

## ⑦ 数量化の一問題

青山 博次郎

### § 1. 緒 言

数量化の問題としてよく取扱う問題は一つの *item* と他の幾つかの *item* との関係を、何れか一方より、或は同時に数量化して予測に役立てようとする問題である。

これらは統一的には重相関係数を最大とする方法によって論ずることが出来る。

それらの方法は、林知己夫、石田正次両氏によつて取扱われている。<sup>\*1</sup>

こゝでは直接的方法を以て凡ての場合について考察してみることにする。

### § 2. 幾つかの *item* より一つの *item* を数量化する場合

今  $m$  組の *item*  $x^{(i)}$  ( $i=1, 2, \dots, m$ ) があつて、これは既に数量で與えられているものとする。

更に一つの *item*  $y$  は定性的なものであつて、これを  $x^{(i)}$  の値から、最も妥当な方法で数量化しようという問題である。

例えば各学校の算数の評価(これは5段階法で表わされているものとする)と、ある共通のテストを幾種類か行つた結果より、

逆にこのテストの点数を用いて算数の評価を各校共通の立場から数量化するという如き場合がこれに当る。<sup>\*2</sup>

さて  $y$ ,  $x^{(i)}$  は凡て  $k_i$  個の category に分れていて、次の表の如くなっているものとする。

$x_p^{(i)}$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ;  $p = 1, 2, \dots, k_i$ ) を與えられたとき

$$y = w_1 x^{(1)} + w_2 x^{(2)} + \dots + w_m x^{(m)} \quad (1)$$

によつて推定し、このときの重相関係数  $r_{0.12 \dots m}^2 = 1 - \frac{R}{R_{00}}$  を最大になるように  $y$  をえらべばよい。

$y$ $x^{(i)}$	$x_1^{(i)}$	$x_2^{(i)}$	---	$x_p^{(i)}$	---	$x_{k_i}^{(i)}$	計
$y_1$	$f_{11}^{(i)}$	$f_{21}^{(i)}$	---	$f_{p1}^{(i)}$	---	$f_{k_i1}^{(i)}$	$f_1$
$\vdots$			---				$\vdots$
$y_s$	$f_{1s}^{(i)}$	$f_{2s}^{(i)}$	---	$f_{ps}^{(i)}$	---	$f_{k_is}^{(i)}$	$f_s$
$\vdots$			---				$\vdots$
$y_t$	$f_{1t}^{(i)}$	$f_{2t}^{(i)}$	---	$f_{pt}^{(i)}$	---	$f_{k_it}^{(i)}$	$f_t$
計	$f_1^{(i)}$	$f_2^{(i)}$	---	$f_p^{(i)}$	---	$f_{k_i}^{(i)}$	$n$

このとき

$$w_i = - \frac{\sigma_0 R_{0i}}{\sigma_i R_{00}} \quad (2)$$

$$R = \begin{vmatrix} 1 & r_{01} & r_{02} & \dots & r_{0m} \\ r_{10} & 1 & r_{12} & \dots & r_{1m} \\ \vdots & & & & \vdots \\ r_{m0} & r_{m1} & & & 1 \end{vmatrix} \quad (3)$$

$r_{ij}$  は  $x^{(i)}$  と  $x^{(j)}$  の相関係数,  $r_{0j}$  は  $y$  と  $x^{(j)}$  の相関係数,  $R_{0i}$  は行列式  $R$  における  $r_{0i}$  の余因数,  $\sigma_0^2$  は  $y$  の分散,  $\sigma_i^2$  は  $x^{(i)}$  の分散を示す.

$r_{0.12\dots m}$  の中で  $R_{00}$  は  $y_s$  を含んでいないので重相関係数を最大にするためには,  $R$  を最小にすればよいことが分る.

故に

$$\frac{\partial R}{\partial y_s} = \sum_{i=1}^m \frac{\partial R}{\partial r_{0i}} \frac{\partial r_{0i}}{\partial y_s} = 0 \quad (4)$$

より  $y_s$  を解けばよい.

