

ファジィルールとベクトル値型シヨケ積分モデルを用いた 分類システムの開発

Classification System based on Fuzzy Rules and Vector-Valued Choquet Integral Model

高萩栄一郎[†]

Eiichiro TAKAHAGI[†]

[†] 専修大学商学部

[†] School of Commerce, Senshu University

要旨:

If-Then 形式のファジィルールで複数のクラスへの分類ルールを記述し、そのルールから各クラスと未分類、重複分類、矛盾のクラスへの所属度を計算するモデルを提案した。本稿では、3つの利用法のモデルを提案する。1番目は、分類先のクラス毎にルールを設定する方法であり、重なる部分は、重複分類として表示する方法である。2番目は、条件毎にルールを設定していき、合計が1となるような相対的なルールを設定する。この場合、重複分類は無い。3番目は、分類先は、基本的に1つのみとし、ある条件で複数の分類に分類する場合は、矛盾と考える方法である。また、これらのモデルに基づく集合関数（ファジィ測度）を同定する Web 上のシステムを開発した。ファジィルール間では制約がありその制約を満たすようにする。また、この Web システムで同定した集合関数から、実際に[0,1]区間の入力値から、各クラスへの所属度を計算する表計算ソフトウェアの関数を作成した。

Abstract:

We previously proposed a vector-valued Choquet integral model and a classification model based on the Choquet integral model. In this paper, we propose three application-oriented models. The first model describes the degrees of each class, overlapping degree, and unknown degree. The second model is the relative classification model. The third model is the strict classification model in which a condition of if-then rules has only one class. If there are two or more classes, the overlapping becomes contradictions. To use those models, we develop a web-based system that identifies set functions using the if-then rules interactively and spreadsheet macros that calculate the degrees of class using the identified set functions.

1. はじめに

文献[1][2]で、If-Then 形式のファジィルールから、複数のクラスへの分類ルール（集合関数）を求め、そのルールと入力値から各クラスへ分類するモデルを提案した。本稿では、実際にこのモデルを使うためのいくつかの利用法のモデルを提案し、Web 上で集合関数を対話的に同定し、その集合関数を用いて、入力値から出力値をシヨケ積分[3][4]で計算するプログラム（Microsoft Excel のマクロ）を開発した。

本論文では、3つの利用法のモデルを提案する。1番目は、分類先のクラス毎にルールを設定する方法であり、重なる部分は、重複分類として表示する方法である。2番目は、条件毎にルールを設定していき、合計が1となるような相対的なルールを設定する。この場合、重複分類は無い。3番目は、分類先は、基本的に1つのみとし、ある条件で複数のクラスに分類する場合は、矛盾と考える方法である。

2. ベクトル値型シヨケ積分モデル

ベクトル値型シヨケ積分モデル[1][2]は、 n 次元ベクトルの入力値と m 個の集合関数（ファジィ測度）を与えると、 m

次元のベクトルの出力値を計算するモデルである。出力の m

次元のベクトルの各要素の値が、各クラスへの所属度となる。

入力値のベクトルを $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ とし、各要素 x_i は、 $[0,1]$ 区間の値、 $0 \leq x_i \leq 1, \forall i$ とする。また、入力値の添え字の集合を $X = \{1, \dots, n\}$ とする。

2.1. 集合関数 μ° に関するシヨケ積分

ファジィ測度[5] μ は、通常、 X のべき集合(2^X)から $[0,1]$ 区間への集合関数で、単調性制約(式(3))と空集合の値は0をとる(式(2))もとして定義されている。

$$\mu: 2^X \rightarrow [0,1] \quad (1)$$

$$\mu(\emptyset) = 0 \quad (2)$$

$$\mu(A) \geq \mu(B) \text{ if } A \supseteq B \quad (3)$$

本稿で用いる集合関数 μ° は、ファジィ測度を拡張したもので、単調性制約(式(3))と空集合の値を0をとること(式(2))は、仮定しない。

$$\mu^\circ: 2^X \rightarrow [0,1] \quad (4)$$

集合関数 μ° に関するシヨケ積分[1][2] $f_{\mu^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n)$ を次式で定義する.

$$f_{\mu^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n) \equiv \sum_{i=0}^n (x_{\sigma(i)} - x_{\sigma(i+1)}) \mu^\circ(\{1, \dots, i\}) \quad (5)$$

ただし, σ は, X 上の置換で, $x_{\sigma(1)} \geq x_{\sigma(2)} \geq \dots \geq x_{\sigma(n)}$ かつ $X = \{\sigma(1), \dots, \sigma(n)\}$ であり, $x_{\sigma(0)} = 1, x_{\sigma(n+1)} = 0$, $i = 0$ のとき $\{1, \dots, i\} = \emptyset$ とする.

2.2. ベクトル値型シヨケ積分モデルの性質

ベクトル値型シヨケ積分モデルでは, m 個の集合関数 $(\mu_1^\circ, \dots, \mu_m^\circ)$ と入力値ベクトル $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ を与え, 各 μ_j° に対して集合関数に関するシヨケ積分 $f_{\mu_j^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n)$ を計算するものであり,

$$y_j \equiv f_{\mu_j^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n), \quad j = 1, \dots, m \quad (6)$$

で定義され, $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_m)$ とする.

もし m 個の集合関数の各要素 A に関して, m 個の集合関数の和を $C > 0$ とすれば, \mathbf{y} の各要素の和も C となる[2]. すなわち,

$$\sum_j^m \mu_j^\circ(A) = C, \quad \forall A \in 2^X \quad (7)$$

ならば, 任意の入力 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ に対して,

$$\sum_j^m y_j = \sum_j^m f_{\mu_j^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n) = C \quad (8)$$

となる. 本稿のテーマは, 分類であるので, $C = 1$ として利用する.

