

## F 分布 (F-distribution)

$x_1, x_2$  が互いに独立で、それぞれ自由度  $n_1, n_2$  の  $\chi^2$  分布にしたがっているものとする。それらの確率密度関数は、

$$T_{n_i}(x_i) = \frac{1}{2^{n_i/2}\Gamma(n_i/2)} x_i^{n_i/2-1} e^{-x_i/2}$$

で与えられる。ここで、 $i$  は、1 または 2 の値をとるものとする。このとき、 $x_1, x_2$  を自由度で割った比

$$x = \frac{x_1/n_1}{x_2/n_2}$$

の分布について調べる。この分布を  $f_{n_1, n_2}(x)$  と書くことにすると、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \int_0^\infty \delta\left(x - \frac{x_1/n_1}{x_2/n_2}\right) T_{n_1}(x_1) T_{n_2}(x_2) dx_1 dx_2$$

となる。ここで、 $x_1$  についての積分をおこなうが、この前に、 $y = n_2 x_1 / n_1 x_2$  とおいて変数変換をおこなう。

$$f_{n_1, n_2}(x) = \int_0^\infty \frac{n_1}{n_2} x_2 \delta(x - y) T_{n_1}(n_1 x_2 y / n_2) T_{n_2}(x_2) dy dx_2$$

今度は、 $y$  についての積分は、単に  $y$  を  $x$  で置き換えるだけになって、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \int_0^\infty \frac{n_1}{n_2} x_2 T_{n_1}(n_1 x_2 x / n_2) T_{n_2}(x_2) dx_2$$

となる。ここで、カイ 2 乗分布の確率密度関数の具体的な形を代入すると、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \frac{x^{(n_1-2)/2}}{2^{(n_1+n_2)/2} \Gamma(n_1/2) \Gamma(n_2/2)} \left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{n_1/2} \int_0^\infty x_2^{(n_1+n_2)/2-1} e^{-(1+n_1 x/n_2)x_2/2} dx_2$$

となる。さらに、積分変数として、 $t = (1 + n_1 x / n_2) x_2 / 2$  を用いることにすると、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \frac{x^{(n_1-2)/2}}{\Gamma(n_1/2) \Gamma(n_2/2) (1 + n_1 x / n_2)^{(n_1+n_2)/2}} \left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{n_1/2} \int_0^\infty t^{(n_1+n_2)/2-1} e^{-t} dt$$

最後の積分は、ガンマ関数をもちいて、

$$\Gamma((n_1 + n_2)/2) = \int_0^\infty t^{(n_1+n_2)/2-1} e^{-t} dt$$

と書けるので、結局、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \frac{\Gamma((n_1 + n_2)/2) x^{(n_1-2)/2}}{\Gamma(n_1/2) \Gamma(n_2/2) (1 + n_1 x / n_2)^{(n_1+n_2)/2}} \left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{n_1/2}$$

を得る。これを、自由度  $(n_1, n_2)$  の F 分布という。これは、また、ベータ関数とガンマ関数の関係式

$$B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}$$

を用いて、

$$f_{n_1, n_2}(x) = \frac{1}{B(n_1/2, n_2/2)} \left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{n_1/2} \frac{x^{(n_1-2)/2}}{(1 + n_1 x / n_2)^{(n_1+n_2)/2}}$$

と表すこともできる。

$F$  分布曲線を図 1 に示す。

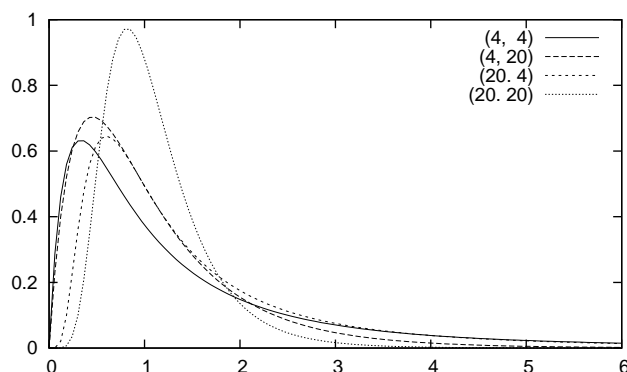


図 1:  $F$  分布曲線。自由度  $(n_1, n_2)$  が  $(4, 4)$ ,  $(4, 20)$ ,  $(20, 4)$ ,  $(20, 20)$  の場合を示す。