ここで  $\bar{y} = 0$  と仮定しても一般性を失わないから

$$\frac{\partial R}{\partial r_{0i}} = 2R_{0i} \quad (5)$$

$$r_{0i} = \frac{\frac{1}{n} \sum_s \sum_p f_{ps}^{(i)} x_p^{(i)} y_s}{\sigma_0 \sigma_i} \quad (6)$$

$$\sigma_0^2 = \frac{1}{n} \sum_s f_s y_s^2 \quad (7)$$

$$\sigma_i^2 = \frac{1}{n} \sum_p \sum_s f_{ps}^{(i)} x_p^{(i)2} - \bar{x}^{(i)2} \quad (8)$$

に注意して, (4) は

$$\frac{f_s y_s}{\sum_i \sum_p \frac{R_{oi}}{\sigma_i} f_{p's}^{(i)} x_p^{(i)}} = \frac{\sigma_o^2}{\sum_i \frac{R_{oi}}{\sigma_i} \text{cov}(x^{(i)}, y)} = \lambda \quad (9)$$

ここで  $\lambda$  は  $\sigma$  には無関係な量で容易に分る如く

$$\lambda = \frac{\sigma_o}{R - R_{oo}} \quad (10)$$

となる。

(9) 式に於て第一辺の  $R_{oi}$  を展開すれば、 $R_{oo}$  の  $r_{ij}$  の余因数を  $\Delta_{ij}$  とおくと

$$\begin{aligned} f_s y_s &= -\lambda \sum_{j=1}^m r_{jo} \sum_i \sum_p \frac{\Delta_{ij}}{\sigma_i} f_{p's}^{(i)} x_p^{(i)} \\ &= -\frac{\lambda}{\sigma_o} \sum_j \sum_i \sum_p \sum_{p'} \sum_s \frac{\Delta_{ij}}{\sigma_i \sigma_j n} f_{p's}^{(i)} x_p^{(i)} f_{p's}^{(j)} x_{p'}^{(j)} y_s \quad (11) \end{aligned}$$

ここで

$$\frac{1}{n} \sum_i \sum_j \sum_p \sum_{p'} \frac{\Delta_{ij}}{\sigma_i \sigma_j} f_{p's}^{(i)} x_p^{(i)} f_{p's}^{(j)} x_{p'}^{(j)} = H_{ss'} \quad (12)$$

$$\frac{1}{\mu} = -\frac{\lambda}{\sigma_o} \quad (13)$$

とおくと、(11)は

$$\sum_{s'=1}^t H_{ss'} y_{s'} = \mu f_s y_s \quad (14)$$

となる。この式で  $H_{ss'} = H_{s's}$  なることはすぐ分る。

(14) を解いて  $y_s$  を求めればよい。

このとき (10) より

$$r_{o.12 \dots m} = \sqrt{\frac{\mu}{R_{oo}}} \quad (15)$$

なることが分る。

例

	$y_1=0$	$y_2=1$	$y_3=2$	計		$x_1$	$x_2$	$x_3$	計		$y_1$	$y_2$	$y_3$	計
$x_1=0$	1	2		3	$Z_1$	2	2		4	$Z_1$	1	3		4
$x_2=1$		4		4	$Z_2$	1	2	1	4	$Z_2$		3	1	4
$x_3=2$		2	1	3	$Z_3$			2	2	$Z_3$		2		2
計	1	8	1	10	計	3	4	3	10	計	1	8	1	10

上の如き分布表が與えられたとき、(14)式より  $Z_i$  を求めよう。

$$\sigma_1^2 = 0.6, \quad \sigma_2^2 = 0.2, \quad r_{12} = \frac{\sqrt{3}}{3}, \quad R_{00} = \frac{2}{3}, \quad \Delta_{12} = -\frac{\sqrt{3}}{3},$$

$$\Delta_{11} = \Delta_{22} = 1$$

従つて

$$\begin{cases} 4Z_1 = \frac{1}{30\mu} (95Z_1 + 155Z_2 + 50Z_3) \\ 4Z_2 = \frac{1}{30\mu} (155Z_1 + 255Z_2 + 90Z_3) \\ 2Z_3 = \frac{1}{30\mu} (50Z_1 + 90Z_2 + 60Z_3) \end{cases}$$

