

研究ノート

χ^2 分布, t 分布, F分布 (2)

沖 津 直

THE χ^2 , t and F Distributions

OKITSU Tadashi

はじめに

I χ^2 分布

1. χ^2 分布の定義とその性質
2. 分散の区間推定
 - (1)母平均既知の場合
 - (2)母平均未知の場合
3. 分散の検定
 - (1)母平均既知の場合
 - (2)母平均未知の場合

以上 第24巻第2号

II t 分布

1. t 分布の定義とその性質
2. 2つの平均の差の検定

- (1)母分散が既知の場合
- (2)母分散が未知で等しい場合
- (3)母分散が未知で等しいかどうか分からない場合

III F分布

- 1. F分布の定義とその性質
- 2. 等分散の検定
 - (1)平均値未知の場合
 - (2)平均値既知の場合

以上 第25巻第2号 本号

II t分布

1. t分布の定義とt分布の性質

母平均 μ 、母分散 σ^2 より、大きさ n の標本変量 X_1, X_2, \dots, X_n を取り出して標本平均 \bar{X} という統計量をつくる。 \bar{X} の標本分布は、母集団が正規分布のときはもちろんのこと、たとえ母集団は正規分布でなくとも、標本の大きさ n が25以上であれば中心極限定理より、漸近的に正規分布に従うことがわかっている。 \bar{X} の分布はほぼ $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ に従う。したがって、 \bar{X} を標準化した次の変数は、以下に示すように、

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1) \quad (1)$$

標準正規分布に従うことになる。この関係を実際に応用するときの困難は、一般に母集団の分散 σ^2 が不明であるという点である。母集団の性質、特にその母数を知りたいために標本を観察し、それを通じて母集団の平均値や分散を推定しようとしているのであるから、母分散 σ^2 がわからないのは当然のことである。このようなとき、標準化という操作をどのように考えればよいか。その場合、母分散 σ^2 の不偏推定量は

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad (2)$$

となるので、その正の平方根である $\hat{\sigma}$ を代用する。この不偏推定量を用いて (1) 式に代入したつぎの式は、自由度 $\phi = n - 1$ の t 分布に従う。

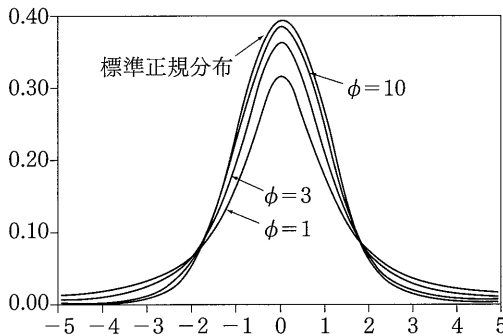
$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}} \quad (3)$$

この式で定められる確率変数 t を、 t 分布と呼んでいる。このとき t 変数の確率密度関数は次の式で与えられることが証明されている。

$$f(t) = \frac{\Gamma(\frac{\phi+1}{2})}{\sqrt{\phi\pi} \Gamma(\frac{\phi}{2})} \left(1 + \frac{t^2}{\phi}\right)^{-\frac{1}{2}(\phi+1)} \quad -\infty < t < \infty$$

また、 t 変数の平均 $E(t)$ 、分散 $V(t)$ はそれぞれつぎのようになる。

$$\left. \begin{aligned} E(t) &= 0 \\ V(t) &= \frac{\phi}{\phi-2} \quad \phi \geq 3 \end{aligned} \right\} \quad (4)$$



1 図 自由度 $\phi = 1, 3, 10$ の t 分布のグラフと、標準正規分布のグラフ

(3) 式で定められる分布を自由度 $\phi = n - 1$ の t 分布という。 t 分布の自由度は分母にくる $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ の自由度によって決まってくる。

χ^2 分布の場合と同様に、 t 分布も母集団分布が正規分布であるという正規性の条件に対して、頑丈な分布である。この分布の形は、平均値 0 の対

称分布であり、標準正規分布と同じような対称分布となるのである。しかし、標準正規分布よりも若干散らばりが大きく、 n が小さいほど分布の散らばりは大きい。 t 分布の形は自由度 ϕ の大きさによって変化し、標本の大きさが大きくなるにつれて t 分布は1図のように正規分布の形に次第に近づいていく。自由度が1、3、10の場合について、それぞれを正規分布と比較したものを1図に示してある。大雑把ではあるが、同図からも標準正規分布との違いがどの程度かがわかる。この図からも、 t 分布は自由度が大きくなれば標準正規分布に近づき $n > 25$ ならば t 分布を標準正規分布で近似しても誤差は非常に小さいことがわかる。したがって、母分散が未知の場合でも、標本が大きいときには、実際に正規分布を近似的に使用できる。 t 分布は基本的に母分散が未知でしかも小標本の場合に使われる。変数は t が α の上側確率に対応する t よりも大きい確率は、

$$P(t > t_{\alpha}) = \int_{t_{\alpha}}^{\infty} f(t) dt$$

である。したがって、変数 t の絶対値が t_{α} を超える確率は、分布が0を中心に左右対称であるから、

$$P(|t| > t_{\alpha}) = 2 \times \int_{t_{\alpha}}^{\infty} f(t) dt$$

で計算される。しかし、この確率は標本の大きさ n の値によって変わるから、 t 分布表は自由度 $\phi = n - 1$ の種々の値と、実用上よく使われる確率 α の若干の値との組み合わせに対する t_{α} の値の表として、 t 分布表がつくられている。

付表の t 分布表より、いくつかの t の値を見つけてみよう。この値は自由度 ϕ と上側確率 α によって決まる。たとえば、 $\phi = 20$ と $\alpha = 0.01$ 、 $\phi = 25$ と $\alpha = 0.05$ の t の値を求めると、

$$t_{0.01} = 2.528, t_{0.05} = 1.708$$

となる。また、自由度 $\phi < 30$ のとき、つぎの補間法で求める。 ϕ の逆数について比例配分する。たとえば、 $\phi = 38$ に対する t の値は、つぎのようになる。

$$t_{0.05} = t_{0.05}^{\phi=30} + \left\{ t_{0.05}^{\phi=40} - t_{0.05}^{\phi=30} \right\} \frac{\left(\frac{1}{30} - \frac{1}{38} \right)}{\left(\frac{1}{30} - \frac{1}{40} \right)}$$

$$t_{0.05} = 1.697 + (1.684 - 1.697) \times \frac{96}{114} = 1.686$$

一般に、 t 値の補間法公式は、 $\phi_1 < \phi < \phi_2$ のとき、つぎのとおりである。

$$t_{\alpha}^{\phi} = t_{\alpha}^{\phi_1} + \left\{ t_{\alpha}^{\phi_2} - t_{\alpha}^{\phi_1} \right\} \frac{\left(\frac{1}{\phi_1} - \frac{1}{\phi} \right)}{\left(\frac{1}{\phi_1} - \frac{1}{\phi_2} \right)}$$

次に、 t 分布を使う推測統計である推定および検定について見ていくことにしよう。 t 分布で1変数で使用する推測統計については、参考文献4のp217からp229を参照してください。ここでは、2つの平均の差の検定についてのみ見ていくことにしよう。

2. 2つの平均の差の検定

2つの平均の差に関する検定は、(1) 母分散が既知の場合、(2) 母分散が未知で等しい場合、(3) 母分散が未知で等しいかどうかかわからない場合について考えていくことにする。1組の標本での t 分布については、参考文献4のp221～p226を、さらに以下に説明する平均の差の検定の(1)と(2)はp229～p237を参照されたい。

(1) 母分散が既知の場合

2つの正規母集団があり、一方は $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 他方は $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ にしたがっているとしよう。いま、 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ の母集団からの n 個の標本変量を $X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n_1}$ とし、その平均を \bar{X}_1 とすると、

$$\bar{X}_1 = \frac{X_{11} + X_{12} + \dots + X_{1n_1}}{n_1}$$

の標本分布は $N(\mu_1, \sigma_1^2/n_1)$ に従う。同様に、 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ の母集団からの n 個の標本変量を、 $X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n_2}$ とし、その平均を \bar{X}_2 とす

ると、

$$\bar{X}_2 = \frac{X_{21} + X_{22} + \dots + X_{2n_2}}{n_2}$$

の標本分布は $N(\mu_2, \sigma_2^2/n_2)$ に従う。

このとき、 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ という平均の差の統計量は $N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2})$ に従うことが証明されている。したがって、 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ を標準化したつぎの変数

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}} = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \quad (5)$$

は、 $N(0, 1)$ に従うことになる。

例題 1 A地区の16人の学生の知能指数 IQ は平均72、B地区の学生14人の学生の IQ は平均77であった。両地区の IQ 分布はそれぞれ正規分布に従っており、過去の経験からA地区の標準偏差が10、B地区の標準偏差が8であることがわかっているものとする。両地区の学生の IQ には差があるか、有意水準5%とする。

A地区とB地区の学生の平均 IQ に差があるかどうかであるから、仮説をつぎのように設定する。

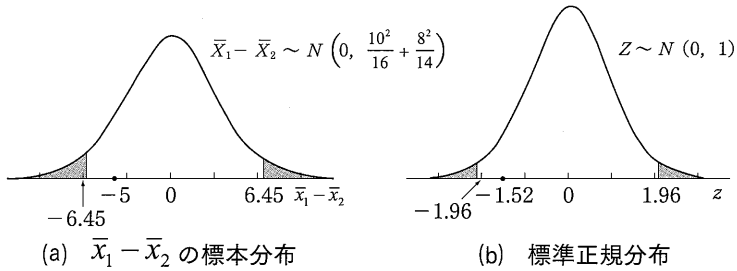
$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2$$

