{x_4} + \frac{0.2}{x_5} + \frac{0.2}{x_6}$$

$$A_{0.3} = \{x_2, x_3, x_4, x_5\}$$

$$0.3A_{0.3} = \frac{0.3}{x_2} + \frac{0.3}{x_3} + \frac{0.3}{x_4} + \frac{0.3}{x_5}$$

$$A_{0.6} = \{x_3, x_4, x_5\}$$

$$0.6A_{0.6} = \frac{0.6}{x_3} + \frac{0.6}{x_4} + \frac{0.6}{x_5}$$

$$A_{0.7} = \{x_3, x_4\}$$

$$A_{0.7} = \frac{0.7}{x_3} + \frac{0.7}{x_4}$$

$$A_1 = \{x_4\}$$

$$1A_1 = \frac{1}{x_4}$$

由 $A = \bigcup_{\lambda \in [0,1]} \lambda A_\lambda$, 得

$$\begin{aligned} \bigcup_{\lambda \in [0,1]} \lambda A_\lambda &= 0.1A_{0.1} \cup 0.2A_{0.2} \cup 0.3A_{0.3} \cup 0.6A_{0.6} \cup 0.7A_{0.7} \cup 1A_1 \\ &= \frac{0.1}{x_1} + \frac{0.3}{x_2} + \frac{0.7}{x_3} + \frac{1}{x_4} + \frac{0.6}{x_5} + \frac{0.2}{x_6} = A \end{aligned}$$

将模糊集合表示为一系列截集（确定性的）之和（利用已经的熟悉知识来理解相对新的知识）

2.3 模糊关系与模糊关系合成

- ✓ 集合论中的“关系”抽象地刻划了事物的“精确性”的联系，而模糊关系则从更深刻的意义上表现了事物间更广泛的联系。
- ✓ 模糊关系的抽象更接近与人的思维。模糊关系理论是许多应用原理和方法的基础。
- ✓ 模糊关系的基本概念，模糊矩阵的表示方法及其运算，模糊关系的合成。

2.3.1 模糊关系的基本概念

1. 关系的基本知识

定义2.10 集合的笛卡儿积（关系的论域）：给定集合X和Y，由全体 (x, y) ($x \in X, y \in Y$)组成的集合，叫做X与Y的笛卡儿积(或称直积)，记做 $X \times Y$ ，

$$X \times Y = \{(x, y) | (x \in X, y \in Y)\}$$

例6-6 设 $X = \{0, 1\}$ ， $Y = \{a, b, c\}$ ，则

$$X \times Y = \{(0, a), (0, b), (0, c), (1, a), (1, b), (1, c)\}$$

$$Y \times X = \{(a, 0), (a, 1), (b, 0), (b, 1), (c, 0), (c, 1)\}$$

一般地， $X \times Y \neq Y \times X$

考虑一个用出水阀门控制水箱液位高度的问题，用变量 x, y 分别描述水位高低与阀门开度，且 x, y 的取值范围为 $\{1, 2, 3, 4, 5\}$ 。

- 1、怎么描述如果水位高于2，那么阀门开度大于3这一关系？（关系矩阵）
- 2、怎么描述如果水位很高，那么阀门开度很大这一关系？

定义2.11 关系：存在集合 X 和 Y ，它们的笛卡儿积 $X \times Y$ 的一个子集 R 叫做 X 到 Y 的二元关系，简称关系： $R \subseteq X \times Y$

序偶 (x, y) 是笛卡儿积 $X \times Y$ 的元素，它是无约束的组对，若给组对以约束，便体现了一种特定的关系。受到约束的序偶则形成了 $X \times Y$ 的一个子集。

- 若 $X = Y$ ，则称 R 是 X 中的关系。
- 如果 $(x, y) \in R$ ，则称 X 和 Y 有关系 R ，记作 xRy ;

- 如果 $(x, y) \notin R$, 则X和Y没有关系, 记作 $x\bar{R}y$
也可用特征函数表示为

$$\mu_R(x, y) = \begin{cases} 1, & (x, y) \in R \\ 0, & (x, y) \notin R \end{cases}$$

- 当X和Y都是有限集合时, 关系可以用矩阵来表示, 称关系矩阵。设 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$, $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$, 则R可以表示为

$$R = [r_{ij}], \quad r_{ij} = \mu_R(x_i, y_j)$$

例2-7 设 $X = Y = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, $X \times Y$ 中的 $X > Y$ 的关系可用关系矩阵 R 表示,

