

$$= \sum_{\substack{\Omega \neq \emptyset \\ A_i \in \Omega}} \prod_{1 \leq i \leq n} m_i(A_i)$$

$k^{-1} = 0$, 则 m_1 之间是矛盾的。

例如, 设 $\Omega = \{\text{鸡}, \text{鸭}\}$, 且从不同知识源得知的概率分配函数分别为

$$m_1(\{\}, \{\text{鸡}\}, \{\text{鸭}\}, \{\text{鸡}, \text{鸭}\}) = (0, 0.4, 0.5, 0.1)$$

$$m_2(\{\}, \{\text{鸡}\}, \{\text{鸭}\}, \{\text{鸡}, \text{鸭}\}) = (0, 0.6, 0.2, 0.2)$$

正交和 $m = m_1 \oplus m_2$ 。

先求 k^{-1} :

$$k^{-1} = \sum_{x \cap y \neq \emptyset} m_1(x) \cdot m_2(y)$$

$$\begin{aligned} &= m_1(\{\text{鸡}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}\}) + m_1(\{\text{鸡}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \\ &\quad + m_1(\{\text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸭}\}) + m_1(\{\text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \\ &\quad + m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}\}) + m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸭}\}) \\ &\quad + m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \\ &= 0.4 \times 0.6 + 0.4 \times 0.2 + 0.5 \times 0.2 + 0.5 \times 0.2 \\ &\quad + 0.1 \times 0.6 + 0.1 \times 0.2 + 0.1 \times 0.2 \\ &= 0.62 \end{aligned}$$

$$\text{再求 } m(A) = k \sum_{x \cap y = A} m_1(x) \cdot m_2(y)$$

$$\begin{aligned} m(\{\text{鸡}\}) &= \frac{1}{0.62} [m_1(\{\text{鸡}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}\}) \\ &\quad + m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}\}) \\ &\quad + m_1(\{\text{鸡}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\})] \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{0.62} [0.4 \times 0.6 + 0.1 \times 0.6 + 0.4 \times 0.2] = 0.61$$

$$m(\{\text{鸭}\}) = \frac{1}{0.62} [m_1(\{\text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸭}\})$$

$$+ m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸭}\}) \\ + m_1(\{\text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\})]$$

$$= \frac{1}{0.62} [0.5 \times 0.2 + 0.1 \times 0.2 + 0.5 \times 0.2] = 0.36$$

$$m(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) = \frac{1}{0.62} \cdot m_1(\{\text{鸡}, \text{鸭}\}) \cdot m_2(\{\text{鸡}, \text{鸭}\})$$

$$= \frac{1}{0.62} \times (0.1 \times 0.2) = 0.03$$

所以

$$m(\{\}, \{\text{鸡}\}, \{\text{鸭}\}, \{\text{鸡}, \text{鸭}\}) = (0, 0.61, 0.36, 0.03)$$

3. 基本算法

上面给出了证据理论的公理系统。随着基本概率分配函数定义的不同, 会产生不同的算法。下面介绍一个算法。

(1) 知识表示 设某个领域的辨别框为 $\Omega = \{S_1, S_2, \dots, S_n\}$, 命题 A, B, \dots 是 Ω 的子集, 推理规则为

if E then H , CF

其中 E, H 为命题的逻辑组合, CF 可信度因子。

命题和可信度因子可表示为

$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_k\}$$

$$CF = \{c_1, c_2, \dots, c_k\}$$

其中 c_i 用来描述 a_i 的可信度, $i = 1, 2, \dots, k$ 。

对任何命题 A , A 的可信度 CF 应满足:

$$a) \quad c_i \geq 0, \quad 1 \leq i \leq k$$

$$b) \quad \sum_{1 \leq i \leq k} c_i \leq 1$$

(2) 证据描述 设 m 为 2^Ω 上定义的基本概率分配函数, 在下面描述的算法中, 应满足如下条件:

$$a) \quad m(\{S_i\}) \geq 0 \quad \text{对 } S_i \in \Omega$$

$$b) \quad \sum_{1 \leq i \leq n} m(\{S_i\}) \leq 1$$

$$c) \quad m(\Omega) = 1 - \sum_{1 \leq i \leq n} m(\{S_i\})$$

$$d) \quad m(A) = 0, \text{ 对 } A \subset \Omega, \text{ 且 } |A| > 1 \text{ 或 } |A| = 0$$

其中 $|A|$ 表示命题 A 的元素个数。注意, 条件 d 要求在集合 A 的元素个数不为 1, 且又不包括全体元素时, $m(A) = 0$ 。例如 $\Omega = \{\text{红}, \text{黄}, \text{白}\}$ 时下面的基本概率分配函数:

$$\begin{aligned} &m(\{\text{红}\}, \{\text{黄}\}, \{\text{白}\}, \{\text{红}, \text{黄}, \text{白}\}, \{\}) \\ &= (0.6, 0.2, 0.1, 0.1, 0) \end{aligned}$$

其中 $m(\{\text{红}, \text{黄}\}) = m(\{\text{红}, \text{白}\}) = m(\{\text{黄}, \text{白}\}) = 0$ 。

下面来看满足上述条件的基本概率分配函数的正交和及信任函数和似然函数的定义。

定义6: 设 m_1 和 m_2 为 2^Ω 上的 2 个基本概率分配函数, 它们的正交和为

$$\begin{aligned} m(\{S_i\}) &= \frac{1}{k} \cdot [m_1(\{S_i\}) \cdot m_2(\{S_i\}) + m_1(\{S_i\}) \cdot m_2(\Omega) \\ &\quad + m_1(\Omega) \cdot m_2(\{S_i\})] \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned} k &= m_1(\Omega) \cdot m_2(\Omega) + \sum_{1 \leq i \leq n} [m_1(\{S_i\}) \cdot m_2(\{S_i\}) \\ &\quad + m_1(\{S_i\}) \cdot m_2(\Omega) + m_1(\Omega) \cdot m_2(\{S_i\})] \end{aligned}$$

若 $k = 0$, 则 m_1 和 m_2 之间是矛盾的。

定义7: 对任何命题 $A \subseteq \Omega$, 其信任函数为

$$Bel(A) = \sum_{A \supseteq B} m(B) = \sum_{A \supseteq \{a\}} m(\{a\}) \quad \forall A \subset \Omega$$

$$Bel(\Omega) = \sum_{B \subseteq \Omega} m(B) = \sum_{A \subseteq \Omega} m(\{a\}) + m(\Omega) = 1$$

定义8: 对任何命题 $A \subseteq \Omega$, 其似然函数为

$$\begin{aligned} Pl(A) &= 1 - bel(\bar{A}) = 1 - \sum_{A \not\supseteq \{a\}} m(\{a\}) \quad A \subset \Omega \\ &= 1 - [\sum_{a \in \bar{A}} m(\{a\}) - \sum_{b \in A} m(\{b\})] \end{aligned}$$