

2022年08月23日

正規母集団の平方和の標本分布

新潟工科大学 基礎教育・教養系 竹野茂治

1 はじめに

講義では、正規母集団から取った n 個のデータの平方和を母分散で割ったものが自由度 $(n-1)$ のカイ自乗分布に従うことを述べ、 $n=2,3$ のときにそれを具体的に説明したが、本稿では、一般の n に対する証明を行う。

なお、本稿では現代的な公理的確率論ではなく、古典的確率論の範疇で考える。

2 定式化

自由度 n のカイ自乗分布 $\chi^2(n)$ は、 u_1, \dots, u_n が $N(0,1)$ に従う確率変数で、かつ独立であるとき、

$$v = u_1^2 + \dots + u_n^2 \quad (1)$$

が従う確率分布である。

本稿で証明するのは、 x_1, \dots, x_n を正規母集団から取ったデータ、すなわち x_k が $N(\mu, \sigma^2)$ に従う確率変数でかつそれらが独立であるとき、標本平均 \bar{x} 、平方和 S

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k, \quad S = \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2 \quad (2)$$

に対して、

$$\frac{S}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \quad (3)$$

となること、である。

$n = 2$ のときは

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{2}\sigma}(x_1 - x_2) \quad (4)$$

によって、 $n = 3$ のときは

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{2}\sigma}(x_1 - x_3), \quad u_2 = \frac{1}{\sqrt{6}\sigma}(-x_1 + 2x_2 - x_3) \quad (5)$$

によって

$$\frac{S}{\sigma^2} = \sum_{k=1}^{n-1} u_k^2 \quad (6)$$

と書け、かつ $u_k \sim N(0, 1)$ でかつ u_1, \dots, u_{n-1} が独立であることを講義では紹介した(が、証明はしていない)。

これと同様に、一般の n に対しても、(6) となるような u_k を、 x_1, \dots, x_n の 1 次式として構成し、それが独立でかつ $N(0, 1)$ に従うことを示すことで (3) を示す。

3 独立な正規確率変数に関する条件

$n = 2, 3$ の場合と同様に、 u_i を x_k の一次式として、

$$u_i = \frac{1}{\sigma} \sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j \quad (1 \leq i \leq n-1) \quad (7)$$

とする。この u_i が $u_i \sim N(0, 1)$ となるためには、[2] より

$$E[u_i] = \frac{1}{\sigma} \sum_{j=1}^n a_{i,j} \mu = \frac{\mu}{\sigma} \sum_{j=1}^n a_{i,j} = 0, \quad (8)$$

$$V[u_i] = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{j=1}^n a_{i,j}^2 \sigma^2 = \sum_{j=1}^n a_{i,j}^2 = 1 \quad (9)$$

が条件となる。ここで、行ベクトル $\vec{\alpha}_i, \vec{\beta}$ を

$$\vec{\alpha}_i = (a_{i,1}, \dots, a_{i,n}) \quad (1 \leq i \leq n-1), \quad \vec{\beta} = \frac{1}{\sqrt{n}}(1, \dots, 1) \quad (10)$$

とすると、条件 (8), (9) は

$$\vec{\alpha}_i \cdot \vec{\beta} = 0 \quad (1 \leq i \leq n-1), \quad |\vec{\alpha}_i| = 1 \quad (11)$$

と書け、つまり $\vec{\alpha}_i$ はすべて $\vec{\beta}$ と垂直な単位ベクトルとなる。なお、 $\vec{\beta}$ も単位ベクトルである。

また、 u_1, \dots, u_{n-1} が独立であることは、[3] により、 $\vec{\alpha}_i$ ($1 \leq i \leq n-1$) が互いに垂直であることと同値である。よって、これらをまとめると、 $u_1, \dots, u_{n-1} \sim N(0, 1)$ で、かつ独立であることは、

「 $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_{n-1}, \vec{\beta}$ が互いに垂直な単位ベクトル」

と同値になる。そしてこれは、行列 A を

$$A = \begin{bmatrix} \vec{\alpha}_1 \\ \vdots \\ \vec{\alpha}_{n-1} \\ \vec{\beta} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n-1,1} & \cdots & a_{n-1,n} \\ 1/\sqrt{n} & \cdots & 1/\sqrt{n} \end{bmatrix} \quad (12)$$

とすれば、 A が直交行列、すなわち

$$A^t A = {}^t A A = E \quad (13)$$

となることと同値になる ($A^t A$ は A の行ベクトルの内積を成分とする行列)。

4 平方和に関する条件

次は、(6) の条件を $a_{i,j}$ に関する条件に書き直す。この式に (7) を代入すれば、

$$S = \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^{n-1} \left(\sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j \right)^2 \quad (14)$$

