

④7 多変数正規母集団における不等式について

研修生 池田 豊 治

変量 X_1, X_2, \dots, X_k が多変数正規分布をする時,

$$\varphi \equiv \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k \frac{\Delta_{ij}}{\sigma_i \sigma_j} (X_i - \tilde{X}_i)(X_j - \tilde{X}_j)$$

は次式を満足する。

$$P_r \{ \varphi \leq \lambda^2 \Delta \} = \frac{2^{\frac{k}{2}} \Gamma(\frac{k}{2})}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma(\frac{k}{2})} \int_0^{\lambda^2} (x^2)^{\frac{k-2}{2}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx^2$$

但し $E\{X_i\} = \tilde{X}_i$

σ_i^2 : X_i の分散

ρ_{ij} : X_i と X_j との相関係数

$$\Delta = \begin{vmatrix} \rho_{11} & \rho_{12} & \dots & \rho_{1k} \\ \rho_{21} & \rho_{22} & \dots & \rho_{2k} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \rho_{k1} & \rho_{k2} & \dots & \rho_{kk} \end{vmatrix}$$

Δ_{ij} : ρ_{ij} の餘因子, $\lambda > 1$

この結果は、 $\frac{\varphi}{\Delta}$ が、自由度 k の χ^2 -分布をする事より得られる。これより次の定理が導かれる。

[定 理] 変量 X_1, X_2, \dots, X_k が k 変数正規分布をするならば

$$P_r \left\{ |X_1 - \bar{X}_1| \leq \lambda \sigma_1, |X_2 - \bar{X}_2| \leq \lambda \sigma_2, \dots, |X_k - \bar{X}_k| \leq \lambda \sigma_k \right\} > \frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \int_0^{\lambda^2} (\chi^2)^{\frac{k-2}{2}} e^{-\frac{\chi^2}{2}} d\chi^2$$

但し $\lambda > 1$ である。

この定理の証明は、 $\varphi = \lambda^2 \Delta$ とおく時、これは、 k 次元空間における楕円となり、此の楕円は

$$|X_i - \bar{X}_i| = \lambda \sigma_i \quad i = 1, 2, \dots, k$$

の表す直方体に内接する事を用いれば良い。

定 理 の 適 用 :

標本調査による幾つかの母平均の推定に就いて考察する。

母集団が A_1, A_2, \dots, A_N なる N 個の調査単位より成り、その各々が、 k 個の目印 character を持つものとする。

即ち A_i ($i = 1, 2, \dots, N$)

の持つ目印を $X_{i1}, X_{i2}, \dots, X_{ik}$ とする。

此の N 個の調査単位より無作為に n 個を抽出し、

$$\frac{\sum_{i=1}^N X_{i1}}{N} = \bar{X}_1$$

$$\frac{\sum_{i=1}^N X_{i2}}{N} = \tilde{X}_2$$

$$\frac{\sum_{i=1}^N X_{ik}}{N} = \tilde{X}_k$$

なる母平均を推定するものとする。

n 個における k 個の目印のそれぞれの平均値は、 n 個の抽出され方により変化し、変量と見られる。

これを、 $\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_k$ とする。

明かに

$$E\{\bar{X}_1\} = \tilde{X}_1$$

$$E\{\bar{X}_2\} = \tilde{X}_2$$

$$E\{\bar{X}_k\} = \tilde{X}_k \quad \text{である。}$$

N が非常に大であり、 n がかなり大である場合には、近似的に、 $\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_k$ は k 変数正規分布をするものと考えられる。

従つて、

$$\bar{X}_i \quad (i = 1, 2, \dots, k) \quad \text{の分散を } \sigma_{\bar{X}_i}^2 \text{ とす}$$

れば、次式が近似的に成立する。

$$Pr \{ |\bar{X}_1 - \tilde{X}_1| \leq \lambda \sigma_{\bar{X}_1}, |\bar{X}_2 - \tilde{X}_2| \leq \lambda \sigma_{\bar{X}_2}, \dots,$$

$$|\bar{X}_k - \tilde{X}_k| \leq \lambda \sigma_{\bar{X}_k} \}$$

$$> \frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma(\frac{k}{2})} \int_0^{\chi^2} (\chi^2)^{\frac{k-2}{2}} e^{-\frac{\chi^2}{2}} d\chi^2$$

$\tilde{X}_1, \tilde{X}_2, \dots, \tilde{X}_k$ の推定に、抽出した n 個より求めた
 $\bar{X}_1, \bar{X}_2, \dots, \bar{X}_k$ を用い、同時推定の信頼度及び信頼度
 を上式により求めることが出来る。

(25. 4. 30)