3. ファジィルールと集合関数の生成

3.1. ファジィルール

クラスの数を m とする. 分類のための集合関数 $\mu_j^\circ, j = 1, \dots, m$ を生成する.

本稿でファジィルールと呼ぶのは, ルールの成立度つきの If-then ルールで, ルールの条件 (前件部) は積項で表される. この積項に含まれる x_i の添え字の集合を A とし, その積項が成立した場合の j 番目のクラスへ分類する程度を $\mu_j^\circ(A) \in [0, 1]$ とする.

例えば, x_1 と x_3 が成立 (条件 $x_1 \wedge x_3 = 1, A = \{1, 2\}$) した場合の j 番目のクラスの所属度が 0.3 の場合, $\mu_j^\circ(\{1, 2\}) := 0.3$ とする.

分類 j に対する条件は, 複数存在することがある. たとえば, x_1 と x_3 の成立に加え, x_1, x_2 と x_3 が成立したときに, j 番目のクラスの所属度が 1 の場合, $\mu_j^\circ(\{1, 2, 3\}) := 1$ も成立する.

このようにして, 分類 j に対するルールをすべて列挙し, 集合関数 $\mu_j^\circ(A)$ に設定する.

設定されていない条件 (集合 A) に対する集合関数の値は, 0 にする場合とファジィ測度の単調制約に対応して, 自動で補正する方法がある. 後者の場合, $\mu_j^\circ(\emptyset) := 0$ とし, 集合 A の要素数が少ない順番に (要素数が同じ場合, 順番は任意) 次式で割り当ていき, 単調化する.

$$\mu_j^\circ(A) := \max_{B \subseteq A} \mu_j^\circ(B) \quad (9)$$

ただし, $:=$ は, 代入を意味する. 式(9)で, 最大値をとる集合の範囲は, A 自身を含む部分集合全体であるので, A の真部分集 B に $\mu_j^\circ(A)$ より大きな $\mu_j^\circ(B)$ が存在すれば, $\mu_j^\circ(A)$ の値は書き換わる. この場合, 補正された μ_j° は, 単調性 (式(3)) を満たしファジィ測度である.

3.2. 条件にない項の解釈

ルールの記述方法で, 前件部の積項の意味が 2 つ考えられる. 前件部の積項が無いことを条件として入れているかどうかである. 例えば, $n = 3$ で, x_1 と x_2 が成立するときの $\mu_j^\circ(\{1, 2\}) = 0.8$ は, x_3 が成立していないことを条件としているルール ($x_1 \wedge x_2 \wedge \neg x_3$) のか, x_3 が成立, 不成立は問わないルール ($x_1 \wedge x_2$) かである.

後者の場合, 各入力値と各分類への値 (出力値) の関係に単調性を仮定できる. この場合, ファジィ測度の単調性ように制約を課すことや単調化を行うことができる.

前者 (存在しない項の不成立を条件とする場合) では, 単調化 (式(9)) は適用できない.

3.3. 集合関数間の関係と重複分類 (矛盾), 未分類

任意の入力 (x_1, \dots, x_n) に対して, 分類の合計 $\sum y_i = 1$ となるためには, 各集合 A の集合関数の値の合計 $\sum_{j=1}^m \mu_j^\circ(A)$ が 1 となる必要である. そこで, 1 未満の場合, 1 との差を「未分類」という分類に分類する.

1 より大となり, 重複して分類される場合, 重複分類として扱う (3.4 節).

また, 同じ前件部 (同じ集合 A) で, 2 つ以上の j で, $\mu_j^\circ(A)$ の値が 0 より大になる場合, 矛盾として扱うことが適当な問題もある. この場合, 矛盾というクラスに分類する (3.6 節).

3.4. クラス毎にルールを設定 (重複分類有)

これは, クラスごとにルールを決めていく方法である. 存在しない項の不成立を条件としない場合に適用できる.

まず、式(9)で、より小さい条件（部分集合）で成立しているものの最大値を割り当てる。

2つ以上の j で、 $\mu_j^\circ(A)$ の値が 0 より大になることを許す考え方であるが、各 A について、各クラスの合計が 1 を超える場合、その部分を重複分類とする。

$$\mu_j^\circ(A) := \begin{cases} \max(0, 1 - \sum_{k=1}^m \mu_k^\circ(A)) & \text{if } j = U \\ \max(0, [\sum_{k=1}^m \mu_k^\circ(A)] - 1) & \text{if } j = C \\ \mu_j^\circ(A) & \text{ohterwise} \end{cases}$$

$$\forall A \in 2^X, \quad j = 1, \dots, m, C, U \quad (13)$$

これは、各分類へのルールを優先させ、重複する部分は、重複分類として別途表示する方法である。この場合、

$$[\sum_{j=1}^m \mu_j^\circ(A)] + \mu_U^\circ(A) - \mu_C^\circ(A) = 1 \quad (14)$$

となり、重複する部分を重複分類として表示し、差し引く表示である。

3.5 条件毎にルールを設定(重複分類無)

これは、条件毎にどの分類にするのかの比率をルールとして設定する方法である。これは、存在しない項の不成立を条件とする場合であり、単調化（式(9)）を適用しない。

$$\sum_{j=1}^m \mu_j^\circ(A) = 1, \quad \forall A \in 2^X \quad (15)$$

となるように、または、

$$\sum_{j=1}^m \mu_j^\circ(A) + \mu_U^\circ = 1, \quad \forall A \in 2^X \quad (16)$$