となり、両辺とも x_1, \dots, x_n の 2 次式なので、それが恒等式となるような係数の条件が求める条件となる。

まずは、(14) の左辺 S を計算する。展開すると、

$$S = \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n (nx_k - x_1 - \dots - x_n)^2 = \sum_{i=1}^n d_i x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} p_{i,j} x_i x_j$$

の形になるが、 x_i^2 の係数 d_i は、和の部分から出てくるのは、 i 番目が $(n-1)^2$ 、それ以外の $(n-1)$ 個は 1 なので、

$$d_i = \frac{1}{n^2} \{ (n-1)^2 + (n-1) \times 1 \} = \frac{n^2 - n}{n^2} = \frac{n-1}{n}$$

となる。 $x_i x_j$ の係数 $p_{i,j}$ は、和の部分から出てくるのは、 i 番目と j 番目が $-2(n-1)$ 、それ以外の $(n-2)$ 個は 2 なので、

$$p_{i,j} = \frac{1}{n^2} \{ -2(n-1) \times 2 + (n-2) \times 2 \} = -\frac{2n}{n^2} = -\frac{2}{n}$$

となる。よって、

$$S = \frac{n-1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{2}{n} \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j = \sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j \right)$$

となる。これは、行列 N 、列ベクトル \vec{x} を

$$N = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix}, \quad \vec{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \quad (15)$$

とすると、対称行列 $E - N/n$ に関する 2 次形式

$$S = {}^t \vec{x} \left(E - \frac{1}{n} N \right) \vec{x} \quad (16)$$

の形に書くことができる。

一方、(14) の右辺 ($= I$ とする) は、

$$\left(\sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j \right)^2 = (\vec{\alpha}_i \vec{x})^2 = {}^t(\vec{\alpha}_i \vec{x}) (\vec{\alpha}_i \vec{x}) = {}^t\vec{x} ({}^t\vec{\alpha}_i \vec{\alpha}_i) \vec{x}$$

と書けるので、

$$Q = \sum_{i=1}^{n-1} {}^t\vec{\alpha}_i \vec{\alpha}_i = \begin{bmatrix} {}^t\vec{\alpha}_1 & \cdots & {}^t\vec{\alpha}_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \vec{\alpha}_1 \\ \vdots \\ \vec{\alpha}_{n-1} \end{bmatrix}$$

とすると、

$$I = {}^t\vec{x} Q \vec{x}$$

となる。よって、(14) は

$${}^t\vec{x} \left(E - \frac{1}{n} N \right) \vec{x} = {}^t\vec{x} Q \vec{x}$$

となり、これが \vec{x} に関して恒等的に成り立つためには、 $E - N/n = Q$ が条件となる。

一方、 ${}^t\vec{\beta} \vec{\beta} = N/n$ となるので、

$$Q + \frac{1}{n} N = \sum_{i=1}^{n-1} {}^t\vec{\alpha}_i \vec{\alpha}_i + {}^t\vec{\beta} \vec{\beta} = \begin{bmatrix} {}^t\vec{\alpha}_1 & \cdots & {}^t\vec{\alpha}_{n-1} & {}^t\vec{\beta} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \vec{\alpha}_1 \\ \vdots \\ \vec{\alpha}_{n-1} \\ \vec{\beta} \end{bmatrix} = {}^t A A$$

となり、よって、 $E - N/n = Q$ は $E = {}^t A A$ と同じことになり、そしてこれは (13) とも等しい。

すなわち、正規性と独立性の条件 (13) によって、(14) も自動的に得られることになり、結局 $a_{i,j}$ の満たすべき条件は A が直交行列になること、となる。

これを満たす $a_{i,j}$ はたくさんある。例えば、

$$\begin{cases} \vec{\alpha}_1 &= \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0, \dots, 0), \\ \vec{\alpha}_2 &= \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 1, -2, 0, \dots, 0), \\ \vec{\alpha}_3 &= \frac{1}{\sqrt{12}}(1, 1, 1, -3, 0, \dots, 0), \\ \dots & \\ \vec{\alpha}_{n-1} &= \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}}(1, 1, \dots, 1, -(n-1)) \end{cases} \quad (17)$$

も一つの解となる。

$n = 2, 3$ で紹介した例 (4), (5) もほぼこの解と同じで、 $n = 3$ の方は x_2 と x_3 を入れかえて、 u_2 を -1 倍すれば上の形になる。

以上により、一般の $n (\geq 2)$ に対して (3) が示されたことになる。

参考文献

- [1] 竹野茂治「多次元確率分布と独立性」(2022)
<http://takeno.iee.niit.ac.jp/~shige/math/lecture/graduate/data/ndimrandvar1.pdf>
- [2] 竹野茂治「正規確率変数の一次式」(2022)
<http://takeno.iee.niit.ac.jp/~shige/math/lecture/graduate/data/normal1.pdf>
- [3] 竹野茂治「正規確率変数の一次式の独立性」(2022)
<http://takeno.iee.niit.ac.jp/~shige/math/lecture/graduate/data/normal2.pdf>