### $F$ 分布の適用

2つの正規母集団  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$  があって、それぞれから大きさが、 $n_1, n_2$  の標本  $(x_{1,1}, x_{1,2}, x_{1,3}, \dots, x_{1,n_1})$ ,  $(x_{2,1}, x_{2,2}, x_{2,3}, \dots, x_{2,n_2})$  を選び出したとする。このとき、各々の標本平均  $\bar{x}_1, \bar{x}_2$  を

$$\bar{x}_1 = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} x_{1,i}, \quad \bar{x}_2 = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} x_{2,i},$$

標本不偏分散  $s_1^2, s_2^2$  を、

$$s_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1,i} - \bar{x}_1)^2$$

$$s_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2,i} - \bar{x}_2)^2$$

とする。このとき、

$$\chi_1^2 = \frac{1}{\sigma_1^2} \sum_{i=1}^{n_1} (x_{1,i} - \bar{x}_1)^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2}{\sigma_1^2}$$

$$\chi_2^2 = \frac{1}{\sigma_2^2} \sum_{i=1}^{n_2} (x_{2,i} - \bar{x}_2)^2 = \frac{(n_2 - 1)s_2^2}{\sigma_2^2}$$

は、それぞれ、自由度  $(n_1 - 1)$ ,  $(n_2 - 1)$  の  $\chi^2$  分布に従う。ゆえに、

$$\frac{\chi_1^2 / (n_1 - 1)}{\chi_2^2 / (n_2 - 1)} = \frac{s_1^2 / \sigma_1^2}{s_2^2 / \sigma_2^2}$$

は、自由度  $(n_1 - 1)$ ,  $(n_2 - 1)$  の  $F$  分布に従う。そこで、 $F$  分布は、2つの母集団の分散が等しいかどうかの推定や検定に使われる。

$N(\mu, \sigma^2)$  に従う母集団から  $n$  コの標本を抽出する。 $\bar{x} = (x_1 + x_2 + \dots + x_n) / n$  から標本平均を作る。 $\bar{x}$  の分散  $(\bar{x} - \mu)^2$  の期待値は、 $\sigma^2 / n$  である。そこで、確率変数  $\bar{x}$  を標準化してつくっ

た分散  $n(\bar{x} - \mu)^2/\sigma^2$  は、自由度 1 の  $\chi^2$  分布に従う。また、標本分散を標準化した  $(n-1)s^2/\sigma^2$  は、自由度  $(n-1)$  の  $\chi^2$  分布に従う。両者を各々の自由度で割ったものの比、

$$X = \frac{n(\bar{x} - \mu)^2/\sigma^2}{s^2/\sigma^2} = \frac{n(\bar{x} - \mu)^2}{s^2}$$

は、自由度  $(1, n-1)$  の  $F$  分布に従う。

$F$  分布の性質

自由度  $(n_1, n_2)$  の  $F$  分布曲線  $f_{n_1, n_2}(x)$  の変数  $x$  を  $z = \frac{1}{x}$  に置き換える。ただし、ただ単に、 $x$  を  $\frac{1}{z}$  で置き換えるのではなく、デルタ関数を用いて以下のように行う。

$$\int f_{n_1, n_2}(x) \delta\left(z - \frac{1}{x}\right) dx \quad (1)$$

ここで、 $a(x) = z - \frac{1}{x}$  を  $x = \frac{1}{z}$  のまわりで、テイラー展開すると、

$$a(x) = z^2 \left(x - \frac{1}{z}\right) + \dots$$

だから、

$$\delta(a(x)) = \delta\left(z^2 \left(x - \frac{1}{z}\right)\right) = z^{-2} \delta\left(x - \frac{1}{z}\right)$$

これを (1) 式に代入して計算すると、

$$\begin{aligned} \int f_{n_1, n_2}(x) \delta\left(z - \frac{1}{x}\right) dx &= z^{-2} \int f_{n_1, n_2}(x) \delta\left(x - \frac{1}{z}\right) dx \\ &= z^{-2} f_{n_1, n_2}\left(\frac{1}{z}\right) \\ &= f_{n_2, n_1}(z) \end{aligned}$$

を得る。