したがって、 $\mu_1 - \mu_2 = 0$ であり、 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ はつぎの2図のような正規分布に従う。よって、

$$\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2} = \sqrt{\frac{10^2}{16} + \frac{8^2}{14}} = \sqrt{10.821} = 3.29$$

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}} = \frac{72 - 77}{3.29} = -1.52$$



2 図

すなわち、 $Z = -1.52 > Z = -1.96$ であるから、この場合、有意水準 $\alpha = 5\%$ であるから、このときの棄却域は 0 から $1.96\sigma = 1.96 \times 3.29 = 6.45$ 以上離れた横軸上の両側のすべての範囲からなり、2組の標本から、 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2 = 72 - 77 = -5$ が得られたが、この値 -5 はこの検定の採択域には入っていないから、帰無仮説を採択することになる。

この例題のように、母集団が正規分布にしたがっていれば、標本の大きさが小さくても分散がわかっていれば正規分布に従うけれども、標本の大きさが小さく母分散が未知であれば、差の分布は正規分布ではなく t 分布に従うことになる。

(2) 母分散が未知で等しい場合

2つの正規母集団があり、これらの母平均値はそれぞれ未知である。しかし、母分散については、互いに等しいことがわかっているが、その値については未知である。このとき、2つの母集団の母平均値は等しいか否かについて検定しよう。

まず、一方の母集団分布は $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 、他方の母集団分布は $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ としよう。未知だが、共通の分散を σ^2 とすると、ここでは $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 。両側検定のときの仮説は次のように設定される。

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2$$

σ_1^2 、 σ_2^2 が既知あるいは未知であっても n_1 、 n_2 が十分大きければ、2つの平均値の差の検定で使った標準正規分布を使った方式で検定することができるが、ここでは σ_1^2 、 σ_2^2 が未知で標本の大きさが n_1 、 n_2 はともに小さい小標本の場合である。 X_1 、 X_2 の標本分散をそれぞれ

$$S_1^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2}{n_1} \qquad S_2^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2}{n_1}$$

とおくとき、

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n_1 + n_2 - 2} (n_1 S_1^2 + n_2 S_2^2) \qquad (6)$$

となる。この $\hat{\sigma}^2$ は結合分散と呼ばれている。 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ であるから、(5) 式は (6) 式の $\hat{\sigma}$ を代入して、結合分散を考慮すれば、 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ を標準化したつぎの変数は、 σ_1^2 、 σ_2^2 、未知の場合、

$$t = \frac{X_1 - X_2 - (\mu_1 - \mu_2)}{\hat{\sigma} \sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{1}{n_1 + n_2 - 2} (n_1 S_1^2 + n_2 S_2^2) \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} \qquad (7)$$

であることが証明されている。したがって、 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ であるから、(6) 式は σ_1^2 、 σ_2^2 のかわりに $\hat{\sigma}^2$ を代入するとうなる。ここで、 $H_0: \mu_1 = \mu_2$ の場合、(7) 式は

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\hat{\sigma} \sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{n_1 S_1^2 + n_2 S_2^2}} \sqrt{\frac{(n_1 + n_2 - 2)n_1 n_2}{n_1 + n_2}} \qquad (8)$$

となる。(7) 式も (8) 式も分散が未知であるから自由度 $n_1 + n_2 - 2$ の t 分布に従う。また、 σ_1 と σ_2 が未知だが等しい場合、(7) 式を変形して信頼係数 $(1 - \alpha) \times 100\%$ に対する差 $\mu_1 - \mu_2$ の信頼区間は、

$$(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - t_{\alpha/2} \hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} < (\mu_1 - \mu_2) < (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + t_{\alpha/2} \hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \qquad (9)$$

となる。

例題2 ある企業ではメーカーの異なる電球A、Bについて、寿命検査を行って次のような結果を得たとしよう。A、B両電球の間に差があるかどうかを、有意水準5%で検定してみよう。ただし、母分散は未知だが等しく、それぞれの標本は独立な正規母集団から抽出されたものと仮定する。

電球A	$n_1=25$	$\bar{X}_1=1200$	$s_1=40$
電球B	$n_2=16$	$\bar{X}_2=1150$	$s_2=36$

AとBに差があるかどうかであるから、両側検定として仮説を次のように設定する。

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2$$

ここで、2つの標本による結合分散式より $\hat{\sigma}$ を次のように求める。

$$\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{n_1 s_1^2 + n_2 s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} = \sqrt{\frac{25(40)^2 + 16(36)^2}{25 + 16 - 2}} = \sqrt{\frac{60736}{39}} = 39.5$$

次いで、(7)式の t 統計量の値を求めると、次のようになる。

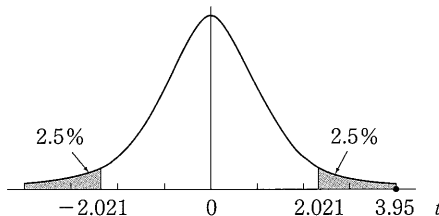
$$t = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{\hat{\sigma} \sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} = \frac{1200 - 1150}{39.5 \sqrt{\frac{1}{25} + \frac{1}{16}}} = 3.95$$

これに対して、自由度 $n_1 + n_2 - 2 = 39$ 、有意水準5%に対応する棄却域と採択域の右側の境界値は、自由度を40とみなして t 分布表より、

$$t_{0.025} = 2.021$$

を得る。両側検定であるから、

$$t = 3.95 > t_{0.025} = 2.021$$



3図 自由度39の t 分布

となって、観察された t の値 3.95 は、3 図のように棄却域には入っていない。ゆえに、帰無仮説 H_0 を棄却する。したがって、A と B 電球の間には、有意差があると考えてよい。すなわち、A の電球の平均寿命が B の電球のそれよりも優れているといえる。

それでは、その差はどれぐらいであるか。差の推定をするために、まず、平均差 $\mu_1 - \mu_2$ は $\bar{X}_1 - \bar{X}_2$ で点推定される。 $\bar{X}_1 - \bar{X}_2 = 1200 - 1150 = 50$ であるから、A 社の電球の寿命は、B 社のそれよりも平均 50 時間ほどいとおう長いと考えてよい。続いて、差 $\mu_1 - \mu_2$ の 95% に対する信頼区間を求めてみよう。(9) 式にそれぞれの数値を代入して、

$$50 - 2.021 \times 3.95 \sqrt{\frac{1}{25} + \frac{1}{16}} < \mu_1 - \mu_2 < 50 + 2.021 \times 3.95 \sqrt{\frac{1}{25} + \frac{1}{16}}$$

$$24.44 < \mu_1 - \mu_2 < 75.56$$

したがって、A 社と B 社の電球の寿命の差は、信頼係数 95% に対して 24.44 時間から 75.56 時間の間であると考えてよい。

例題 3 A、B 2 大学のある学部のある学生に同じテストを行って、次の結果を得た。

$$\bar{X}_1 = 70 \quad s_1 = 12 \quad \bar{X}_2 = 65 \quad s_2 = 15$$

添字 1 は A を、添字 2 は B を示す。また、A、B の学生数はそれぞれ 10 名と 15 名で、 n_1 、 n_2 ともに小さい小標本である。この 2 つの無作為標本から判断して、A 大学の学生のほうが優秀であるといえるか。有意水準 5% とする。ただし、成績の分布が正規分布に従うものと仮定する。

例題 2 と同じように等分散 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ として、次のように検定を行う。この場合少なくとも $\mu_1 < \mu_2$ ではありえないとして、次のような右片側検定を行ってみよう。

$$H_0: \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 > \mu_2$$

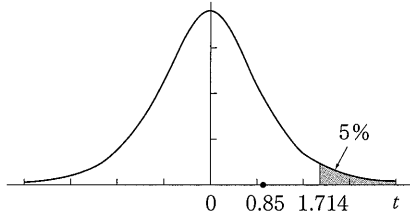
まず、結合分散の計算を経ないで直接 (6) 式にそれぞれの数値を代入

して t の値を求めると次のようになる。

$$t = \frac{(70-65)}{\sqrt{10 \times 12^2 + 15 \times 15^2}} \sqrt{\frac{(10+15-2) \times 10 \times 15}{10+15}} = 0.85$$

これに対し、自由度 $n_1 + n_2 - 2 = 23$ 、有意水準 5% に対する正の境界点 $t_{0.05} = 1.714$ を得る。 t の値と正の境界点の大小を比較すると、

$$t = 0.85 < t_{0.05} = 1.714$$



4図 自由度23の t 分布

となって、観察された t の値 0.85 は、4 図のように、採択域にはいっていないことになる。ゆえに、帰無仮説 H_0 を採択する。したがって、A 大学の学生のほうが B 大学の学生よりも優秀であるとはいえない。別言すれば、この 2 標本は、有意水準 5% から見て学力の異なる母集団からのものとみなすことができない。

さらに、3 つ以上の平均値の差の検定については、分散分析で扱われる。

(3) 母分散が未知で等しいかどうか分からない場合

(1) ~ (2) までは等分散 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ を前提でしかたけれども、等分散を前提できなくても、 $\mu_1 = \mu_2$ であるかどうかを検定したいときがある。しかし、等分散を前提できないときでも、

$$t = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{\phi_1} + \frac{s_2^2}{\phi_2}}} = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}^2}{n_1} + \frac{\hat{\sigma}^2}{n_2}}} \quad (10)$$

は、近似的に自由度

$$\phi = \frac{\left(\frac{s_1^2}{\phi_1} + \frac{s_2^2}{\phi_2}\right)^2}{\frac{s_1^4}{\phi_1^3} + \frac{s_2^4}{\phi_2^3}} \quad (\text{分数のときは一番近い整数値をとる})$$

