

② 多次元分布の正規同帰論

所員 小川潤次郎

積率行列 $\Phi = (\varphi_{ij})$ なる k 次元正規分布

$$p(\mathcal{Y}) = \frac{\sqrt{\Delta(\Phi)}}{(V2\pi)^k} e^{-\frac{1}{2}\mathcal{Y}\Phi\mathcal{Y}^*} \quad (1)$$

但し $\mathcal{Y} = (x_1, x_2, \dots, x_k)$

に於て $k-r$ 箇の変数 x_{r+1}, \dots, x_k を固定したときの条件 \mathcal{P} は確率分布は

$$p(x_1, \dots, x_r) = \frac{P(\mathcal{Y})}{\underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} p(\mathcal{Y}) dx_{r+1} \dots dx_k}_r} \quad (2)$$

となる。ところが

$$\begin{aligned} \mathcal{Y}\Phi\mathcal{Y}^* &= \sum_{ij=1}^k \varphi_{ij} x_i x_j \\ &= \sum_{u,v=1}^r \varphi_{uv} (x_u - I_u)(x_v - L_v) + \sum_{g,h=r+1}^k \psi_{gh} x_g x_h \quad (3) \end{aligned}$$

但し $L_u = \sum_{g=r+1}^k \beta_{ug} x_g, \quad u=1, 2, \dots, r$

の形に書くことが出来るから、 β_{ug}, ψ_{gh} は次の式から定まる。⁽¹⁾

$$\sum_{u=1}^r \varphi_{uv} \beta_{ug} = -\varphi_{vg}, \quad \begin{matrix} v=1, 2, \dots, r \\ g=r+1, \dots, k \end{matrix} \quad (4)$$

$$\sum_{u,v=1}^r \varphi_{uv} \beta_{ug} \beta_{vh} + \varphi_{gh} = \varphi_{gh}, \quad gh = r+1, \dots, k \quad (5)$$

よつて

$$\Phi^{(r)} = (\varphi_{uv}) \quad (6)$$

とおくと

$$p(x_1, \dots, x_r) = \frac{\sqrt{\Delta(\Phi^{(r)})}}{(V2\pi)^r} e^{-\frac{1}{2} \sum \varphi_{uv} (x_u - L_u)(x_v - L_v)} \quad (7)$$

となる。

(4)から定められ反 β_{ug} は $\sum (\alpha_u - \sum \beta_{ug} x_g)^2 = \min$ として決定され反回帰係数と一致することが分る。

今大きさ n の任意標本 $x_{11}, x_{12}, \dots, x_{nr}$ を縦に並べて

$$\left\{ \begin{array}{cccc} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1r} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2r} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nr} \end{array} \right\} \quad (8)$$

とする。さうすれば

$$\eta_v = x_{vu} - \beta_{ur+1} x_{vr+1} - \dots - \beta_{urk} x_{vrk}, \quad u=1, 2, \dots, r; \quad v=1, 2, \dots, n \quad (9)$$

$$\text{とすれば} \quad \eta_v = (\eta_{v1}, \eta_{v2}, \dots, \eta_{vr}), \quad v=1, 2, \dots, n \quad (10)$$

は r 次元正規分布 (7) からの任意標本であるから

$$H = \left\{ \begin{array}{c} \eta_1 \\ \eta_2 \\ \vdots \\ \eta_n \end{array} \right\} \quad (11)$$

とすれば $H^*H = (\sum_{v=1}^m \eta_{vu}\eta_{vv})$ は Wishart 分布

$$W_{m,r} (H^*H, \Phi^{(r)}) \tag{12}$$

に従ふ。

次に β_{ug} を Sample から推定する爲に

$$\sum_{v=1}^m (x_{vu} - b_{ur+1}x_{vr+1} - \dots - b_{ur}x_{vr})^2 \tag{13}$$

を最小にするように b_{ug} を定める。

$$y_{vu} = x_{vu} - b_{ur+1}x_{vr+1} - \dots - b_{ur}x_{vr}, \quad u=1, 2, \dots, r; \quad v=1, \dots, m \tag{14}$$