となるように設定する。未分類(U)を含めるかどうかは、未分類への出力を許す問題かそうではないかの差異である。この場合、各ルール（集合）で（未分類を含む）クラスの和を 1 になるようになるので、単調性を仮定できない。したがって、この場合、式(9)を適用できない。

3.6. 条件毎に分類のルール(矛盾)

これは、3.4 節と同様に、分類先毎に条件設定する方であるが、条件毎に 1 つの分類先を想定している。存在しない項の不成立を条件とする場合に適用できる。

各 A について、分類先は、基本的に 1 つのみとする。すな

わち、ある j で、 $\mu_j^\circ(A) > 0$ (アクティブ)であれば、他の $k \neq j$ では、 $\mu_k^\circ(A) = 0$ とする条件である。もし、2つ以上の j でアクティブである場合、最大値のみ生かし、2番目からは矛盾として扱う。

2つ以上の j で、 $\mu_j^\circ(A)$ の値が 0 より大になる場合、ある前件部の条件で、2つ以上への分類を指示している。この場合、最大の $\mu_j^\circ(A)$ のみ 0 以上にし、残りを 0 にする。最大値の $\mu_j^\circ(A)$ の添え字を $jmax$ 、2番目の $\mu_j^\circ(A)$ の添え字を $j2nd$ とする。

$$\mu_j^\circ(A) := \begin{cases} \mu_{jmax}^\circ(A) - \mu_{j2nd}^\circ(A) & \text{if } j = jmax \\ 1 - \mu_{jmax}^\circ(A) & \text{if } j = U \\ \mu_{j2nd}^\circ(A) & \text{if } j = C \\ 0 & \text{ohterwise} \end{cases}$$

$$\forall A \in 2^X, \quad j = 1, \dots, m, C, U \quad (17)$$

添え字 C は矛盾、 U は未分類を表す。この場合、明らかに、次式になる。

$$\left[\sum_{j=1}^m \mu_j^\circ(A) \right] + \mu_C^\circ(A) + \mu_U^\circ(A) = 1 \quad (18)$$

4. 出力値の計算

出力値の計算は、与えられた入力値 $x = (x_1, \dots, x_n)$ と設定された集合関数 $\mu_j^\circ(A), j = 1, \dots, m, C, U, \forall A \in 2^X$ から計算する。

$$y_j = f_{\mu_j^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n), \quad j = 1, \dots, m \quad (19)$$

$$y_C = f_{\mu_C^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n) \quad (20)$$

$$y_U = f_{\mu_U^\circ}^{EC}(x_1, \dots, x_n) \quad (21)$$

計算結果では、次の関係がある。3.6 節の方法の場合、

$$\sum_{j=1}^m y_j + y_C + y_U = 1 \quad (22)$$

となり、和が 1 となる。3.4 節の場合、

$$\sum_{j=1}^m y_j - y_C + y_U = 1 \quad (23)$$

となり各分類と未分類への所属度が示され、重複分類される場合、その値が矛盾として差し引けば、和が 1 となる。3.5 節の場合、 $\mu_C^\circ(A) = 0, \forall A \in 2^X$ であるので、

$$\sum_{j=1}^m y_j + y_U = 1 \quad (24)$$

となる。

5. 数値例

5.1. 数値例 1: クラス毎にルールを設定(重複分類有)

数値例 1 として、大学の学部入学にどれくらい適するの

の適合度を求める。入力値として、言語・外国語能力($i = 1$), 論理的思考能力($i = 2$), 課題解決力($i = 3$)とする($n = 3$)。クラスは、文学系学部($j = 1$), 社会科学系学部($j = 2$), 理工系学部($j = 3$)とする($m = 3$)。

これは、存在しない項の不成立を条件としない場合である。例えば、論理的思考能力が高くなった場合、すべてのクラスへの度合いが高くなり、低くなることはない。

表 1 文学系へのルール(例)

ルール	条件(前件部)	成立度
R1-1	x_1	0.4
R1-2	x_2	0.1
R1-3	x_3	0.2
R1-4	$x_1 \wedge x_3$	1.0
R1-5	$x_2 \wedge x_3$	0.2

表 1 のように、「文学系の入学」へ分類することへのルールを設定した。R1-1 の条件 x_1 は、外国語能力(x_1)ある場合 0.4 で「文学系の入学」に適しており、R1-4 の $x_1 \wedge x_3$ は、外国語能力(x_1)と課題解決力(x_3)がともにあるとき(論理的思考能力は問わない) 1.0 で「文学系の入学」に適していることを示している。表 1 は、外国語能力が重要で、課題解決能力の外国語能力を補完して必要で、論理的はあまり必要としないルールである。

表 1 のルール表から $\mu_1^*(\{1\}) := 0.4$, $\mu_1^*(\{2\}) := 0.2$, $\mu_1^*(\{3\}) := 0.2$, $\mu_1^*(\{1,3\}) := 1.0$, $\mu_1^*(\{2,3\}) := 0.2$ が割り当てられ、他の集合に対しては 0 が割り当てられる($\mu_1^*(\emptyset) := 0$, $\mu_1^*(\{1,2\}) := 0$, $\mu_1^*(\{1,2,3\}) := 0$)。単調化(式(4))を適用する。変化する集合のみ列挙すると、

$$\mu_1^*(\{1,2\}) := \max(\mu_1^*(\{1\}), \mu_1^*(\{2\}), \mu_1^*(\{1,2\})) = 0.4$$