の t 分布に従うことが解っている。たとえば、例題 2 で $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ かどうか
わからない場合の検定を行う。

$$A : n_1 = 25 \quad \bar{X}_1 = 1200, \quad s_1 = 40, \quad \phi_1 = 24$$

$$B : n_2 = 16 \quad \bar{X}_2 = 1150, \quad s_2 = 36, \quad \phi_2 = 15$$

この場合、等分散であるかどうかをまず、検定する。もし、これが棄却
されなければ、 $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ の検定に進む。この等分散の検定は、後述す
る F 分布で詳しく扱われる。この場合、検定統計量 F は F 分布の (3)
式より、次のように計算される。

$$F = \frac{\frac{25 \times (40)^2}{24}}{\frac{16 \times (36)^2}{15}} = \frac{1667}{1382.4} = 1.21$$

$F > 1$ であるから、 F 分布表より、両側検定の右側の境界値 $F_{\phi_2}^{\phi} \left(\frac{\alpha}{2}\right) =$
2.70 を得る。

この境界点と F の値の大小を比較すると、

$$F = 1.21 < F_{\phi_2}^{\phi} \left(\frac{\alpha}{2}\right) = 2.70$$

となる。ゆえに、 $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ という帰無仮設 H_0 を採択する。

さて、うえの等分散の検定の理論をうけて、 $\mu_1 = \mu_2$ の検定を行う。こ
んどは $\sigma_1^2 = \sigma^2$ (未知) と前提して、つぎの仮設を検定する。

$$\begin{cases} H_0 : \mu_1 = \mu_2 \\ H_1 : \mu_1 \neq \mu_2 \end{cases}$$

(10) 式の検定統計量 t の値を求めると、

$$t = \frac{1200 - 1150}{\sqrt{\frac{(40)^2}{25-1} + \frac{(36)^2}{16-1}}} = 4.04$$

また、自由度は

$$\phi = \frac{\left(\frac{(40)^2}{24} + \frac{(36)^2}{15}\right)^2}{\left(\frac{(40)^4}{(24)^3} + \frac{(36)^4}{(15)^3}\right)} = 34.3$$

であるから、 t 分布表より、自由度34.3の右側境界点 $t_{0.025} = 2.03$ を得る。

すなわち、 t の絶対値と境界値の大小を比較すると、

$$|t| = 4.04 > t_{0.025} = 2.03$$

となる。ゆえに、帰無仮設 H_0 を棄却する。結局、例題1と同じ結論となる。

さらに、 $\mu_1 - \mu_2$ の信頼係数95%に対する差 $\mu_1 - \mu_2$ の信頼区間は、(9)式の t が、

$$t = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{\phi_1} + \frac{s_2^2}{\phi_2}}}$$

となるから、

$$(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{\phi_1} + \frac{s_2^2}{\phi_2}} < \mu_1 - \mu_2 < (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) + t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{\phi_1} + \frac{s_2^2}{\phi_2}} \quad (11)$$

である。この式に該当する例題2の数値を代入し計算すると、信頼係数95%に対する $(\mu_1 - \mu_2)$ の信頼区間を具体的に求めてみよう。

$$50 - 2.03 \times 12.373 < \mu_1 - \mu_2 < 50 + 2.03 \times 12.373$$

$$24.9 < \mu_1 - \mu_2 < 75.1$$

となって、例題2の信頼区間とほぼ同じものが得られる。

III F分布

1. F分布の定義とその性質

互いに独立な2つの変数 χ_1^2 、 χ_2^2 がそれぞれ自由度 ϕ_1 、 ϕ_2 のカイ二乗分布をするとき、次の式で定義される確率変数

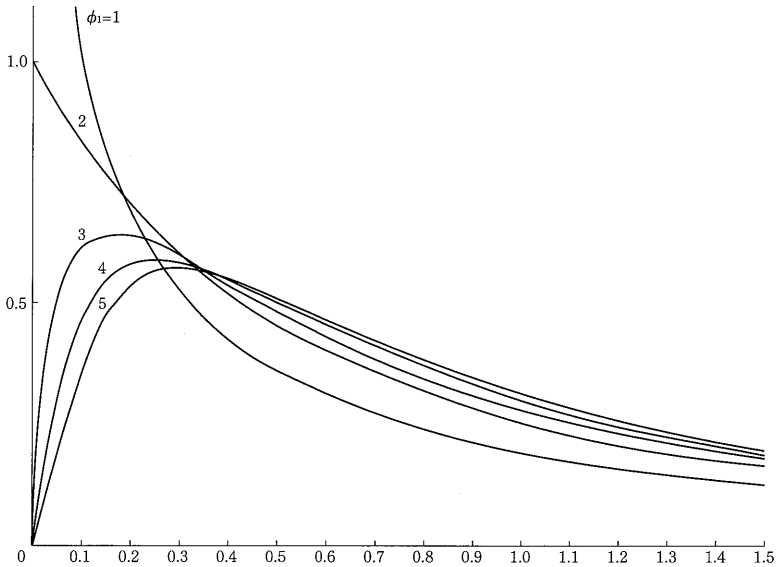
$$F = \frac{\chi_1^2 / \phi_1}{\chi_2^2 / \phi_2} \quad (1)$$

は次の式で定められる F 分布をすることが証明されている。

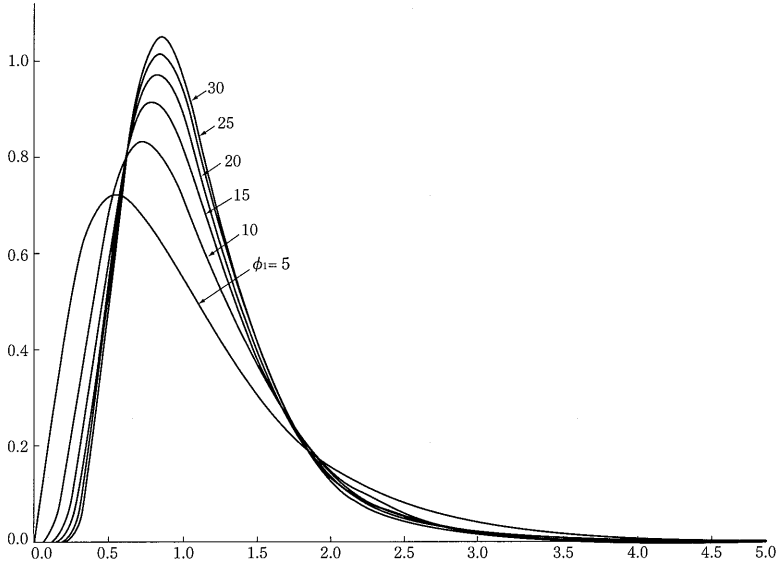
$$\left. \begin{aligned} f(F) &= \frac{\Gamma(\frac{\phi_1 + \phi_2}{2})}{\Gamma(\frac{\phi_1}{2})\Gamma(\frac{\phi_2}{2})} \frac{\phi_1^{\frac{\phi_1}{2}} \phi_2^{\frac{\phi_2}{2}}}{\phi_2} F^{\frac{\phi_1}{2} - 1} (1 + \frac{\phi_1}{\phi_2} F)^{-\frac{\phi_1 + \phi_2}{2}} \dots (F \geq 0) \\ f(F) &= 0 \quad (F < 0) \end{aligned} \right\}$$

分布の平均 $E(F)$ 、分散 $V(F)$ は、それぞれつぎのとおりである。

$$\left. \begin{aligned} E(F) &= \frac{\phi_2}{\phi_2 - 2} \\ V(F) &= \frac{2\phi_2^2(\phi_1 + \phi_2 - 2)}{\phi_1(\phi_2 - 2)(\phi_2 - 4)} \end{aligned} \right\} \quad (2)$$



5 図 F 分布 (1) ($\phi_1 = 1, 2, 3, 4, 5; \phi_2 = 2$)



6 図 F 分布 (2) ($\phi_1 = 5, 10, 15, 20, 25, 30; \phi_2 = 20$)

(2) 式で定められる分布を、自由度 ϕ_1 、 ϕ_2 の F 分布という。(1) 式の χ_1^2 、 χ_2^2 はともに 0 よりも大きいから、 $F > 0$ であり、その分布の形は 2 つの自由度によって非対称な分布の形が決まる。5 図は $\phi_2 = 2$ に対する ϕ_1 が 1, 2, 3, 4, 5 の場合の F 分布であり、6 図は $\phi_2 = 20$ に対する $\phi_1 = 5, 10, 15, 20, 25, 30$ の 6 つの F 分布を示している。この 2 つの F 分布の図は、2 つの自由度がともに 5 以下の小さい場合の図と自由度 ϕ_2 を 20 に固定して自由度 ϕ_1 の大きさを変えている図である。

自由度 ϕ_1 、 ϕ_2 はこの分布の母数である。自由度によって F 分布の形がきまるのである。自由度の任意の値の組 (ϕ_1 , ϕ_2) に対して、確率変数 F が任意の大きさの確率 P に対応する F の値 $F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)$ よりも大となる確率が、次の式で計算される。

$$P(F > F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)) = \int_{F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)}^{\infty} f(F) dF$$

$F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)$ を自由度 (ϕ_1 , ϕ_2) の F 分布の上側 100P 点と呼ぶ。上側 100P