$120\mu = \xi$  とおくと、上式より係数のつくる行列式を0とおいて

$$\xi^3 - 470\xi^2 + 21000\xi = 0$$

$$\therefore \xi = 0, \quad 50, \quad 420$$

この根の中で、 $\bar{Z} = 0$  となるものは  $\xi = 50$  のときであつて

$$Z_1 = -k, \quad Z_2 = -k, \quad Z_3 = 4k \quad (k \text{ は比例定数})$$

となる。

またこのときの重相関係数  $\rho$  は

$$\rho = \sqrt{\frac{\mu}{R_{00}}} = \sqrt{\frac{5}{8}} = 0.7906$$

となる。

§ 3. 幾つかの *item* を一つの *item* (*outer criterion*)  
に対して数量化する場合

この場合が林知己夫氏(数値計算には至っていないが、後に、石田氏と同一結果が得られている。), 石田正次氏(最小二乗法を利用)によって論じられている場合である。

我々の直接法を用いると次のようになる。

一般性を失うことなく  $\bar{x}^{(i)} = 0$  と仮定して差支えない。

このとき

$$r_{0i} = \frac{\frac{1}{n} \sum_s \sum_p f_{ps}^{(i)} x_p y_s}{\sigma_0 \sigma_i} \quad (16)$$

$$r_{ij} = \frac{\frac{1}{n} \sum_p \sum_u f_{pu}^{(ij)} x_p x_u}{\sigma_i \sigma_j} \quad (17)$$

である。

重相関係数を最大にするには

$$\frac{\partial R}{\partial x_p^{(i)}} = \frac{R}{R_{00}} \frac{\partial R_{00}}{\partial x_p^{(i)}} \quad (18)$$

となる如く  $x_p^{(i)}$  を定めればよい。

然るに

$$\frac{\partial r_{oi}}{\partial x_p^{(i)}} = \frac{1}{\sigma_o \sigma_i^3} \left\{ \frac{\sigma_i^2}{n} \sum_{\Delta} f_{p\Delta}^{(i)} y_{\Delta} - \frac{f_p x_p^{(i)}}{n} \text{cov}(x^{(i)}, y) \right\} \quad (19)$$

$$\frac{\partial r_{ij}}{\partial x_p^{(i)}} = \frac{1}{\sigma_j \sigma_i^3} \left\{ \frac{\sigma_i^2}{n} \sum_u f_{pu}^{(ij)} x_u^{(j)} - \frac{f_p x_p^{(i)}}{n} \text{cov}(x^{(i)}, x^{(j)}) \right\} \quad (20)$$

$$\therefore \frac{\partial R}{\partial x_p^{(i)}} = \frac{\partial R}{\partial r_{oi}} \frac{\partial r_{oi}}{\partial x_p^{(i)}} + \sum_{j \neq i} \frac{\partial R}{\partial r_{ij}} \frac{\partial r_{ij}}{\partial x_p^{(i)}}$$

$$\frac{\partial R_{oo}}{\partial x_p^{(i)}} = \sum_l \frac{\partial R_{oo}}{\partial r_{lj}} \frac{\partial r_{lj}}{\partial x_p^{(i)}}$$

に代入すると (18) より重相関係数を  $\rho$  と略記して

$$\begin{aligned} \frac{R_{oi}}{\sigma_o} \sum_{\Delta} f_{p\Delta}^{(i)} y_{\Delta} + \sum_{j \neq i} \frac{R_{ij}}{\sigma_j} \sum_u f_{pu}^{(ij)} x_u^{(j)} - (1-\rho^2) \sum_{j \neq i} \frac{\Delta_{ij}}{\sigma_j} \sum_u f_{pu}^{(ij)} x_u^{(j)} \\ = \frac{f_p x_p^{(i)}}{\sigma_i R_{oo}} (R \Delta_{ii} - R_{ii} R_{oo}) \end{aligned} \quad (21)$$