と

$$\begin{aligned} \mu_1^*(\{1,2,3\}) &:= \max \left(\begin{array}{l} \mu_1^*(\{1\}), \mu_1^*(\{2\}), \mu_1^*(\{3\}), \mu_1^*(\{1,2\}), \\ \mu_1^*(\{1,3\}), \mu_1^*(\{2,3\}), \mu_1^*(\{1,2,3\}) \end{array} \right) \\ &= 1.0 \end{aligned}$$

となる。他の分類への集合関数を含めて、表 2 のように設定した。

表 2 集合関数の値(数値例 1)

A	$\mu_1^*(A)$	$\mu_2^*(A)$	$\mu_3^*(A)$	$\mu_C^*(A)$	$\mu_U^*(A)$
\emptyset	0.00	0.00	0.00	0.00	1.00
{1}	0.40	0.20	0.00	0.00	0.40
{2}	0.10	0.20	0.50	0.00	0.20
{1,2}	0.40	0.20	0.50	0.10	0.00
{3}	0.20	0.40	0.20	0.00	0.20
{1,3}	1.00	0.40	0.30	0.70	0.00
{2,3}	0.20	0.70	0.80	0.70	0.00
{1,2,3}	1.00	1.00	1.00	2.00	0.00

μ_2^* は、社会科学系への分類のルールで、論理的思考能力と課題解決力がともに高いとき、高い値で分類されるように設定されている。 μ_3^* は、理工系への分類のルールで、論理的思考能力があるとき、高い値で分類されるように設定されている。

$\mu_U^*(A)$ の列は、式(13)によって割り当てられる。例えば、 $\mu_U^*(\emptyset) := \max(1 - (0 + 0 + 0), 0) = 1$ となり、 $\mu_U^*(\{1\}) := \max(1 - (0.4 + 0.2 + 0), 0) = 0.4$ となる。

また、 $\mu_C^*(A)$ の列は、式(13)より求める。例えば、 $\mu_C^*(\{1,2\}) := \max(0, (0.4 + 0.2 + 0.5) - 1) = 0.1$ となる。

出力値は、式(5)で求める。例えば、 $x_1 = 0.5, x_2 = 0.7, x_3 = 0.3$ の場合、 $x_2 \geq x_1 \geq x_3$ より、 $\sigma(1) = 2, \sigma(2) = 1, \sigma(3) = 3$ となる。分類 1 への出力値は、

$$\begin{aligned} &f_{\mu_1^*}^{EC}(0.5, 0.7, 0.3) \\ &= (x_{\sigma(0)} - x_{\sigma(1)})\mu_1^*(\emptyset) + (x_{\sigma(1)} - x_{\sigma(2)})\mu_1^*(\{\sigma(1)\}) + \\ &\quad (x_{\sigma(2)} - x_{\sigma(3)})\mu_1^*(\{\sigma(1), \sigma(2)\}) + (x_{\sigma(3)} - x_{\sigma(4)})\mu_1^*(X) \\ &= (1 - x_2)\mu_1^*(\emptyset) + (x_2 - x_1)\mu_1^*(\{2\}) \\ &\quad + (x_1 - x_3)\mu_1^*(\{1,2\}) + (x_3 - 0)\mu_1^*(\{1,2,3\}) \\ &= (1 - 0.7)0 + (0.7 - 0.5)0.1 \\ &\quad + (0.5 - 0.3)0.4 + (0.3 - 0)1 \\ &= 0.4 \end{aligned}$$

と計算される。

表 3 分類 1 への出力値の計算(数値例 1)

降順	区間	幅	集合 A	$\mu_1^*(A)$	積
1	[0.7,1]	0.3	\emptyset	0	0.00
0.7(x_2)	[0.5,0.7]	0.2	{2}	0.1	0.02
0.5(x_1)	[0.3,0.5]	0.2	{1,2}	0.4	0.08
0.3(x_3)	[0,0.3]	0.3	{1,2,3}	1.0	0.30
			計		0.40

表 3 は, $\mu_1^*(0.5,0.7,0.3)$ の表による計算である.

1. 入力値を大きい順に並べかえ, 最上列を 1 に入力値を並べ替えて表示する.
2. 下の値までの区間を記述する (区間の列). 最下行は 0 までの区間).
3. 区間幅を求める.
4. その行に成立している入力値の集合を求める (集合 A の列).
5. 集合 A の集合関数の値 (ルールの成立度) を求める ($\mu_1^*(A)$ の列).
6. 幅と $\mu_1^*(A)$ の列の値の積を求め, 積の列に記述する.
7. 積の列の値の合計を求め, 出力値とする.

同様に, $f_{\mu_2}^{EC}(0.5,0.7,0.3) = 0.38$, $f_{\mu_3}^{EC}(0.5,0.7,0.3) = 0.50$,
 $f_{\mu_U}^{EC}(0.5,0.7,0.3) = 0.34$, $f_{\mu_C}^{EC}(0.5,0.7,0.3) = 0.62$ となる.