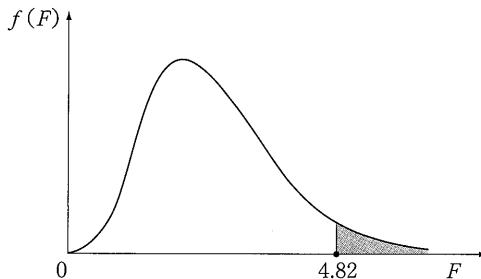
点が一一定のときでも、 $F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)$ の値は自由度 ϕ_1 , ϕ_2 によって変わるのである。 F 分布の数値表は通常よく使用されるいくつかの確率 P (最も多く使われる P は 5% と 1% と 2.5%) の値の対する $F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)$ の値を自由度 ϕ_1 , ϕ_2 の種々の組み合わせに対して示している。いま、2つの正規母集団があり、その分散をそれぞれ σ_1^2 , σ_2^2 とする。各母集団から大きさ n_1 , n_2 の標本をとり、それぞれの標本分散を S_1^2 , S_2^2 とする。そうすると、 $n_1 S_1^2 / \sigma_1^2$, $n_2 S_2^2 / \sigma_2^2$ はそれぞれ自由度 $\phi_1 = n_1 - 1$, $\phi_2 = n_2 - 1$ の χ^2 分布をするから、この2つの比率を F とおくと、

$$F = \frac{\frac{n_1 S_1^2}{(n_1 - 1) \sigma_1^2}}{\frac{n_2 S_2^2}{(n_2 - 1) \sigma_2^2}} \quad (3)$$

となり、この F 値は自由度 $n_1 - 1$, $n_2 - 1$ の F 分布に従う。いま、この2つの標本が同じ母集団からとられたとすると、母分散は同一であるから $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ であり、したがって上の比率は

$$F = \frac{\frac{n_1 S_1^2}{n_1 - 1}}{\frac{n_2 S_2^2}{n_2 - 1}} = \frac{\frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n_1 - 1}}{\frac{\sum (y - \bar{y})^2}{n_2 - 1}} \quad (4)$$

となり、母分散を含まない統計量となる。この統計量を分散比という。分散比は自由度 $n_1 - 1$, $n_2 - 1$ の F 分布をし、分散の有意差検定に応用される。



7 図 自由度 8, 5 の F 分布

F 分布は、たとえば自由度(8, 5)で上側確率 P が5%にあたる F の値は $F_5^8(0.05) = 4.82$ であることが7図に示されている。 F 分布の数値表(出所: 参考文献1 p1082から1087を参照)をみると、自由度8、5の F 分布の右境界値は

$$P(F > 4.82 \mid \phi_1 = 8, \phi_2 = 5) = 0.05$$

である。 F 分布表は

$$F = \frac{\chi_1^2 / \phi_1}{\chi_2^2 / \phi_2} > 1$$

の場合について計算され掲載されている。 F 分布表をみると、自由度(8, 5)で上側確率 P が5%にあたる F の値は $F_5^8(0.05) = 4.82$ であることが7図に示されているので、自由度8、5の F 分布の右境界値は、

$$P(F > 4.82 \mid \phi_1 = 8, \phi_2 = 5) = 0.05$$

である。したがって、これに対応して F が0から4.82までの確率は95%であるということである。すなわち、

$$P(0 < F < 4.82 \mid \phi_1 = 8, \phi_2 = 5) = 0.95$$

F 分布表はすべて右境界値の値しか掲載されていない。であるから、左境界値は次のようにして見つける。左境界値を F_L で示すと、

$$P(F < F_L) = 0.05$$

となる F_L を見つければよいことがわかる。しかし、 F 分布表から F_L の値を見つけないことはできない。 F_L の値は次のように逆数を使って求めることが出来る。

$$P(F < F_L) = P(1/F_L < 1/F) = P(1/F > 1/F_L) = 0.05$$

上の式をよくみると、自由度が逆になっているのである。したがって、 F 分布表から、自由度5、8の5%右境界値は、3.69であるから、上の式は

$$P(1/F > 1/F_L = 3.69) = 0.05$$

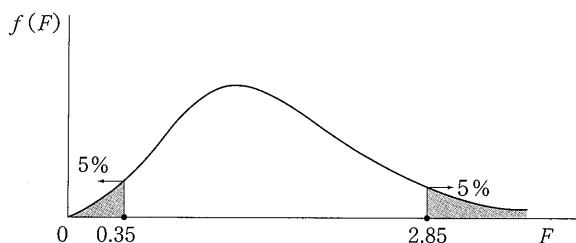
と書き直せる。したがって、

$$1/F_L = 3.69$$

$$F_L = 1/3.69 = 0.271$$

であるから、自由度 8、5 の 5% の左境界値は $F_L = 0.271$ であることが判明する。以上の説明を要約すると、 $F > 1$ である場合、 F が確率 $1 - P$ となる F の値を求めるためには $F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)$ の自由度を入れ替えてその逆数を計算すればよい。すなわち、

$$F_{\phi_1}^{\phi_2}(1-P) = \frac{1}{F_{\phi_2}^{\phi_1}(P)} \quad (5)$$



8 図 自由度12, 8の F 分布

の関係にある（参考文献 3 p163～165参照）。(5) 式の $F_{\phi_2}^{\phi_1}(1 - P)$ は F 分布表の左境界値であり、この境界値よりも小さい左の領域が下側確率といわれている。付表 3 の F 分布表より、 $F_8^{12}(P)$ の値から下側確率 $F(1 - P)$ を求めてみよう。

$$F_8^{12}(0.05) = 3.28$$

である。これに対応する左境界値は次のようにして求めることができる。まず、自由度を逆にして、 $F_{12}^8(0.05)$ の値を求める。 F 分布表より、 $F_{12}^8(0.05) = 2.85$ である。したがって、(5) 式より

$$F_8^{12}(0.95) = 1 / F_{12}^8(0.05) = 1 / 2.85 = 0.351$$

となる。 $F_8^{12}(0.95) = 0.351$ の値は、8 図の左側に示された位置になる。以上の説明からわかるとおり、 F 表の値はすべて 1 よりも大きいのである。 F の最小値は、2 つの自由度がともに無限大の時、1 に等しい。 F 値を計算して、 F 表を用いる場合、分子により大きい分散をおこななければならないので、もし、 F が 1 よりも小さい場合、分子と分母を入れ替えておかなければならないことに留意されたい。なお、グラフの形は、2 つの自

由度の大きさによって変わってくる。

F 分布は1920年の初期に、 Z 分布としてR.A. フィッシャーによって発案された。後に、スネデカーが、フィッシャーとイェイツがつくった Z 表を現在あるような F 表につくりかえた。 F 分布は主に等分散の検定、3つ以上の平均値の差の検定に応用される。後者については、分散分析で扱う。

2. 等分散の検定

(1) 平均値未知の場合

2組の母集団 (μ_1, σ_1^2)、(μ_2, σ_2^2) より、それぞれ抽出された2組の標本について、それらの属する母集団の σ_1^2, σ_2^2 分散のあいだに差異があるかどうかの検定について考えてみよう。まず、帰無仮説を次のように設定する。

$$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$$

つぎに、母集団 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ より抽出される n 個の標本変量を

$$X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n_1}$$

とし、母集団 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ より抽出される n_2 個の標本変量を

$$X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n_2}$$

とする。そして、それぞれの平均を \bar{X}_1, \bar{X}_2 、母分散 σ_1^2 および σ_2^2 の不偏推定量をそれぞれ $\hat{\sigma}_1^2, \hat{\sigma}_2^2$ とすると、

$$\hat{\sigma}_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \{ (X_{11} - \bar{X}_1)^2 + (X_{12} - \bar{X}_1)^2 + \dots + (X_{1n_1} - \bar{X}_1)^2 \}$$

$$\hat{\sigma}_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \{ (X_{21} - \bar{X}_2)^2 + (X_{22} - \bar{X}_2)^2 + \dots + (X_{2n_2} - \bar{X}_2)^2 \}$$

となる。ここで、

$$\chi_1^2 = \frac{1}{\sigma^2} \{ (X_{11} - \bar{X}_1)^2 + (X_{12} - \bar{X}_1)^2 + \dots + (X_{1n_1} - \bar{X}_1)^2 \} \quad (6)$$

を考えると、これは自由度 $\phi_1 = n_1 - 1$ の χ^2 分布に従う。同様に、

$$\chi_2^2 = \frac{1}{\sigma^2} \{ (X_{21} - \bar{X}_2)^2 + (X_{22} - \bar{X}_2)^2 + \dots + (X_{2n_2} - \bar{X}_2)^2 \} \quad (7)$$

を考えると、これは自由度 $\phi_2 = n_2 - 1$ の χ^2 分布に従う。そこで、前述したように2つの χ^2 分布に従う変量の比をつくれば、 F 分布に従うことになる。つまり、

$$F = \frac{\chi_1^2 / \phi_1}{\chi_2^2 / \phi_2} = \frac{n_1 S_1^2 / (n_1 - 1) \sigma_1^2}{n_2 S_2^2 / (n_2 - 1) \sigma_2^2} \quad (8)$$

は自由度 ($\phi_1 = n_1 - 1$ 、 $\phi_2 = n_2 - 1$) の F 分布に従う。(8) 式の後半は、つぎのようにして導かれている。 S_1^2 および S_2^2 は、それぞれ

$$S_1^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_{1i} - \bar{X}_1)^2}{n_1} \quad S_2^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n_2} (X_{2i} - \bar{X}_2)^2}{n_2}$$

であるから、それぞれ

$$\sum_{i=1}^{n_1} (X_{1i} - \bar{X}_1)^2 = n_1 S_1^2 \quad \sum_{i=1}^{n_2} (X_{2i} - \bar{X}_2)^2 = n_2 S_2^2$$