我々の  $x_p^{(i)}$  は定数をかけておいても  $\rho$  には影響がないから

$$x_u^{(j)} = - \frac{\sigma_j R_{oo}}{\sigma_o R_{oj}} z_u^{(j)} \quad (22)$$

とおくと, (21) 式により

$$\frac{R_{ii} R_{oo} - R \Delta_{ii}}{R_{oi}^2} f_p^{(i)} z_p^{(i)} = \sum_{j \neq i} \sum_{n=1}^m \frac{R \Delta_{ij} - R_{ij} R_{oo}}{R_{oi} R_{oj}} f_{pu}^{(ij)} z_u^{(j)} + \sum_{\Delta} f_{p\Delta}^{(i)} y_{\Delta} \quad (23)$$

然るに  $R$  は対称行列式だから

$$\left. \begin{aligned} R_{ii} R_{oo} - R \Delta_{ii} &= R_{oi}^2 \\ R_{ij} R_{oo} - R \Delta_{ij} &= R_{oi} R_{oj} \end{aligned} \right\} \quad (24)$$

なる関係があり, 結局  $z_p^{(i)}$  を求める式は

$$f_p^{(i)} z_p^{(i)} + \sum_{j \neq i} \sum_u f_{pu}^{(ij)} z_u^{(j)} = \sum_s f_{ps}^{(i)} y_s \quad (25)$$

となる。

このとき  $\rho$  の値は  $\sqrt{1 - \frac{R}{R_{00}}}$  によつて計算すればよい。  
 (多重分類がしてあつたり、item や Category の数の少いときは他の便法もある。<sup>\*1</sup>)

例. §2 の例で  $z_1=0, z_2=1, z_3=2$  として  $x_i, y_j$  を求めると次のようになる。

$$\left\{ \begin{array}{l} 3x_1 + y_1 + 2y_2 = 1 \\ 4x_2 + 4y_2 = 2 \\ 3x_3 + 2y_2 + y_3 = 5 \\ y_1 + x_1 = 0 \\ 8y_2 + 2x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 7 \\ y_3 + x_3 = 1 \end{array} \right.$$

これより

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 = x_2 = -\frac{1}{2} - k \\ x_3 = 1 - k \\ y_1 = \frac{1}{2} + k \\ y_2 = 1 + k \\ y_3 = k \end{array} \right.$$

$k=1$  とすると  $x_1 = x_2 = -1.5, x_3 = 0, y_1 = 1.5, y_2 = 2, y_3 = 1$  .

このとき

$$\rho = 0.8556$$

となる。



§ 4. 両方の item を同時に数量化する場合.

$i = 1$  のときは既に発表した。<sup>\*3</sup>  $i > 1$  の場合は *trivial* な解以外には確定的なものはない。

方法は § 3, § 4 を結合したもので

$$f_p^{(i)} z_p^{(i)} + \sum_{j \neq i} \sum_u f_{pu}^{(ij)} z_u^{(j)} = \sum_s f_{ps}^{(i)} y_s \quad (26)$$

$$\mu f_s y_s = \sum_{i'} \sum_{p'} f_{ps}^{(i')} z_{p'}^{(i')} \quad (27)$$

から得られる。

(27) を (26) に代入すると  $i, p$  に関して

$$z_p^{(i)} \left( f_p^{(i)} - \frac{1}{\mu} \sum_s \frac{f_{ps}^{(i)^2}}{f_s} \right) + \sum_{j \neq i} \sum_u f_{pu}^{(ij)} z_u^{(j)} - \frac{1}{\mu} \sum_s \frac{f_{ps}^{(i)}}{f_s} \sum_{i' \neq (i,p)} \sum_{p'} f_{p's}^{(i')} z_{p'}^{(i')} = 0 \quad (28)$$