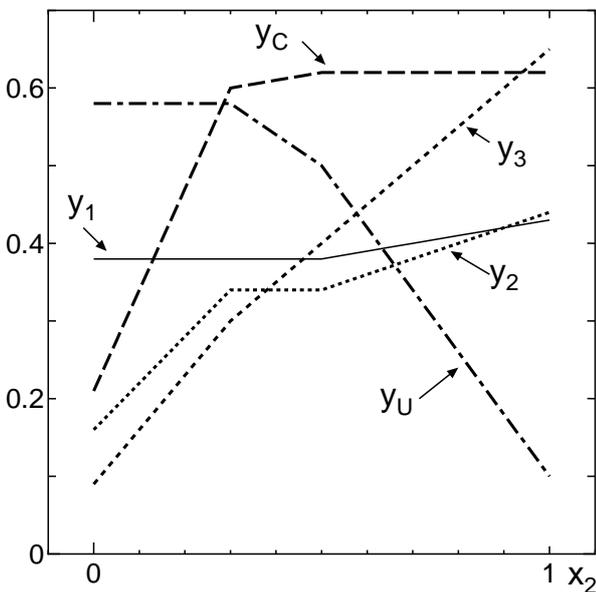


図 1 数値例 1 $y_j = f_{\mu_j}^{EC}(0.5, x_2, 0.3)$ のグラフ

図 1 は, 数値例 1 のグラフで, $x_1 = 0.5, x_3 = 0.7$ に固定し, x_2 (論理的思考能力) を変化させたものである. y_3 (理工系) の値は, 大きき上昇していく. y_1 (文学系) は, ほぼ横ばいで, y_2 (社会科学系) は, 若干上昇している. これらの集合関数は, 単調になるようにしているので, 常に増加している. y_C (重複分類) は, $x_2 = 0.3$ まで, 大きく上昇する. y_U (未分類) の値は, $x_2 = 0.3$ から大きく減少する.

5.2 数値例 2: 条件毎にルールを設定(重複分類無)

これは, 各クラスへの出力値の和を 1 にする手法である (未分類を問題に入れる場合, 未分類を含めて 1 にする). 条件 (集合 A) を固定したとき, どの分類へどれだけ当てはまるか, 合計が 1 になるように設定する.

例題は, 数値例 1 と同様大学の学部入学にどれくらい適するのかの適合度を求める. 入力値として, 言語・外国語能力 ($i = 1$), 論理的思考能力 ($i = 2$), 課題解決力 ($i = 3$) とする ($n = 3$). クラスは文学系学部 ($j = 1$), 社会科学系学部 ($j = 2$), 理工系学部 ($j = 3$) とする ($m = 3$). また, 未分類 (U) も含める.

表 4 数値例 2 の集合関数

A	$\mu_1^*(A)$	$\mu_2^*(A)$	$\mu_3^*(A)$	$\mu_U^*(A)$
\emptyset	0.00	0.00	0.00	1.00
{1}	0.50	0.10	0.00	0.40
{2}	0.00	0.30	0.60	0.10
{1,2}	0.20	0.30	0.30	0.20
{3}	0.20	0.40	0.20	0.20
{1,3}	0.40	0.40	0.10	0.10
{2,3}	0.10	0.40	0.30	0.20
{1,2,3}	0.30	0.40	0.30	0.00

表 4 のように各 A についての各分類への適合度を設定した. {1} は, 言語・外国語能力があり, 論理的思考能力, 課題解決力がない場合で, 0.5 で文学系, 0.1 で社会科学系, 0 で理工系, 0.4 で未分類 (どれにも適合しない) とした. {1,2} は, 言語・外国語能力と論理的思考能力があり, 課題解決能力がない場合である. {1} と比べて {1,2} の文学系への適合度は「論理的思考能力」が付け加わるが, 0.5 から 0.2 へ下がっている. これは他のクラスとの相対的な適合度であるためである.

表 5 分類 3 への出力値の計算 (数値例 2)

降順	区間	幅	集合 A	$\mu_3^*(A)$	積
1	[0.8,1]	0.2	\emptyset	0	0.00
0.8 (x_3)	[0.5,0.8]	0.3	{3}	0.2	0.06
0.5 (x_2)	[0.2,0.5]	0.3	{2,3}	0.3	0.09
0.2 (x_1)	[0,0.2]	0.2	{1,2,3}	0.3	0.06
			計		0.21

表 5 は, 理工系への分類の計算で $f_{\mu_3}^{EC}(0.2,0.5,0.8) = 0.13$ となる (表 4 の集合関数を利用). また, 表 6 は, 未分類の計算で $f_{\mu_U}^{EC}(0.2,0.5,0.8) = 0.32$ となる (表 4 の集合関数を利用). 空集合に $1(\mu_U^*(\emptyset) = 1)$ が割り当てられており, その部分が未

分類への出力の大きな部分(0.20)になっている。

表 6 未分類への出力値の計算 (数値例 2)

降順	区間	幅	集合 A	$\mu_U^{\circ}(A)$	積
1	[0.8,1]	0.2	\emptyset	1.0	0.20
0.8(x_3)	[0.5,0.8]	0.3	{3}	0.2	0.06
0.5(x_2)	[0.2,0.5]	0.3	{2,3}	0.2	0.06
0.2(x_1)	[0,0.2]	0.2	{1,2,3}	0.0	0.00
			計		0.32