である。これらを χ_1^2 、 χ_2^2 のかわりに代入すれば、(8) 式の右側の式がみちびかれる。ここで、(8) 式において、帰無仮設 $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ のもとでは

$$\sigma_2^2 / \sigma_1^2 = 1$$

となるから、(8) 式は未知の σ_1^2 、 σ_2^2 の分散が消去され、

$$F = \frac{n_1 S_1^2 / n_1 - 1}{n_2 S_2^2 / n_2 - 1} \quad (9)$$

となる。等分散の検定は、両側検定の場合、有意水準 α に対して、自由度 ($\phi_1 = n_1 - 1$ 、 $\phi_2 = n_2 - 1$) の F 分布表より、

$$P(F > F_{\phi_2}^{\alpha}(\frac{\alpha}{2})) = \frac{\alpha}{2} \quad P(F > F_{\phi_2}^{\alpha}(\frac{\alpha}{2})) = \frac{\alpha}{2}$$

を満足する2つの境界点 $F_{\phi_2}^{\alpha}(P)$ 、 $F_{\phi_2}^{\alpha}(1 - P)$ を見つけて、計算される F の値と比較すればよい。すなわち、

$F > F_{\phi_2}^{\phi_1}(\alpha/2)$ または $F < F_{\phi_2}^{\phi_1}(1-\alpha/2)$ ならば、 H_0 を棄却する
 $F_{\phi_1}^{\phi_2}(1-\alpha/2) < F < F_{\phi_2}^{\phi_1}(\alpha/2)$ ならば、 H_0 を採択する
 と判定すればよい。もし、 $F > 1$ ならば、 $F > F_{\phi_2}^{\phi_1}(\alpha/2)$ になるかどうかを調べればよい。もし、 $F < 1$ ならば、 $F < F_{\phi_1}^{\phi_2}$ になるかどうかを調べればよい。

例題 1 仕入先 A の製品より、大きさ10の標本を抽出して含有鉄分を調べたところ、平均値 \bar{X}_1 と標本標準偏差 S_1 はそれぞれ

$$\bar{X}_1 = 10 \text{ g} \quad S_1 = 3.2 \text{ g}$$

であった。一方、仕入先 B の製品より、大きさ17の標本を抽出して含有鉄分を調べたところ、標本平均値 \bar{X}_2 と標本標準偏差 S_2 はそれぞれ

$$\bar{X}_2 = 20 \text{ g} \quad S_2 = 3.0 \text{ g}$$

であった。この2つの仕入先の製品の含有鉄分の目方に散らばりの差があるといえるか。有意水準を5%とする。ただし、AおよびBの製品の含有鉄分の目方は、正規分布に従っているものとする。この場合、2つの集団の分散は等しいと仮定し、仮説を次のように設定する。

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \\ H_1 : \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \end{cases}$$

つぎに、検定統計量 F の値を求める。(9)式より、

$$F = \frac{\frac{n_1 S_1^2}{n_1 - 1}}{\frac{n_2 S_2^2}{n_2 - 1}} = \frac{10 \times (3.2)^2 / 9}{17 \times (3.0)^2 / 16} = 1.2$$

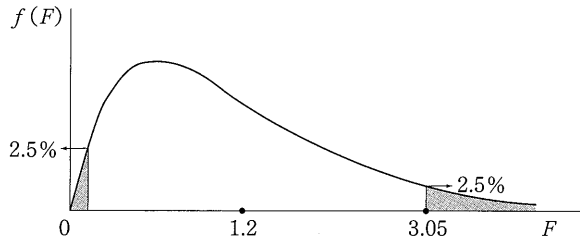
この検定統計量 F は、自由度 ($\phi_1 = 9$, $\phi_2 = 16$) の F 分布に従う。この場合、 $F > 1$ であるから、有意水準 $\alpha = 0.05$ に対応する自由度 (9, 16) の F 分布表より、右側の境界点

$$F_{16}^9(0.025) = 3.05$$

を得る。 $F = 1.2$ であるから、

$$F = 1.2 < F_{16}^9(0.025) = 3.05$$

沖 津 直



9 図 自由度 9, 16 の F 分布

となって検定統計量 F の値 1.2 は、9 図に示すように、採択域にはいっていないことになる。ゆえに、帰無仮設 H_0 を採択する。したがって、A 製品と B 製品の含有鉄分の目方の散らばりに有意な差があるとは認めがたい。

例題 2 A、B 2 社の社員の中から、無作為にそれぞれ 8 人と 7 人を選んで前年度の所得を調べたところ、つぎの結果を得た。2 社の社員の所得の分布は、それぞれ正規分布に従っているものとし、有意水準 5% で検定してみよう。(単位万円)

A : 280 320 400 420 470 540 630 700

B : 350 400 450 480 530 580 640

A 社の所得の分散を σ_1^2 、B 社の所得の分散を σ_2^2 とすると、仮説は次のようになる。

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \\ H_1 : \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \end{cases}$$

つぎに標本から次の値を求める。

$$\bar{X}_1 = \frac{280 + 320 + 400 + 420 + 470 + 540 + 630 + 700}{8} = 470$$

$$n_1 S_1^2 = (280 - 470)^2 + (320 - 470)^2 + \dots + (700 - 470)^2 = 149400$$

$$\bar{X}_2 = \frac{350 + 400 + 450 + 480 + 530 + 580 + 640}{7} = 490$$

$$n_2 S_2^2 = (350 - 490)^2 + (400 - 490)^2 + \dots + (640 - 490)^2 = 61600$$

(7) 式に、該当する数値を代入して検定統計量 F の値を求めると、

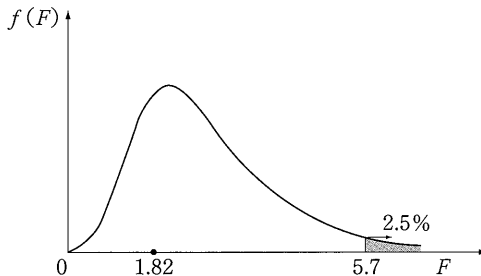
$$F = \frac{149400 / 8 - 1}{61600 / 7 - 1} = 1.82$$

$F > 1$ であるから、有意水準 5% に対応する自由度 (7, 6) の F 分布表より、右側の境界点

$$F_6^7(0.025) = 5.7$$

を得る。 F の値と右境界点の大小を比較すると、

$$F = 1.82 < F_6^7(0.025) = 5.7$$



10図 自由度 7, 6 の F 分布

となって、 F の値 1.82 は 10 図に示すように採択域には入っていない。ゆえに、帰無仮説 H_0 を採択する。したがって、両社の社員の所得の散らばりに差があるとは認めがたい。

この例題 2 のデータは、正規分布であるという仮定の話であり、現実の所得分布が正規分布であるということではないことに留意されたい。

例題3 A、B 2 台の旋盤で作られる製品の直径を測定して、つぎの結果を得た。これらの旋盤でできる製品の直径に散らばりの差があるかどうか。A、B の旋盤で作られる製品の直径の分布は、それぞれ正規分布に従っているものとし、有意水準 5 % で検定してみよう。

A : 8.51、8.51、8.48、8.47、8.50、8.50

B : 5.02、5.05、4.99、5.06、4.94

まず、仮説として、

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \\ H_1 : \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \end{cases}$$

をたてる。各標本より、 \bar{X}_1 、 \bar{X}_2 、 $n_1 S_1^2$ 、 $n_2 S_2^2$ をそれぞれ計算する。

$$\bar{X}_1 = \frac{8.51+8.51+8.48+8.47+8.50+8.50}{6} = 8.50$$

$$\bar{X}_2 = \frac{5.02+5.05+4.99+5.06+4.94}{5} = 5.01$$

$$n_1 S_1^2 = \sum_{i=1}^{n_1} (X_{1i} - \bar{X})^2, \quad n_2 S_2^2 = \sum_{i=1}^{n_2} (X_{2i} - \bar{X}_2)^2$$

より、

$$6 S_1^2 = (8.51-8.50)^2 + (8.51-8.50)^2 + (8.48-8.50)^2 + (8.47-8.50)^2 + (8.50-8.50)^2 + (8.50-8.50)^2 = 0.0015$$

$$5 S_2^2 = (5.02-5.01)^2 + (5.05-5.01)^2 + (5.06-5.01)^2 + (4.99-5.01)^2 + (4.94-5.01)^2 = 0.0095$$

以上の計算より、(9) 式に代入して F 検定統計量の値を求めると、

$$F = \frac{n_1 S_1^2 / (n_1 - 1)}{n_2 S_2^2 / (n_2 - 1)} = \frac{0.0015 / 6 - 1}{0.0095 / 5 - 1} = 0.13$$

となる。 $F_4^5(0.05) = 9.36$ であるが、この場合、 $F < 1$ であるから、左側

の境界点を見つきたい。そのために、まず、分子と分母を入れ替えた自由度 (4, 5) の上側確率0.025となる右側の境界点

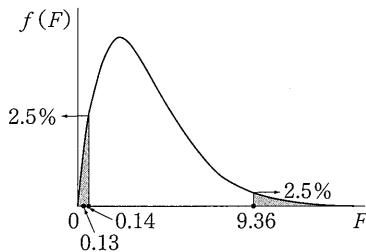
$$F_5^4(0.025) = 7.39$$

を見つめる。それから、(5) 式の左側の境界点

$$F_4^5(0.025) = 1 / F_5^4(0.025) = 1/7.39 = 0.14$$

を求める。この場合11図に示すように

$$F = 0.13 < F_4^5(0.025) = 0.14$$



11図 自由度5, 4の F 分布

となって、 F の値は棄却域にはいつている。ゆえに、帰無仮説 H_0 を棄却する。したがって、A、B 2台の旋盤で作られる製品の直径には、分散の差があると考えられる。