とて

$$\eta_{\cdot u} = \begin{Bmatrix} \eta_{1u} \\ \eta_{2u} \\ \vdots \\ \eta_{mu} \end{Bmatrix}, \quad y_{\cdot u} = \begin{Bmatrix} y_{1u} \\ y_{2u} \\ \vdots \\ y_{mu} \end{Bmatrix}, \quad u=1, 2, \dots, r \tag{15}$$

とおくと

$$\eta_{\cdot u} = y_{\cdot u} + \sum_g (b_{ug} - \beta_{ug}) x_g \tag{16}$$

但し

$$x_g = \begin{Bmatrix} x_{1g} \\ x_{2g} \\ \vdots \\ x_{mg} \end{Bmatrix}, \quad g=r+1, \dots, n \tag{17}$$

こゝで n 次元ユークリッド空間 R_n である 直交座標系に於て (15)

(17)を原点から引かれたベクトルと考えると, (13)を \min するためには

$$(x_{r+1}, y_{\cdot u}) = \dots = (x_r, y_{\cdot u}) = 0 \tag{18}$$

これは x_g の作る $k-r$ 次元部分空間 R_{k-r} に垂直な空間 R_{r+1} に $y_{\cdot u}$

が含まれることを示す。よって座標軸を適当に回転させて、初めの $k-r$ 箇の軸が R_{k-r} 内にある如く出来る。

$$\xi.u = \begin{Bmatrix} \xi_{1u} \\ \xi_{2u} \\ \vdots \\ \xi_{nu} \end{Bmatrix} \quad (19)$$

として

$$\eta.u = C \xi.u \quad (20)$$

$$y.u = C \begin{Bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \xi_{k-r+1u} \\ \vdots \\ \xi_{nu} \end{Bmatrix} \quad (21)$$

となるような直交行列 C がある。そしてこの C は \mathcal{X}_y のみで定まるのであるから、すべての u に対して共通にとれる。よって

$$(y_1 \dots y_r) = C \begin{Bmatrix} 0 & 0 & \vdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \xi_{k-r+11} & \xi_{k-r+12} & \dots & \xi_{k-r+1r} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \xi_{n1} & \xi_{n2} & \dots & \xi_{nr} \end{Bmatrix} \quad (22)$$

よって今

$$Z_2 = \begin{Bmatrix} \xi_{k-r+11} & \dots & \xi_{k-r+1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \xi_{n1} & \dots & \xi_{nr} \end{Bmatrix} \quad (23)$$

とすれば

$$Y^*Y = Z_2^* Z_2 \quad (24)$$

又明かに

$$H^*H = Z^*Z \quad (25)$$

であるから $(\xi_{v1}, \xi_{v2}, \dots, \xi_{vr})$ と $(\eta_{v1}, \eta_{v2}, \dots, \eta_{vr})$ とは同一正規分布に従ふから Y^*Y は Wishart 分布

$$W_{n-k+r, r} (Y^*Y, \Phi^{(r)})$$

に従ふ。

又 (16), (20), (21) から

$$\sum_g (b_{ug} - \beta_{ug}) X_g = C \begin{Bmatrix} \xi_{1u} \\ \vdots \\ \xi_{k-r, u} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{Bmatrix} \quad (25)$$

である

$$\sum_g (b_{ug} - \beta_{ug}) (X_g X_h) = \sum_{v=1}^r \sum_{\mu=1}^{k-r} C_{v\mu} \xi_{\mu v} X_{vh} \quad (26)$$

今 $A_{gh} = (X_g X_h)$, として

$$A_{r+1} = (A_{gh}), \quad A_{r+1}^{-1} = (a^{gh}) \quad (27)$$

とおくと, (26) を解いて

$$b_{ug} - \beta_{ug} = \sum_{h=r+1}^k \sum_v^r \sum_{\mu}^{k-r} C_{v\mu} \xi_{\mu v} X_{vh} a^{gh} \quad (28)$$