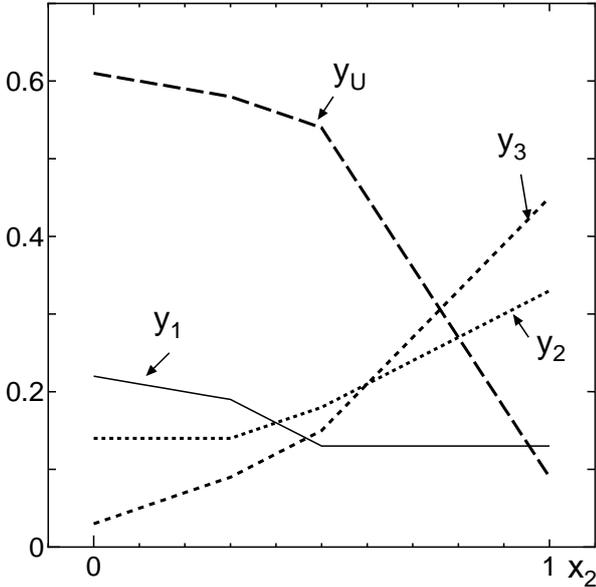


図 2 数値例 2 $y_j = f_{\mu_j^{\circ}}^{EC}(0.5, x_2, 0.3)$ のグラフ

図 2 は、数値例 2 のグラフで、 $x_1 = 0.5, x_3 = 0.7$ に固定し、 x_2 (論理的思考能力) を変化させたものである。 y_3 (理工系) の値は、大きき上昇していく。これは、 x_2 の増大、特に 0.5 以上で、 $\mu_2^{\circ}(\{2\}) = 0.6$ と大きいためである。 y_1 (文学系) は、数値例 1 とは異なり減少している。これは、未分類を含めて合計を 1 にする分類、相対的な分類であるためである。 y_U (未分類) の値は、0.6 から大きく減少する。これは、 x_2 の増大、特に 0.5 以上で、 $\mu_U^{\circ}(\{2\}) = 0.1$ と小さいためである。

5.3 数値例 3: 条件ごとに分類のルール (重複を矛盾)

数値例として、(架空の) 植物の分類を考える。この植物を分類するのに 3 つの特徴(1,2,3)があり、タイプ A ($j = 1$) とタイプ B ($j = 2$) に分類する問題を考える。

特徴 1,2 がある個体はタイプ A に、特徴 1,3 がある個体はタイプ B に分類される。特徴 1,2,3 がそれぞれ単独の場合や、1,2,3 全部そろった場合は分類できない (未分類)。したがって、特徴 1,2 があるとき、特徴 3 の値の増大は、タイプ A への分類の度合いを上げることはできない。このような考え方に基づいて表 7 の集合関数を設定した。

表 7 当初設定した集合関数 (数値例 3)

A	$\mu_1^{\circ}(A)$	$\mu_2^{\circ}(A)$
\emptyset	0.0	0.0
{1}	0.1	0.2
{2}	0.4	0.0
{1,2}	1.0	0.0
{3}	0.0	0.4
{1,3}	0.0	1.0
{2,3}	0.1	0.2
{1,2,3}	0.3	0.2

式(17)にしたがって、集合関数を補正する(表 8)。

表 8 補正した集合関数 (数値例 3)

A	$\mu_1^{\circ}(A)$	$\mu_2^{\circ}(A)$	$\mu_C^{\circ}(A)$	$\mu_U^{\circ}(A)$
\emptyset	0.0	0.0	0.0	1.0
{1}	0.0	0.1	0.1	0.8
{2}	0.4	0.0	0.0	0.6
{1,2}	1.0	0.0	0.0	0.0
{3}	0.0	0.4	0.0	0.6
{1,3}	0.0	1.0	0.0	0.0
{2,3}	0.0	0.1	0.1	0.8
{1,2,3}	0.1	0.0	0.2	0.7

表 7 の{1}の行では、 $\mu_1^{\circ}(\{1\}) = 0.1, \mu_2^{\circ}(\{1\}) = 0.2$ と 2 つの分類でアクティブになっている。したがって、 $\mu_{jmax}^{\circ}(\{1\}) := \mu_2^{\circ}(\{2\}) = 0.2, \mu_{jmax}^{\circ}(\{1\}) := \mu_1^{\circ}(\{2\}) = 0.1$ となる。したがって、 $\mu_2^{\circ}(\{1\}) := \mu_{jmax}^{\circ}(\{1\}) - \mu_{j2nd}^{\circ}(\{1\}) = 0.1$ となり、 $\mu_1^{\circ}(\{1\}) = 0, \mu_C^{\circ}(\{1\}) := \mu_{j2nd}^{\circ}(\{1\}) = 0.1, \mu_U^{\circ}(\{1\}) := 1 - \mu_{jmax}^{\circ}(\{1\}) = 1 - 0.2 = 0.8$ となる (表 8 の{1}の行)。

タイプ B への分類の計算(表 9)で $y_2 = f_{\mu_2^{\circ}}^{\circ}(0.7, 0.2, 0.9) = 0.58$ となる。同じ入力値で他の分類への出力値を計算すると、 $y_1 = f_{\mu_1^{\circ}}^{\circ}(0.7, 0.2, 0.9) = 0.02, y_C = f_C^{\circ}(0.7, 0.2, 0.9) = 0.04, y_U = f_U^{\circ}(0.7, 0.2, 0.9) = 0.36$ となる。 x_1, x_3 の入力値が大きいため、分類 B への出力値が大きい。 $x_1 = 0.7$ と若干 1 より小さいので、 $y_U = 0.36$ となり、 $x_2 = 0.2$ であることにより、 $y_C = 0.04$ となる。

表 9 タイプ B の出力値の計算 (数値例 3)

降順	区間	幅	集合 A	$\mu_2^{\circ}(A)$	積
1	[0.9,1]	0.1	\emptyset	0.0	0.00
0.9(x_3)	[0.7,0.9]	0.2	{3}	0.4	0.08
0.7(x_1)	[0.2,0.7]	0.5	{1,3}	1.0	0.50
0.2(x_2)	[0,0.2]	0.2	{1,2,3}	0.0	0.00
			計		0.58