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

$$R = [r_{ij}], \quad r_{ij} = \mu_R(x_i, y_j)$$

由例中可见, 矩阵中的元素或等于1或等于0, 将这种矩阵称为布尔矩阵。

2. 模糊关系的概念

- 模糊关系是指笛卡儿积上的模糊集合，表示多个集合的元素间所具有的某种关系的程度。

- 定义2.14** 所谓 X, Y 两集合的笛卡儿积

$$X \times Y = \{(x, y) | (x \in X, y \in Y)\}$$

中的一个模糊关系 R ，是指以 $X \times Y$ 为论域的一个模糊子集，序偶 (x, y) 的隶属度为 $\mu_R(x, y)$ 。

$\mu_R(x, y)$ 在实轴的闭区间 $[0, 1]$ 取值，它的大小反映了 (x, y) 具有关系 R 的程度。

- 设 X 是 m 个元素构成的有限论域， Y 是 n 个元素的有限论域。对于 X 到 Y 的一个模糊关系 R ，可以用一个 $m \times n$ 阶矩阵表示为

$$R = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ r_{21} & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ r_{m1} & r_{m2} & \cdots & r_{mn} \end{bmatrix}$$

或

$$R = [r_{ij}], \quad r_{ij} = \mu_R(x_i, y_j)$$

- 我们称一个矩阵是模糊矩阵，如果它的每个元素属于 $[0, 1]$ 。令

$$F_{m \times n} = \{R = [r_{ij}]; 0 \leq r_{ij} \leq 1\}$$

$F_{m \times n}$ 表示 $m \times n$ 阶模糊矩阵的全体。

- 在有限论域之间，普通集合与布尔矩阵建立了一一对应的关系，模糊关系与模糊矩阵建立了一一对应的关系，通常都把模糊矩阵和模糊关系看作是同一回事，均以 R 表示。

模糊关系举例

例1：设 X 是实数集合，并 $x, y \in X$ ，对于“ y 比 x 大得多”的模糊关系 R ，其隶属度函数可表示为：

$$\mu_R(x, y) = \begin{cases} 0 & x \geq y \\ \frac{1}{1 + \left(\frac{10}{y - x}\right)^2} & x < y \end{cases}$$

对于“ y 和 x 大致相等”的模糊关系 R ，其隶属度函数可表示为：

$$\mu_R(x, y) = e^{-\alpha|x-y|} \quad \alpha > 0$$

3. 模糊关系的运算

- 由于模糊矩阵本身是表示一个模糊关系的子集 R ，因此根据模糊集的并、交、补运算的定义，模糊矩阵也可看作相应的运算。
- 设模糊矩阵 R 和 Q 是 $X \times Y$ 上的模糊关系，

$R=(r_{ij})_{m \times n}$ ， $Q=(q_{ij})_{m \times n}(i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$ 。

模糊矩阵的并、交、补运算为

- ① 模糊矩阵并 $R \cup Q = (r_{ij} \vee q_{ij})$
- ② 模糊矩阵交 $R \cap Q = (r_{ij} \wedge q_{ij})$
- ③ 模糊矩阵补 $R^c = (1 - r_{ij})$

例6-8 设 $R = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.2 & 1 \\ 0.8 & 1 & 0 \end{bmatrix}$, $Q = \begin{bmatrix} 0.3 & 0 & 0.7 \\ 0.1 & 0.8 & 1 \end{bmatrix}$
 则

$$R \cup Q = \begin{bmatrix} 0.3 \vee 0.3 & 0.2 \vee 0 & 1 \vee 0.7 \\ 0.8 \vee 0.1 & 1 \vee 0.8 & 0 \vee 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.2 & 1 \\ 0.8 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$R \cap Q = \begin{bmatrix} 0.3 \wedge 0.3 & 0.2 \wedge 0 & 1 \wedge 0.7 \\ 0.8 \wedge 0.1 & 1 \wedge 0.8 & 0 \wedge 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.3 & 0 & 0.7 \\ 0.1 & 0.8 & 0 \end{bmatrix}$$

$$R^c = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.8 & 0 \\ 0.2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

④ 矩阵的截阵

$$R_{\lambda} = (\lambda r_{ij})_{m \times n}, \quad \lambda \in [0,1]$$

$$R_{\lambda} = \{(x, y) \mid \mu_R(x, y) \geq \lambda\}$$

例2-9 设 $X=\{x_1, x_2, x_3\}$, $Y=\{y_1, y_2, y_3, y_4\}$, $X \times Y$ 中的 R 为

$$R = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.8 & 1 & 0 \\ 0.5 & 1 & 0.3 & 0.9 \\ 1 & 0.2 & 0.6 & 0.7 \end{bmatrix}$$

则 $R_{0.8} = \{(x, y) \mid \mu_R(x, y) \geq 0.8\}$

$$= \{(x_1, y_2), (x_1, y_3), (x_2, y_2), (x_2, y_4), (x_3, y_1)\}$$

或用截矩阵表示为

$$R_{0.8} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

考虑一个用出水阀门控制水箱液位高度的问题，用变量 x, y 分别描述水位高低与阀门开度，且 x, y 的取值范围为 $\{1, 2, 3, 4, 5\}$ 。

- 1、怎么描述如果水位高于2，那么阀门开度大于3这一关系？（关系矩阵）
- 2、怎么描述如果水位很高，那么阀门开度很大这一关系？