

模糊数学及计算机应用

何 清

Fuzzy Mathematics and
Application to Computer Sciences

Qing He

heqing@ict.ac.cn



第17章 因素空间与决策

- 因素空间
- 反馈外延
- 概念内涵表示



因素定义

称 $(U, V]$ 为一个左配对, 如果 U 与 V 分别是由一些对象和由一些因素组成的集合, 并且对任意的 $u \in U$, 一切与 u 有关的因素都在 V 中。设 $R \in P(U \times V)$, 记 $D(f) \triangleq \{u \in U \mid R(u, f) = 1\}$, $V(u) \triangleq \{f \in V \mid R(u, f) = 1\}$, 因素 $f \in V$ 可以视为一个映射, 作用在一定对象 $u \in U$ 上可获得一定的状态 $f(u)$
 $f: D(f) \rightarrow X(f), u \rightarrow f(u)$,
这里 $X(f) \triangleq \{f(u) \mid u \in U\}$ 叫做 f 的状态空间,
 $X(f)$ 中的任何一个元素叫做 f 的一个状态。



因素空间定义

定义13.1 给定论域 U , $F = \{f \mid f: U \rightarrow X(f)\}$ 是 U 上的一族映射, 称 $\{X(f)\}_{f \in F}$ 为 U 上的一个因素空间 (*factors pace*)

, 如果满足公理:

$(F_1) F = (F, \vee, \wedge, c, 0, 1)$ 构成一个完全的布尔代数;

$(F_2) \forall T \subseteq F$, 若 $(\forall s, t \in T)(s \wedge t = 0)$, 则

$\bigvee_{f \in T} f = \prod_{f \in T} f$, 这里 \prod 表示映射的直积。 F 叫做因素集,

$f \in F$ 叫做因素, $X(f)$ 叫做 f 的状态空间, 0 叫做零因素, 1 叫做全因素, $X(1)$ 叫做全空间。



因素空间特例

模式识别中的特征空间和参数空间

现代物理中的相空间

医疗诊断中的症候空间



概念的描述空间

假定要讨论一组概念 $\square = \{\alpha, \beta, \gamma\}$, 它们的论域记为 U , 取因素族 V 使 U 与 V 组成一个左配对 $(U, V]$.再取因素集 $F \subseteq V$,使得 F 对 U 是充足的, 即满足条件

$$(\forall u_1, u_2 \in U)(\exists f \in F)(f(u_1) \neq f(u_2))$$

这时, 称三元组 $Z(U, \square, F)$ 或 $(U, \square |, \{X(f)\}_{f \in F})$ 为 \square 的一个描述空间。



概念的表示

给定一个描述空间 (U, \square, F) ，任取一个概念 $\alpha \in \square$ ， α 在 U 中的外延是 U 上的一个模糊集 $\tilde{A} \in F(U)$ 。对于每个状态空间 $X(f)$ 都叫做表现论域， $X(1)$ 叫做完全表现论域，实际上， U 上的一个因素空间 $\{X(f)\}_{f \in F}$ 就是 \square 的表现论域族。



概念的表现外延

定义13.2 给定描述空间 (U, \square, F) , $\alpha \in \square$, 其外延为 $\tilde{A} \in F(U)$, $\forall f \in F$, 记

$$f(\tilde{A}): X(f) \rightarrow [0,1], x \mapsto f(\tilde{A})(x) \square \bigvee_{f(u)=x} \tilde{A}(u)$$

$f(\tilde{A})$ 是表现论域 $X(f)$ 的 *Fuzzy* 集, 即 $f(\tilde{A}) \in F(X(f))$, 称之为概念 α 在表现论域 $X(f)$ 中的表现外延。

定义13.3. 给定描述空间 (U, \square, F) , $\alpha \in \square$, $f \in F$.