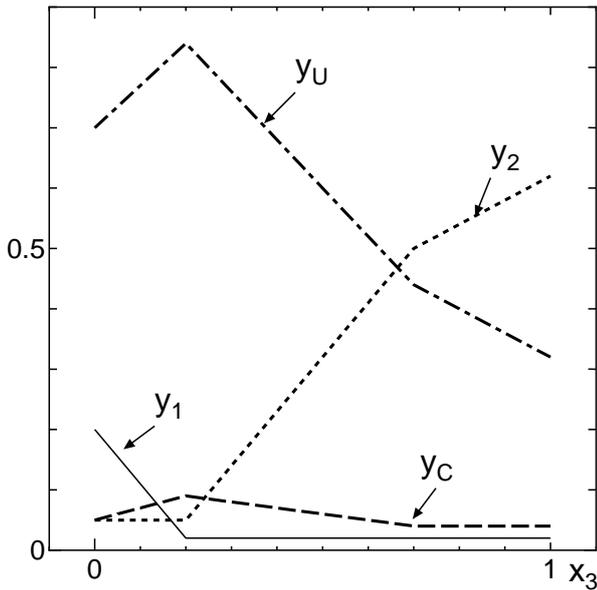


図 3 数値例 3 $y_j = f_{\mu_j}^{EC}(0.7, 0.2, x_3)$ のグラフ

図 3 は、数値例 3 (表 8 の補正後の集合関数) のグラフで、 $x_1 = 0.7, x_2 = 0.2$ に固定し、 x_3 を変化させたものである。 y_2 (タイプ B) の値は、大きき上昇していく。これは、 x_3 の増大、 $0.2 \sim 0.7$ で、 $\mu_2^c(\{1,3\}) = 1.0$ と $0.7 \sim 1.0$ で、 $\mu_2^c(\{3\}) = 0.4$ と大きいためである。 y_1 (タイプ A) は、 $x_3 = 0 \sim 0.2$ では、傾き $\mu_1^c(\{1,2,3\}) - \mu_1^c(\{1,2\}) = -0.9$ で大きき減少している。 $0.2 \sim$ で、 $y_1 = 0$ とはならないのは、 $\mu_1^c(\{1,2,3\}) = 0.1$ で 0 ではないからである。

y_C の値は $x_3 = 0.2$ を境に増加から減少に転じている。 0.2 までは、 $\mu_C^c(\{1,2,3\}) - \mu_C^c(\{1,2\}) = 0.2$ より増大し、 0.2 から 1.0 までは、 $\mu_C^c(\{1,3\}) - \mu_C^c(\{1\}) = -0.1$ より減少している。 $x_3 = 0.2$ 付近では、タイプ A にも B にも分類でき、 y_C の値も大きい。

6. 作成したシステム

作成したシステムは、ルールから集合関数を求める Web 上のシステム (PHP を使用) と求めた集合関数を使って、入力値から出力値を計算する表計算ソフトウェア (Microsoft EXCEL) である。両システムとも次の URL から利用できる。

<http://cgi.isc.senshu-u.ac.jp/~thc0456/Class/>

6.1 Web1: クラス毎にルールを設定(重複分類有)

上記の URL から、**ルールから集合関数の同定** を選ぶ。図のような画面が表示される。数値例 1 を例に説明する。

- N(入力値の数): $x_1 \sim x_3$ なので、3 とする。
- M(分類数): 3 分類 (重複、未分類は数に含めない) なので 3 とする。

- 各分類への最大のルール数: 最大のルール数を記述する。この場合 5 としてみた。
- ファジィルールの設定方法: この場合、**クラス毎にルールを設定(重複分類あり)** を選択する。

多出カシヨケ積分モデルによる分類 ファジィ測度の作成	
N(入力値の数)	3
M(分類数)	3
各分類への最大のルール数	5
ファジィルールの設定方法	<input checked="" type="radio"/> クラス毎にルールを設定(重複分類有) <input type="radio"/> 条件毎にルールを設定(重複分類無) <input type="radio"/> 条件毎に分類のルール(重複を矛盾)

図 4 Web システム設定

図 5 は、設定したルールである (表 1,2 の値)。

分類1のルール				
ルール番号	x_1	x_2	x_3	成立度
R1-1	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	0.4
R1-2	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	0.1
R1-3	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.2
R1-4	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	1.0
R1-5	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.2

分類2のルール				
ルール番号	x_1	x_2	x_3	成立度
R2-1	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	0.2
R2-2	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	0.2
R2-3	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.4
R2-4	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.7
R2-5	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	1.0

分類3のルール				
ルール番号	x_1	x_2	x_3	成立度
R3-1	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	0.5
R3-2	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.2
R3-3	<input type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	0.8
R3-4	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	<input checked="" type="checkbox"/>	1.0
R3-5	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	

図 5 数値例のルールの設定例 (一部)

図 6 は、同定された集合関数の表である。集合関数の表の部分をコピーアンドペーストして、表計算ソフトウェアで利用できる。

μ_1 から μ_3 が、クラス 1 から 3 の集合関数で、 μ_4 が重複分類、 μ_5 が未分類である。

ルールから同定された集合関数

μ_4 : 矛盾の集合関数
 μ_5 : 未分類の集合関数

集合(A)	μ_1	μ_2	μ_3	μ_4	μ_5
{}	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000
{1}	0.400000	0.200000	0.000000	0.000000	0.400000
{2}	0.100000	0.200000	0.500000	0.000000	0.200000
{1,2}	0.400000	0.200000	0.500000	0.100000	0.000000
{3}	0.200000	0.400000	0.200000	0.000000	0.200000
{1,3}	1.000000	0.400000	0.200000	0.600000	0.000000
{2,3}	0.200000	0.700000	0.800000	0.700000	0.000000
{1,2,3}	1.000000	1.000000	1.000000	2.000000	0.000000