この例題3のように、 $F < 1$ となると、左側の境界点を求めるのが少し面倒であると思う人は $F > 1$ になるように分子と分母を逆にして検定を行うとよい。この例題の場合、

$$F = \frac{0.0095 / \sqrt{5-1}}{0.0015 / \sqrt{6-1}} = 7.92$$

となる。この F は自由度 (4, 5) の F 分布に従う。一方、有意水準5%の両側検定であるから、右側の境界点 $F = 7.39$ と観察される F の値7.92の大小を比較すると、

$$F = 7.92 > F_5^4(0.025) = 7.39$$

となる。ゆえに、帰無仮説 H_0 を棄却する。このようにして同じ結論が得られる。

(2) 平均値既知の場合

もし、2組の正規母集団において、平均値 μ_1 、 μ_2 既知の場合、 \bar{X}_1 、 \bar{X}_2 を使う必要はない。この場合、帰無仮説 $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ だから、

$$\chi_1^2 = \frac{1}{\sigma_1^2} \{ (X_{11} - \mu)^2 + (X_{12} - \mu)^2 + \dots + (X_{1n_1} - \mu)^2 \}$$

$$\chi_2^2 = \frac{1}{\sigma_2^2} \{ (X_{21} - \mu_2)^2 + (X_{22} - \mu_2)^2 + \dots + (X_{2n_2} - \mu_2)^2 \}$$

それぞれ自由度 n_1 と n_2 の χ^2 分布に従うから、

$$F = \frac{\chi_1^2 / n_1}{\chi_2^2 / n_2} = \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_{1i} - \mu_1)^2 / n_1}{\sum_{i=1}^{n_2} (X_{2i} - \mu_2)^2 / n_2} \quad (10)$$

なる検定統計量を考える。これは、自由度 ($\phi_1 = n_1$ 、 $\phi_2 = n_2$) の F 分布に従う。(10) 式をみればわかるように、検定の方式は、平均値未知の場合と同様であるが、自由度がそれぞれ標本の大きさと同じになっていることである。なお、本来であれば、平均値既知の場合から平均値未知の場合へと進めるところであるが、実際の問題では未知の場合が多いと思うので、あえてここでは未知からはじめた。

例題4 例題1において、仕入先A、Bの製品の含有鉄分の問題において、2つの正規母集団の母平均が、次に示すように既知のとき有意水準5%として、検定してみよう。前例題と同様に仮説はつぎようになる。

$$\begin{cases} H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \\ H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \end{cases}$$

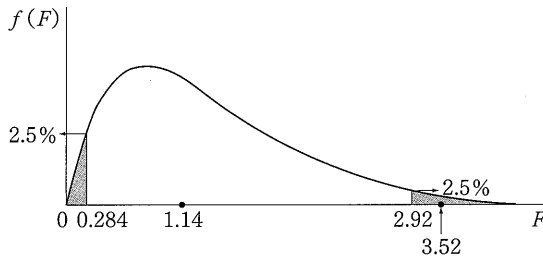
$$n_1 = 10, n_2 = 17, S_1^2 = 3.2, S_2^2 = 3.0$$

これらの各数値を使って偏差 2 乗の合計を求めると、

$$\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu)^2 = 10 \times (3.2) \quad \sum_{i=1}^{n_2} (X_i - \mu)^2 = 17 \times (3.0)$$

となるから、観察される F の値は、

$$F = \frac{10 \times (3.2)^2 / 10}{17 \times (3.0)^2 / 17} = 1.14$$



12図 自由度10, 17の F 分布

となる。これは、自由度 (10, 17) の F 分布に従う。この場合、 $F > 1$ であるから、上側確率0.025となる右側の境界点

$$F_{17}^{10}(0.025) = 2.92$$

を得る。そして、左側の境界点は、 $F_{10}^{17}(0.025) = 3.52$ であるから、 $F_{10}^{17}(0.025) = 1 / 3.52 = 0.284$ である。明らかに $F = 1.14$ よりもはるか左にある。したがって、観察される F の値と右側の境界点の大小を比較すると、

$$F_{10}^{17}(0.025) = 0.284 < F = 1.14 < F_{19}^{10}(0.025) = 2.92$$

となって、12図からわかるように、観察される F の値は、採択域にはいつている。ゆえに、例題 1 と同様に帰無仮説 H_0 を採択することになり、同じ結果となることがわかる。

これまでの説明では、例題を用いて問題の本質をふまえながら推測統計の使い方、利用の仕方などを説明してきました。これまでのデータを、たとえば 2 つの機械でつくられているビン詰めのコーヒーの正味の重さと

か、ある学校におけるある科目の男女別の学生の成績とか、2つの種類の肥料を施した同じ面積の圃場における収穫高とか、2つの地域におけるガソリンの消費量について差があるかどうか等にも応用することが出来るのである。

以上のように、 χ^2 分布、 t 分布、 F 分布の重要な標本分布について、2つの稿にわたって、定義とその性質、現実においてそれらがどのように利用されているのかを説明してきました。現実の種々の分析において、それらの分布表の見方と使い方を理解しておくことが不可欠である。特に、 t 分布に関しては、標本の大きさが25よりも小さくてかつ分散が未知の場合に使用する。そして、標本が極端に小さいほど、 t 分布の両すその面積が広く大きくなり、そのぶん推測統計の威力が減殺されることになる。 F 分布に関する注意点は、 F 値はいつも1よりも大きくなるように分母と分子の位置にもってくるように、それぞれの標本を分析の初めからはっきり区別しておくことである。そして、もうひとつは、 F 値の左境界値を F 分布表から正確に見つけられるようにしておくことである。間違いやすいし、わかりにくいので注意しておこう。 F 値のすべての値は、 $F > 1$ の右境界値を示しているので、左境界値については、自由度を逆にして表から右境界値を見つけて、その右境界値の逆数を左境界値にしなければならない。

χ^2 分布、 t 分布、 F 分布は基本的に正規母集団を前提にしている。しかし、現実の利用にあたっては、母集団分布が正規分布に従うという理論設定を厳密に解釈したのでは利用する範囲がかなり狭くなってしまうのであまり賢明ではない。この理論設定は、純粹に数学的なものであるので、実際問題への応用に際しては、母集団のデータのヒストグラムが、大体において正規分布のような形をしているという程度に考えておいて差し支えない。幸い、ここにあげた3つの分布はいずれも頑健な分布であり、母集団分布が厳密に正規分布でなくてもこれまでの内容が十分に通用するのである。私達の周りには正規分布をする現象あるいはそれに近い現象のものが

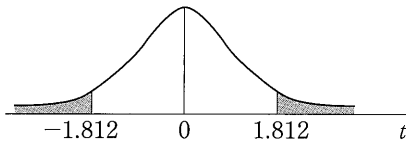
非常に多く、これらの適用範囲はすこぶる広く飛躍的に拡大しているのである。

参考文献

- | | | | | |
|--------------------------|-------------|------|----------------------|------|
| 1. Statistics | taro Yamane | 3ed. | Harper&row | 1973 |
| 2. Elementary statistics | P.G.Hoel | 4ed. | John.Wiley Sons,Inc. | 1975 |
| 3. 日常のなかの統計学 | 鷺尾泰俊著 | | 岩波書店 | 1984 |
| 4. 統計学入門 | 沖津 直著 | | 八千代出版 | 1998 |

(本学経営学部教授)

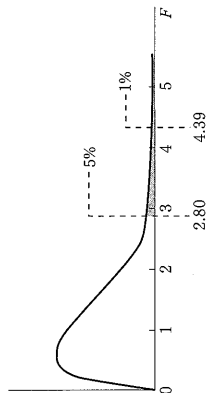
付 表
t 分 布 表



例
自由度が $\phi = 10$ のとき：
 $P(t > 1.812) = 0.05$
 $P(t < -1.812) = 0.05$

α ϕ	.25	.20	.15	.10	.05	.025	.01	.005	.0005
1	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	31.821	63.657	636.619
2	.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925	31.598
3	.765	.978	1.250	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841	12.941
4	.741	.941	1.190	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604	8.610
5	.727	.920	1.156	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032	6.859
6	.718	.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707	5.959
7	.711	.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499	5.405
8	.706	.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355	5.041
9	.703	.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250	4.781
10	.700	.879	1.093	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169	4.587
11	.697	.876	1.088	1.363	1.796	2.201	2.718	3.106	4.437
12	.695	.873	1.083	1.356	1.782	2.179	2.681	3.055	4.318
13	.694	.870	1.079	1.350	1.771	2.160	2.650	3.012	4.221
14	.692	.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977	4.140
15	.691	.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.602	2.947	4.073
16	.690	.865	1.071	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921	4.015
17	.689	.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898	3.965
18	.688	.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878	3.922
19	.688	.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861	3.883
20	.687	.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845	3.850
21	.686	.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831	3.819
22	.686	.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819	3.792
23	.685	.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807	3.767
24	.685	.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.492	2.397	3.745
25	.684	.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787	3.725
26	.684	.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779	3.707
27	.684	.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771	3.690
28	.683	.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763	3.674
29	.683	.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756	3.659
30	.683	.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750	3.646
40	.681	.851	1.050	1.303	1.684	2.021	2.423	2.704	3.551
60	.679	.848	1.046	1.296	1.671	2.000	2.390	2.660	3.460
120	.677	.845	1.041	1.289	1.658	1.980	2.358	2.617	3.373
∞	.674	.842	1.036	1.282	1.645	1.960	2.326	2.576	3.291