已知概念 α 在表现论域 $X(f)$ 中的表现外延 $\tilde{B}(f)$,

$$f^{-1}(\tilde{B}(f)): U \rightarrow [0,1], u \mapsto f^{-1}(\tilde{B}(f))(u) \square \tilde{B}(f)(f(u))$$

$f^{-1}(\tilde{B}(f)) \in F(U)$, 称为概念 α 关于因素 f 的反馈外延。



概念的表现外延

定义13.4 给定描述空间 (U, \square, F) , $\alpha \in \square$, \tilde{A} 为 α 的外延,

$G \subseteq F$, G 中元素相互独立, $A[G] \square \bigcap_{f \in G} f^{-1}(f(\tilde{A}))$

称 $A[G]$ 为 A 的 G 反馈外延的包络,

简记 G -包络; 特别地, 当 F 为原子因素集时, 称 $A[\pi]$ 为 A 的原子反馈外延的闭包, 简记 π -包络。



决策

U - 一组策略，称为策略集；

B - 与策略有关的概念，即策略的分类命名，
如"上策""中策""下策"

F - 与策略有关的因素集。

决策问题相当于在描述空间中寻找 B 中概念的外延。

要想求出这些外延，只要求出它们的反馈外延。

而这些反馈外延又可由 G - 包络(或 π - 闭包)来实现。

我们称这样的决策方法为基于反馈外延的决策方法，
简称 DFE 决策方法。



排序型DFE决策

$\square = \{\alpha\}$ 为单点集, 比如 $\alpha =$ "优策略"。若求出 G - 包络 $A[G]$ (或) π - 闭包 $A[\pi]$, 则 $A[G]: U \rightarrow [0,1]$ 便把 U 中诸策略在 $[0,1]$ 中作全序排列, 从而确定最优策略。



竞争型DFE决策

此时, $U = \{u\}$ 为单点集, \square 至少包含两个概念,
比如 $\square = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}, k \geq 2$,
其外延分别为 $\hat{A}_i, 1 \leq i \leq k$,
则可用最大隶属度原则判断对象 u 相对隶属于 $\tilde{A}_i (1 \leq i \leq k)$
中的某一个。



竞争排序型DFE决策

此时, U 与 \square 均非单点集, 比如 $U = \{u_1, u_2, \dots, u_m\}, m \geq 2$,

$\square = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k\}, k \geq 2$.

先用"竞争"法将 U 分类, 如 $u_{i_1}, u_{i_2}, u_{i_p}, p \leq m$, 归属概念 α_q ,

$q \leq k$. 再将 $u_{i_1}, u_{i_2}, u_{i_p}$ 用 G -包络 $A_q[G]$ (或 π -闭包 $A_q[\pi]$) 排序,

确定关于 α_q 的最佳策略, 如此, 对每个概念 $\alpha_j, 1 \leq j \leq k$,

均有一个最佳策略, 根据需要进行选择其一或某几个策略。



排序型DFE决策

关于DFE决策的实际操作，我们总结出以下几个步骤。

(1) 设定策略集 $U = \{u_1, u_2, \dots, u_m\}$, 根据实际情况，它可以是一组策略，也可以是一类具有某种含义的对象。

(2) 确定 $\square = \{\alpha\}$ 中的概念 α ，即给其命名，如"优策略"，它以 U 为论域。

(3) 选定与 U 有关的原子因素族 $\pi = \{f_1, f_2, \dots, f_n\}$ ，并且确定它们的状态空间 $X(f_j), j = 1, 2, 3, \dots, n$.

(4) 置 $F = P(\pi), \vee \square \cup, \wedge \square \cap, c \square \setminus, 0 \square \phi, 1 \square \pi$,

则 $(F, \vee, \wedge, c, 0, 1)$ 做成一个完全的布尔代数，

从而 (U, \square, F) 构成一个描述空间。

(5) 采用一定的方法(如集值统计)做出 α

在诸表现论域 $X(f_j) j = 1, 2, 3, \dots, n$ 中的表现外延 $\tilde{B}(f_j), j = 1, 2, 3, \dots, n$.



排序型DFE决策

取适当的 n 维 t -模 $T_n \in T(n)$,由 T_n 和诸 $\tilde{B}(f_i)$ 来构筑全因素表现论域
(即全空间) $X(1)$ 中的表现外延 $\tilde{B}(1)$

$$\tilde{B}(1)(x_1, x_2, \dots, x_n) \sqsubseteq T_n(\tilde{B}(f_1)(x_1), \dots, \tilde{B}(f_n)(x_n)).$$