が得られる。この式も係数の行列は対称であるがその値は 0 である。従つてどれか一つの  $z_p^{(i)} = k$  とおいて解くと  $z_p^{(i)} = \text{const.}$  ( $p = 1, 2, \dots, k_i$ ) が得られるに過ぎない。この関係は前例を用いると具体的に看取できる。

例. § 2 の例で,  $x_i, y_j, z_k$  が共に数量化されるとき (28) 式は

$$\left. \begin{aligned} 3x_1 + y_1 + 2y_2 &= \frac{1}{4\mu} (5x_1 + 6x_2 + x_3 + 2y_1 + 9y_2 + y_3) \\ 4x_2 + 4y_2 &= \frac{1}{4\mu} (6x_1 + 8x_2 + 2x_3 + 2y_1 + 12y_2 + 2y_3) \\ 3x_3 + 2y_2 + y_3 &= \frac{1}{4\mu} (x_1 + 2x_2 + 9x_3 + 11y_2 + y_3) \\ y_1 + x_1 &= \frac{1}{4\mu} (2x_1 + 2x_2 + y_1 + 3y_2) \\ 8y_2 + 2x_1 + 4x_2 + 2x_3 &= \frac{1}{4\mu} (9x_1 + 12x_2 + 11x_3 + 3y_1 + 26y_2 + 3y_3) \\ y_3 + x_3 &= \frac{1}{4\mu} (x_1 + 2x_2 + x_3 + 3y_2 + y_3) \end{aligned} \right\}$$

$4\mu = \xi$  において  $(x_1, x_2, x_3, y_1, y_2, y_3)$  の係数の行列式を  $\Xi$  とおけば

$$\Xi \equiv 0$$

従って  $y_3 = k$  において最初の五式より  $x_1, \dots, y_2$  を解けば

$$x_1 = x_2 = x_3 = -k, \quad y_1 = y_2 = y_3 = k$$

となる。この場合は category が凡て消失して下う。

そこで  $y_2 = k_1, y_3 = k_2$  において最初の四式より  $x_1, \dots, y_1$  を求めると

$$\frac{k_1}{1-3\xi+\xi^2} = K_1, \quad \frac{k_2}{1-3\xi+\xi^2} = K_2$$

とおきかえるとき

$$\begin{cases} x_1 = x_2 = -(3\xi^2 - 8\xi + 2)K_1 + (\xi - 1)K_2 \\ x_3 = -(2\xi^2 - 8\xi + 3)K_1 - \xi(\xi - 1)K_2 \\ y_1 = (3\xi^2 - 8\xi - 1)K_1 - (\xi - 4)K_2 \\ y_2 = K_1 \\ y_3 = K_2 \end{cases}$$

とおくことが出来る。従って (28) より

$$\begin{cases} z_1 = -(9\xi - 24 + \frac{6}{\xi})K_1 + 3K_2 \\ z_2 = -(11\xi - 32 + \frac{6}{\xi})K_1 - (\xi - 4 + \frac{2}{\xi})K_2 \\ z_3 = -8(\xi - 4 + \frac{1}{\xi})K_1 + 4(1 - \xi)K_2 \end{cases}$$

$K_1, K_2, \xi$  は任意にとることが出来るが、重相関係数  $\rho$  を定めたとき  $K_1, K_2, \xi$  は一定の関係をもって幾組もの解が得られる。従って他に条件を加えない限り) どのようにでも  $x_i, y_j, z_k$  がえらべる。例えば  $K_1 = 0, K_2 = 1$  のとき  $\xi = 1$  ならば  $\rho = 0.3272, \xi = 2$  ならば  $\rho = 0.5557, \xi = 3$  ならば  $\rho = 0.8434$  等々が得られる。

(註) \*1. 林知巳次, 石田正次: 数量化の問題について, 統計研附展養成所講義 (1951)

\*2. 青山博次郎, 西平重登: 質的形質についての研究, 統計数理研究輯報 No. 9, 1952.

\*3. 同: 全国小中学校教育課程調査について(その二) 統計数理研究輯報 No. 5, 1951.