図 6 同定された集合関数

画面上方に図 5 のようなルールを設定する画面が再度表示されるので、必要であれば変更することができる。

6.2 Web2: 条件毎にルールを設定(重複分類無)

図 4 の画面から、**条件毎にルールを設定(重複分類無)**を選ぶ。ただし、各分類への最大のルール数は無視され、分類数が設定される。図 7 の画面のように、条件(集合 A)毎に、和 1 以下になるように設定する。

6.3 Web3: 条件ごとに分類のルール (重複を矛盾)

図 4 の画面で、**条件毎に分類のルール(重複を矛盾)**を設定し、6.1 節と同様にルールを設定していく。

6.4 表計算ソフトウェア

表計算ソフトウェアでは、Microsoft Excel の関数 (VBA マクロ) として実装した。上記の URL からダウンロードして使うことができる (ソースも参照できる)。マクロとして、実装しているので、セキュリティの警告で本マクロ有効にする。作成した関数は、`ex_choquetTF_int` である。

関数名 : `ex_choquetTF_int`

引数 1: 入力値の数

引数 2: 集合関数の範囲。並び順は web と同じにする。

引数 3: 入力値の範囲

出力値 : 集合関数に関するショケ積分の出力値

条件5のルール

ルール番号	対象分類	x ₁	x ₂	x ₃	成立度
R1-5	分類1へ			X	0.2
R2-5	分類2へ			X	0.4
R3-5	分類3へ			X	0.2

条件6のルール

ルール番号	対象分類	x ₁	x ₂	x ₃	成立度
R1-6	分類1へ	X		X	0.4
R2-6	分類2へ	X		X	0.4
R3-6	分類3へ	X		X	0.1

条件7のルール

ルール番号	対象分類	x ₁	x ₂	x ₃	成立度
R1-7	分類1へ		X	X	0.1
R2-7	分類2へ		X	X	0.4
R3-7	分類3へ		X	X	0.3

図 7 条件の設定例 (数値例 2, 一部)

図 8 は、その利用である。

A1:F9 Web から同定された集合関数の部分をコピーアンドペーストしたもの

A12:C12 入力値を入力 (0 以上 1 以下)

D12 集合関数に関するショケ積分の計算式
`=ex_choquetTF_int(3,B$2:B$9,$A12:$C12)`

E12:H12 D12 の計算式をコピーアンドペースト

	A	B	C	D	E	F	G	H
1	集合(A)	μ_1	μ_2	μ_3	μ_4	μ_5		
2	{}	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0		
3	{1}	0.4	0.2	0.0	0.0	0.4		
4	{2}	0.1	0.2	0.5	0.0	0.2		
5	{1,2}	0.4	0.2	0.5	0.1	0.0		
6	{3}	0.2	0.4	0.2	0.0	0.2		
7	{1,3}	1.0	0.4	0.2	0.6	0.0		
8	{2,3}	0.2	0.7	0.8	0.7	0.0		
9	{1,2,3}	1.0	1.0	1.0	2.0	0.0		
10								
11	x1	x2	x3	文学系	社会科学	理工	重複	未分類
12		0.5	0.7	0.3	0.4	0.36	0.5	0.62
13								0.34

図 8 表計算での利用例

7. おわりに

If-Then 形式のファジールールで複数のクラスへの分類するモデルを紹介し、実際の利用に適した 3 つのモデルを提案し、その計算システムを作成した。ファジィ制御[7]のように

いくつかの状態（大きい，中くらい，小さい）でのルールの記述方法は[8]にある。

本稿は平成 23 年度(2011 年度)専修大学研究助成個別研究「研究課題ベクトル型シヨケ積分モデルの研究」の研究成果の一部である。

参考文献

- [1] 高萩栄一郎, “多出力シヨケ積分モデルの提案と分類への応用”, 知能と情報(日本知能情報ファジィ学会誌), Vol.22, No.4, pp.481-484, 2010.
- [2] 高萩栄一郎, ”ベクトル値型シヨケ積分モデル -集合関数間の関係を考慮した性質-“, 知能と情報(日本知能情報ファジィ学会誌), Vol.23, No.4, pp.596-603, 2011.
- [3] G. Choquet, “Theory of Capacities”, Annales de l'Institut Fourier 5, 131-295, 1954.
- [4] T. Murofushi, “A Theory of fuzzy measure: representation, the Choquet integral and null sets”, J. Math. Anal. Appl., 159, pp.532-549, 1991.
- [5] M. Sugeno, “Theory of fuzzy integrals and its applications”, Doctoral Thesis, Tokyo Institute of Technology, 1974.
- [6] E.Takahagi, “Fuzzy Integral Based Fuzzy Switching Functions”, in Transactions on Rough Sets II. Lecture Notes in Computer Science 3135 edited by James F. Peters et al, pp.129-150, Springer, 2004.
- [7] 村上周太編, “ファジィ制御”(講座ファジィ 5, 日本ファジィ学会編), 日刊工業新聞社, 1993.
- [8] 高萩栄一郎, “ファジィルール表によるシヨケ積分型総合評価法”, 知能と情報 (日本知能情報ファジィ学会誌), 21, 4, 480-490, 2009.