(7)对每个原子因素 $f_j (j = 1, 2, 3, \dots, n)$,确定关于诸策略的状态

$$f_j(u_i), i = 1, 2, 3, \dots, m, j = 1, 2, 3, \dots, n$$

于是得到全因素1关于诸策略的状态

$$1(u_i) = (f_1(u_i), f_2(u_i), \dots, f_n(u_i)), i = 1, 2, 3, \dots, m.$$

1是向量值映射。



排序型DFE决策

(8)确定概念 α 的反馈外延 $1^{(-1)}(\tilde{B}(1))$,将 α 的外延近似地取为 $1^{(-1)}(\tilde{B}(1))$,

于是对任何 $u_i \in U$,便有

$$\begin{aligned}\tilde{A}(u_i) &\approx (1^{(-1)}(\tilde{B}(1)))(u_i) = \tilde{B}(1)(1(u_i)) \\ &= \tilde{B}(1)(f_1(u_i), f_2(u_i), \dots, f_n(u_i)) \\ &= T_n(\tilde{B}(f_1)(f_1(u_i), \tilde{B}(f_2)(f_2(u_i) \cdots \tilde{B}(f_n)(f_n(u_i)))\end{aligned}$$

按最大隶属度原则找出最优策略。



人才择优问题

考虑在三个"优秀学生"候选人张三、李四、王五中决定。

(1)取 $u_1 = \text{张三}$, $u_2 = \text{李四}$, $u_3 = \text{王五}$, 于是 $U = \{u_1, u_2, u_3\}$;

(2)设 $\alpha = \text{"优秀学生"}$, 则 $\square = \{\alpha\} = \{\text{优秀学生}\}$;

(3)设 $f_1 = \text{数学}$, $f_2 = \text{物理}$, $f_3 = \text{化学}$, $f_4 = \text{外语}$, 取 $\pi = \{f_1, f_2, f_3, f_4\}$;

令 $X(f_j) = [0, 100]$, $j = 1, 2, 3, 4$;

(4)置 $F = P(\pi)$, (U, \square, F) 构成描述空间;

(5)对于 $j = 1, 2, 3, 4$, 取

$$B(f_j)(x) = \begin{cases} 1, & 90 \leq x \leq 100 \\ \frac{x-80}{10}, & 80 \leq x \leq 90 \\ 0, & 0 \leq x \leq 80 \end{cases}$$

(6)取4维 t -模为乘法算子 $\prod \in T(4)$



人才选优问题

$$\prod (x_1, x_2, x_3, x_4) = \prod_{j=1}^4 x_j = x_1 x_2 x_3 x_4$$

从而有 $\tilde{B}(1)(x_1, x_2, x_3, x_4)$

$$= \prod (\tilde{B}(f_1)(x_1), \tilde{B}(f_2)(x_2), \tilde{B}(f_3)(x_3), \tilde{B}(f_4)(x_4))$$

$$= \tilde{B}(f_1)(x_1) \cdot \tilde{B}(f_2)(x_2) \cdot \tilde{B}(f_3)(x_3) \cdot \tilde{B}(f_4)(x_4)$$

(7)假定 u_1, u_2, u_3 的学习成绩如下表所示:



人才择优问题

	数学	物理	化学	外语
张三	85	91	96	92
李四	97	89	94	90
王五	90	93	87	98



人才选优问题

	f1	f2	f3	f4
u1	0.5	1	1	1
u2	1	0.9	1	1
u3	1	1	0.7	1



人才选优问题

$$\tilde{B}(f_j)(f_j(u_i))$$

$$1(u_1) = (0.5, 1, 1, 1), 1(u_2) = (1, 0.9, 1, 1), 1(u_3) = (1, 1, 0.7, 1)$$

(8) 计算 $\tilde{A}(u_i), i = 1, 2, 3$

$$\begin{aligned}\tilde{A}(u_1) &\approx \tilde{B}(1)(1(u_1)) = \tilde{B}(1)(f_1(u_1), f_2(u_1), f_3(u_1), f_4(u_1)) \\ &= \tilde{B}(f_1)(f_1(u_1)) \cdot \tilde{B}(f_2)(f_2(u_2)) \cdot \tilde{B}(f_3)(f_3(u_3)) \cdot \tilde{B}(f_4)(u_4) \\ &= 0.5 \times 1 \times 1 \times 1 = 0.5\end{aligned}$$

$$\tilde{A}(u_2) \approx 0.9, \tilde{A}(u_3) \approx 0.7, u_2 \text{ 为优秀。}$$



欢迎提问!