付表
F 分布表



例
自由度が $\phi_1=9$ 、 $\phi_2=12$ のとき： $P(F > 2.80) = 0.05$
 $P(F > 4.39) = 0.01$

5% (上の数値) と 1% (下の数値)

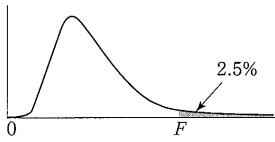
ϕ_2	ϕ_1 自由度												ϕ_2												
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12		14	16	20	24	30	40	50	75	100	200	500	∞
1	161	200	216	225	230	234	237	239	241	242	243	244	245	246	248	249	250	251	252	253	253	254	254	254	254
1	4.052	4.999	5.403	5.625	5.764	5.859	5.928	5.981	6.022	6.056	6.082	6.106	6.142	6.169	6.208	6.234	6.258	6.286	6.302	6.323	6.334	6.352	6.361	6.366	
2	18.51	19.00	19.16	19.25	19.30	19.33	19.36	19.37	19.38	19.39	19.40	19.41	19.42	19.43	19.44	19.45	19.46	19.47	19.47	19.48	19.49	19.49	19.50	19.50	
2	98.49	99.00	99.17	99.25	99.30	99.33	99.34	99.36	99.40	99.41	99.42	99.43	99.44	99.45	99.46	99.47	99.48	99.48	99.49	99.49	99.49	99.50	99.50	99.50	
3	10.13	9.55	9.28	9.12	9.01	8.94	8.88	8.84	8.81	8.78	8.76	8.74	8.71	8.69	8.66	8.64	8.62	8.60	8.58	8.57	8.56	8.54	8.54	8.53	
3	34.12	30.82	29.46	28.71	28.24	27.91	27.67	27.49	27.34	27.23	27.13	27.05	26.92	26.83	26.69	26.50	26.41	26.35	26.27	26.23	26.18	26.14	26.12	26.12	
4	7.71	6.94	6.59	6.39	6.26	6.16	6.09	6.04	6.00	5.96	5.93	5.91	5.87	5.84	5.80	5.77	5.74	5.71	5.70	5.68	5.66	5.65	5.64	5.63	
4	21.20	18.00	16.69	15.98	15.52	15.21	14.98	14.80	14.66	14.54	14.45	14.37	14.24	14.15	14.02	13.93	13.83	13.74	13.69	13.61	13.57	13.52	13.48	13.46	
5	6.61	5.79	5.41	5.19	5.05	4.95	4.88	4.82	4.78	4.74	4.70	4.68	4.64	4.60	4.56	4.53	4.50	4.46	4.44	4.42	4.40	4.38	4.37	4.36	
5	16.26	13.27	12.06	11.39	10.97	10.67	10.45	10.27	10.15	10.05	9.96	9.89	9.77	9.68	9.55	9.47	9.38	9.29	9.24	9.17	9.13	9.07	9.04	9.02	
6	5.99	5.14	4.76	4.53	4.39	4.28	4.21	4.15	4.10	4.06	4.03	4.00	3.96	3.92	3.87	3.84	3.81	3.77	3.75	3.72	3.71	3.69	3.68	3.67	
6	13.74	10.92	9.78	9.15	8.75	8.47	8.26	8.10	7.98	7.87	7.79	7.72	7.60	7.52	7.39	7.31	7.23	7.14	7.09	7.02	6.99	6.94	6.90	6.88	
7	5.59	4.74	4.35	4.12	3.97	3.87	3.79	3.73	3.68	3.63	3.60	3.57	3.52	3.49	3.44	3.41	3.38	3.34	3.32	3.29	3.28	3.25	3.24	3.23	
7	12.25	9.55	8.45	7.85	7.46	7.19	7.00	6.84	6.71	6.62	6.54	6.47	6.35	6.27	6.15	6.07	5.98	5.90	5.85	5.78	5.75	5.70	5.67	5.65	
8	5.32	4.46	4.07	3.84	3.69	3.58	3.50	3.44	3.39	3.34	3.31	3.28	3.23	3.20	3.15	3.12	3.08	3.05	3.03	3.00	2.98	2.96	2.94	2.93	
8	11.26	8.65	7.59	7.01	6.63	6.37	6.19	6.03	5.91	5.82	5.74	5.67	5.56	5.48	5.36	5.28	5.20	5.11	5.06	5.00	4.96	4.91	4.88	4.66	
9	5.12	4.26	3.86	3.63	3.48	3.37	3.29	3.23	3.18	3.13	3.10	3.07	3.02	2.98	2.93	2.90	2.86	2.82	2.80	2.77	2.76	2.73	2.72	2.71	
9	10.56	8.02	6.99	6.42	6.06	5.80	5.62	5.47	5.35	5.26	5.18	5.11	5.00	4.92	4.80	4.73	4.64	4.56	4.51	4.45	4.44	4.36	4.33	4.31	
10	4.96	4.10	3.71	3.48	3.33	3.22	3.14	3.07	3.02	2.97	2.94	2.91	2.86	2.82	2.77	2.74	2.70	2.67	2.64	2.61	2.59	2.56	2.55	2.54	
10	10.04	7.56	6.55	5.99	5.64	5.39	5.21	5.06	4.95	4.85	4.78	4.71	4.60	4.52	4.41	4.33	4.25	4.17	4.12	4.05	4.01	3.96	3.93	3.91	
11	4.84	3.98	3.59	3.36	3.20	3.09	3.01	2.95	2.90	2.86	2.82	2.79	2.74	2.70	2.65	2.61	2.57	2.53	2.50	2.47	2.45	2.42	2.41	2.40	
11	9.65	7.20	6.22	5.67	5.32	5.07	4.88	4.74	4.63	4.54	4.46	4.40	4.29	4.21	4.10	4.02	3.94	3.86	3.80	3.74	3.70	3.66	3.62	3.60	

χ^2 分布, t 分布, F分布 (2)

5% (上の数値) と 1% (下の数値)

ϕ_2	ϕ_1 自由度																									
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	14	16	20	24	30	40	50	75	100	200	500	∞		
12	4.75	3.88	3.49	3.26	3.11	3.00	2.92	2.85	2.80	2.76	2.72	2.69	2.64	2.60	2.54	2.50	2.46	2.42	2.40	2.36	2.35	2.32	2.31	2.30		
13	3.33	6.93	5.95	5.41	5.06	4.82	4.65	4.50	4.39	4.30	4.22	4.16	4.05	3.98	3.86	3.78	3.70	3.61	3.56	3.49	3.46	3.41	3.38	3.36		
14	4.67	3.80	3.41	3.18	3.02	2.92	2.84	2.77	2.72	2.67	2.63	2.60	2.55	2.51	2.46	2.42	2.38	2.34	2.32	2.28	2.26	2.24	2.22	2.21		
15	3.07	6.70	5.74	5.20	4.86	4.62	4.44	4.30	4.19	4.10	4.02	3.96	3.85	3.78	3.67	3.59	3.51	3.42	3.37	3.30	3.27	3.21	3.18	3.16		
16	4.60	3.74	3.34	3.11	2.96	2.85	2.77	2.70	2.65	2.60	2.56	2.53	2.48	2.44	2.39	2.35	2.31	2.27	2.24	2.21	2.19	2.16	2.14	2.13		
17	8.86	6.51	5.56	5.03	4.69	4.46	4.28	4.14	4.03	3.94	3.86	3.80	3.70	3.62	3.51	3.43	3.34	3.26	3.21	3.14	3.11	3.06	3.02	3.00		
18	4.54	3.68	3.29	3.06	2.90	2.79	2.70	2.64	2.59	2.55	2.51	2.48	2.43	2.39	2.33	2.29	2.25	2.21	2.18	2.15	2.12	2.10	2.08	2.07		
19	8.68	6.36	5.42	4.89	4.56	4.32	4.14	4.00	3.89	3.80	3.73	3.67	3.56	3.48	3.36	3.29	3.20	3.12	3.07	3.00	2.97	2.92	2.89	2.87		
20	4.49	3.63	3.24	3.01	2.85	2.74	2.66	2.59	2.54	2.49	2.45	2.42	2.37	2.33	2.28	2.24	2.20	2.16	2.13	2.09	2.07	2.04	2.02	2.01		
21	8.53	6.23	5.29	4.77	4.44	4.20	4.03	3.89	3.78	3.69	3.61	3.55	3.45	3.37	3.25	3.18	3.10	3.01	2.96	2.89	2.86	2.80	2.77	2.75		
22	4.45	3.59	3.20	2.96	2.81	2.70	2.62	2.55	2.50	2.45	2.41	2.38	2.33	2.29	2.23	2.19	2.15	2.11	2.08	2.04	2.02	1.99	1.97	1.96		
23	8.40	6.11	5.18	4.67	4.34	4.10	3.93	3.79	3.68	3.59	3.52	3.45	3.35	3.27	3.16	3.08	3.00	2.92	2.86	2.79	2.76	2.70	2.67	2.65		
24	4.41	3.55	3.16	2.93	2.77	2.66	2.58	2.51	2.46	2.41	2.37	2.34	2.29	2.25	2.19	2.15	2.11	2.07	2.04	2.00	1.98	1.95	1.93	1.92		
25	8.28	6.01	5.09	4.58	4.25	4.01	3.85	3.71	3.60	3.51	3.44	3.37	3.27	3.19	3.07	3.00	2.91	2.83	2.78	2.71	2.68	2.62	2.59	2.57		
26	4.38	3.52	3.13	2.90	2.74	2.63	2.55	2.48	2.43	2.38	2.34	2.31	2.26	2.21	2.15	2.11	2.07	2.02	2.00	1.96	1.94	1.91	1.90	1.88		
27	8.18	5.93	5.01	4.50	4.17	3.94	3.77	3.63	3.52	3.43	3.36	3.30	3.19	3.12	3.00	2.92	2.84	2.76	2.70	2.63	2.60	2.54	2.51	2.49		
28	4.35	3.49	3.10	2.87	2.71	2.60	2.52	2.45	2.40	2.35	2.31	2.28	2.23	2.18	2.12	2.08	2.04	1.99	1.96	1.93	1.89	1.87	1.85	1.84		
29	8.10	5.85	4.94	4.43	4.10	3.87	3.71	3.56	3.45	3.37	3.30	3.23	3.13	3.05	2.94	2.86	2.77	2.69	2.63	2.56	2.53	2.47	2.44	2.42		
30	4.32	3.47	3.07	2.84	2.68	2.57	2.49	2.42	2.37	2.32	2.28	2.25	2.20	2.15	2.09	2.05	2.00	1.96	1.93	1.89	1.87	1.84	1.82	1.81		
31	8.02	5.78	4.87	4.37	4.04	3.81	3.65	3.51	3.40	3.31	3.24	3.17	3.07	2.99	2.88	2.80	2.72	2.63	2.58	2.51	2.47	2.42	2.38	2.36		
32	4.30	3.44	3.05	2.82	2.66	2.55	2.47	2.40	2.35	2.30	2.26	2.23	2.18	2.13	2.07	2.03	1.98	1.93	1.91	1.87	1.84	1.81	1.80	1.78		
33	7.94	5.72	4.82	4.31	3.99	3.76	3.59	3.45	3.35	3.26	3.18	3.12	3.02	2.94	2.83	2.75	2.67	2.58	2.53	2.46	2.42	2.37	2.33	2.31		
34	4.28	3.42	3.03	2.80	2.64	2.53	2.45	2.38	2.32	2.28	2.24	2.20	2.14	2.10	2.04	2.00	1.96	1.91	1.88	1.84	1.82	1.79	1.77	1.76		
35	7.88	5.66	4.76	4.26	3.94	3.71	3.54	3.41	3.30	3.21	3.14	3.07	2.97	2.89	2.78	2.70	2.62	2.53	2.48	2.41	2.37	2.32	2.28	2.26		
36	4.26	3.40	3.01	2.78	2.62	2.51	2.43	2.36	2.30	2.26	2.22	2.18	2.13	2.09	2.02	1.98	1.94	1.89	1.86	1.82	1.80	1.76	1.74	1.73		
37	7.82	5.61	4.72	4.22	3.90	3.67	3.50	3.36	3.25	3.17	3.09	3.03	2.93	2.85	2.74	2.66	2.58	2.49	2.44	2.36	2.33	2.27	2.23	2.21		
38	4.24	3.38	2.99	2.76	2.60	2.49	2.41	2.34	2.28	2.24	2.20	2.16	2.11	2.06	2.00	1.96	1.92	1.87	1.84	1.80	1.77	1.74	1.72	1.71		
39	7.77	5.57	4.68	4.18	3.86	3.63	3.46	3.32	3.21	3.13	3.05	2.99	2.89	2.81	2.70	2.62	2.54	2.45	2.40	2.32	2.29	2.23	2.19	2.17		
40	4.22	3.37	2.98	2.74	2.59	2.47	2.39	2.32	2.27	2.22	2.18	2.15	2.10	2.05	1.99	1.95	1.90	1.85	1.82	1.78	1.76	1.72	1.70	1.69		
41	7.72	5.53	4.64	4.14	3.82	3.59	3.42	3.29	3.17	3.09	3.02	2.96	2.86	2.77	2.66	2.58	2.50	2.41	2.36	2.28	2.25	2.19	2.15	2.13		