よつて

$$E(b_{ug} - \beta_{ug}) = 0 \quad (29)$$

又

$$\begin{aligned}
 \xi (b_{ug} - \beta_{ug})^2 &= \sum_{k, k'}^R \sum_{u, u'}^r \sum_{\mu, \mu'}^{R-r} C_{\mu\mu'} C_{\mu\mu'} X_{uk} X_{u'k'} a^{gk} a^{gk'} \xi(\xi_{\mu\mu'} \mu' u) \\
 &= \sum_{k, k'} \sum_{v, v'} \sum_{\mu} C_{\mu\mu} C_{\mu\mu} X_{vk} X_{v'k'} a^{gk} a^{gk'} \varphi_{\mu\mu} \\
 &= \sum_{k, k'} \sum_{v, v'} \sum_{\mu} C_{\mu\mu} C_{\mu\mu} X_{vk} X_{v'k'} a^{gk} a^{gk'} \varphi_{\mu\mu} \\
 &= \sum_{k, k'} a_{kk} a^{gk} a^{gk'} \varphi_{\mu\mu} = a^{gg} \varphi_{\mu\mu} \quad (30)
 \end{aligned}$$

よって

$$\begin{aligned}
 \xi (b_{ug} - \beta_{ug})^2 &= a^{gg} \varphi_{\mu\mu} \\
 &= \frac{A_{r, gg}}{A_r} \sigma_{u, r+1, \dots, R}^2 \quad (31)
 \end{aligned}$$

ところで y_{vu} の絶対値を求める

$$\begin{aligned}
 \sum_{v=1}^n y_{vu}^2 &= \sum_v X_{vu}^2 - b_{ur+1} \sum_v X_{vu} X_{vr+1} \dots - b_{ur} \sum_v X_{vu} X_{vr} \\
 &= a_{uu} - \sum_{g=r+1}^R b_{ug} a_{ug} \quad (32)
 \end{aligned}$$

又 b_{ug} の決定方程式は

$$\sum_g b_{ug} a_{ug} = a_{ru} \quad (33)$$

であるから

$$b_{ug} = \frac{1}{A_r} \sum_R a_{ru} A_{r, rg} \quad (34)$$

これを (32) に代入して

$$\sum_v y_{vu}^2 = a_{uu} - \frac{1}{A_r} \sum A_{ug} a_{ur} A_{r, rg}$$

$$= \frac{1}{A_r} \begin{vmatrix} a_{u,u} & a_{u,r+1} & \dots & a_{u,k} \\ a_{r+1,u} & a_{r+1,r+1} & \dots & a_{r+1,k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k,u} & a_{k,r+1} & \dots & a_{k,k} \end{vmatrix} \equiv \zeta_{u,r+1} \dots k \text{ とおく} \quad (35)$$

よつて

$$\zeta_{r+1,r+2} \dots k = \frac{A_r}{A_{r,r+1,r+1}} \quad (36)$$

こゝで

$$u_{u,r+1} = \sqrt{\zeta_{r+1,r+2} \dots k} (b_{u,r+1} - \beta_{u,r+1}) \quad (37)$$

とおくと (25) より

$$u_{u,r+1} = k_1 \zeta_{1u} + \dots + k_{k-r} \zeta_{k-r,u} \quad (38)$$

$$E(u_{u,r+1}^2) = \sigma_{u,r+1}^2 \dots k \text{ なることより}$$

$$\sum k_v^2 = 1 \quad (39)$$

よつて

$$E(u_{u,r+1} u_{v,r+1}) = \sum_v k_v^2 E(\zeta_u \zeta_v) = E(\zeta_u \zeta_v) \quad (40)$$

よつて $u_{1,r+1}, u_{2,r+1}, \dots, u_{k,r+1}$ は $\zeta_{v1}, \zeta_{v2}, \dots, \zeta_{vr}$ と同一の正規分布をする。

以上を綜合すると次のことが言へたことになる。

x_{r+1}, \dots, x_k を固定したときの条件付確率を考えると

$$H^* H \text{ は } W_{n-k+r,r}(H^* H, \Phi^{(r)})$$

$$u_{r+1} = (u_{1,r+1}, \dots, u_{r,r+1}) \text{ は } \frac{\sqrt{\Delta(\Phi^{(r)})}}{(\sqrt{2\pi})^r} e^{-\frac{1}{2} u_{r+1} \Phi^{(r)} u_{r+1}^*}$$

に従ふのであるが、これらは $X_{V_{R+1}}, \dots, X_{V_R}$ に functionally independent であるから absolute prob でも成立する。

参 考 文 献

- (1) S.S. Wilks, *Math, Stat*, 1943, p.168