

# ＜正準相関分析(統計)＞

## (1) 正準相関分析とは

$q$ 個の変量( $x_1, x_2, \dots, x_q$ )があるとき、この内の $r$ 個の変量の組( $x_1, x_2, \dots, x_r$ )と、 $q-r$ 個の変量の組( $x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_q$ )との関係を知りたい場合、これらの各組の変量の線形結合

$$y = a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_rx_r \quad z = b_1x_{r+1} + b_2x_{r+2} + \dots + b_{q-r}x_q \quad \text{を考慮}$$

$y$ と $z$ の間の相関係数 $r_{y,z}$ を最大にするように係数 $a_1, a_2, \dots, a_r; b_1, b_2, \dots, b_{q-r}$ を推定するのが正準相関分析である。これによって、第1の組と第2の組の関係の程度を知ろうとするものである。ここで、 $r \leq q-r$ とする。

## (2) 係数の求め方

$q$ 個の変量( $x_1, x_2, \dots, x_q$ )が $N$ 個の標本について測定されているとする。

それらの測定値から、標本の分散共分散行列 $\Sigma$ を求める。 $q \times q$ 行列である $\Sigma$ の小行列を考える。

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{pmatrix}$$

$s = q - r$ として、 $\Sigma_{11}$ は $r \times r$ 、 $\Sigma_{12}$ は $r \times s$ 、 $\Sigma_{21}$ は $s \times r$ 、 $\Sigma_{22}$ は $s \times s$ 行列である。

$T = \Sigma_{11}^{-1} \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21}$ としたとき、固有方程式  $Ta = \lambda a$  の固有値の最大値が求める相関係数の自乗に対応する。

係数ベクトル

$$a = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_r \end{pmatrix} \quad \text{と} \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix} \quad \text{は} \quad \begin{cases} Ta = \lambda a \\ a^T \Sigma_{11} a = 1 \end{cases} \quad \text{と} \quad b = \frac{1}{\sqrt{\lambda}} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} a \quad \text{より求める。}$$

## (3) 計算例1

右の表はある集団の身長、座高、体重、胸囲のデータに対する分散共分散行列である。

身長、座高を第1組の変量、体重、胸囲を第2組の変量として、第1組と第2組の正準相関係数を求める。

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$
身長 $x_1$	26.76	11.67	16.91	6.38
座高 $x_2$	11.67	8.81	10.57	4.69
体重 $x_3$	16.91	10.57	32.45	17.39
胸囲 $x_4$	6.38	4.69	17.39	15.07

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 26.76 & 11.67 & 16.91 & 6.38 \\ 11.67 & 8.81 & 10.57 & 4.69 \\ 16.91 & 10.57 & 32.45 & 17.39 \\ 6.38 & 4.69 & 17.39 & 15.07 \end{pmatrix} \quad \text{小行列} \quad \begin{matrix} \Sigma_{11} = \begin{pmatrix} 26.76 & 11.67 \\ 11.67 & 8.81 \end{pmatrix} & \Sigma_{12} = \begin{pmatrix} 16.91 & 6.38 \\ 10.57 & 4.69 \end{pmatrix} \\ \Sigma_{21} = \begin{pmatrix} 16.91 & 10.57 \\ 6.38 & 4.69 \end{pmatrix} & \Sigma_{22} = \begin{pmatrix} 32.45 & 17.39 \\ 17.39 & 15.07 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$T = \Sigma_{11}^{-1} \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} \quad \text{よって} \quad T = \begin{pmatrix} 0.191532 & 0.104693 \\ 0.423092 & 0.270868 \end{pmatrix}$$

$T$ は非対称行列であるので固有値は行列式を解いて求める。

$$\det(T - \lambda E) = 0 \quad \text{ただし} \quad E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

区間指定法より  $\lambda = 0.0170312423897269$        $\lambda = 0.445367788744155$

大きい方の値を $\lambda$ に定めると正準相関係数は  $\sqrt{\lambda} = 0.6674$

次に係数ベクトル $a$ を計算する。 $A = T - \lambda E$  として  $Au = 0$  の解を求める。

今の場合、2次元であるので手計算で求めることもできるが、ここでは一般的な方法を用いる。

線形方程式の解法に特異値分解を利用する。

$$U=0 \quad V=0 \quad w = \text{svd}(A, U, V) \quad u = V_{*,2} \quad u = \begin{pmatrix} -0.381284169721717 \\ -0.924457885422381 \end{pmatrix}$$

$$\text{符号をかえて} \quad u = -u \quad a = \frac{1}{\sqrt{u^T \Sigma_{11} u}} u \quad \text{従って} \quad a = \begin{pmatrix} 0.0860 \\ 0.2086 \end{pmatrix} \quad b = \frac{1}{\sqrt{\lambda}} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} a \quad \text{従って} \quad b = \begin{pmatrix} 0.2296 \\ -0.1131 \end{pmatrix}$$

以上の計算より、正準変量は

$$y = a_1x_1 + a_2x_2 = 0.0860x_1 + 0.2086x_2$$

$$z = b_1x_3 + b_2x_4 = 0.2296x_3 - 0.1131x_4$$

正準相関係数は  $0.6674$