付 表
F 分 布 表



$\phi_1 \backslash \phi_2$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	12	15	20	24	30	40	60	120	∞	$\phi_1 \backslash \phi_2$
1	648.	800.	864.	900.	922.	937.	948.	957.	963.	969.	977.	985.	993.	997.	1001.	1006.	1010.	1014.	1018.	1
2	38.5	39.0	39.2	39.2	39.3	39.3	39.4	39.4	39.4	39.4	39.4	39.4	39.4	39.5	39.5	39.5	39.5	39.5	39.5	2
3	17.4	16.0	15.4	15.1	14.9	14.7	14.6	14.5	14.5	14.4	14.3	14.3	14.2	14.1	14.1	14.0	14.0	13.9	13.9	3
4	12.2	10.6	9.98	9.60	9.36	9.20	9.07	8.98	8.90	8.84	8.75	8.66	8.56	8.51	8.46	8.41	8.36	8.31	8.26	4
5	10.0	8.43	7.76	7.39	7.15	6.98	6.85	6.76	6.68	6.62	6.52	6.43	6.33	6.28	6.23	6.18	6.12	6.07	6.02	5
6	8.81	7.26	6.60	6.23	5.99	5.82	5.70	5.60	5.52	5.46	5.37	5.27	5.17	5.12	5.07	5.01	4.96	4.90	4.85	6
7	8.07	6.54	5.89	5.52	5.29	5.12	4.99	4.90	4.82	4.76	4.67	4.57	4.47	4.42	4.36	4.31	4.25	4.20	4.14	7
8	7.57	6.06	5.42	5.05	4.82	4.65	4.53	4.43	4.36	4.30	4.20	4.10	4.00	3.95	3.89	3.84	3.78	3.73	3.67	8
9	7.21	5.71	5.08	4.72	4.48	4.32	4.20	4.10	4.03	3.96	3.87	3.77	3.67	3.61	3.56	3.51	3.45	3.39	3.33	9
10	6.94	5.46	4.83	4.47	4.24	4.07	3.95	3.85	3.78	3.72	3.62	3.52	3.42	3.37	3.31	3.26	3.20	3.14	3.08	10
11	6.72	5.26	4.63	4.28	4.04	3.88	3.76	3.66	3.59	3.53	3.43	3.33	3.23	3.17	3.12	3.06	3.00	2.94	2.88	11
12	6.55	5.10	4.47	4.12	3.89	3.73	3.61	3.51	3.44	3.37	3.28	3.18	3.07	3.02	2.96	2.91	2.85	2.79	2.72	12
13	6.41	4.97	4.35	4.00	3.77	3.60	3.48	3.39	3.31	3.25	3.15	3.05	2.95	2.89	2.84	2.78	2.72	2.66	2.60	13
14	6.30	4.86	4.24	3.89	3.66	3.50	3.38	3.29	3.21	3.15	3.05	2.95	2.84	2.79	2.73	2.67	2.61	2.55	2.49	14
15	6.20	4.76	4.15	3.80	3.58	3.41	3.29	3.20	3.12	3.06	2.96	2.86	2.76	2.70	2.64	2.58	2.52	2.46	2.40	15
16	6.12	4.69	4.08	3.73	3.50	3.34	3.22	3.12	3.05	2.99	2.89	2.79	2.68	2.63	2.57	2.51	2.45	2.38	2.32	16
17	6.04	4.62	4.01	3.66	3.44	3.28	3.16	3.06	2.98	2.92	2.82	2.72	2.62	2.56	2.50	2.44	2.38	2.32	2.25	17
18	5.98	4.56	3.95	3.61	3.38	3.22	3.10	3.01	2.93	2.87	2.77	2.67	2.56	2.50	2.44	2.38	2.32	2.26	2.19	18
19	5.92	4.51	3.90	3.56	3.33	3.17	3.05	2.96	2.88	2.82	2.72	2.62	2.51	2.45	2.39	2.33	2.27	2.20	2.13	19
20	5.87	4.46	3.86	3.51	3.29	3.13	3.01	2.91	2.84	2.77	2.68	2.57	2.46	2.41	2.35	2.29	2.22	2.16	2.09	20
21	5.83	4.42	3.82	3.48	3.25	3.09	2.97	2.87	2.80	2.73	2.64	2.53	2.42	2.37	2.31	2.25	2.18	2.11	2.04	21
22	5.79	4.38	3.78	3.44	3.22	3.05	2.93	2.84	2.76	2.70	2.60	2.50	2.39	2.33	2.27	2.21	2.14	2.08	2.00	22
23	5.75	4.35	3.75	3.41	3.18	3.02	2.90	2.81	2.73	2.67	2.57	2.47	2.36	2.30	2.24	2.18	2.11	2.04	1.97	23
24	5.72	4.32	3.72	3.38	3.15	2.99	2.87	2.78	2.70	2.64	2.54	2.44	2.33	2.27	2.21	2.15	2.08	2.01	1.94	24
25	5.69	4.29	3.69	3.35	3.13	2.97	2.85	2.75	2.68	2.61	2.51	2.41	2.30	2.24	2.18	2.12	2.05	1.98	1.91	25
26	5.66	4.27	3.67	3.33	3.10	2.94	2.82	2.73	2.65	2.59	2.49	2.39	2.28	2.22	2.16	2.09	2.03	1.95	1.88	26
27	5.63	4.24	3.65	3.31	3.08	2.92	2.80	2.71	2.63	2.57	2.47	2.36	2.25	2.19	2.13	2.07	2.00	1.93	1.85	27
28	5.61	4.22	3.63	3.29	3.06	2.90	2.78	2.69	2.61	2.55	2.45	2.34	2.23	2.17	2.11	2.05	1.98	1.91	1.83	28
29	5.59	4.20	3.61	3.27	3.04	2.88	2.76	2.67	2.59	2.53	2.43	2.32	2.21	2.15	2.09	2.03	1.96	1.89	1.81	29
30	5.57	4.18	3.59	3.25	3.03	2.87	2.75	2.65	2.57	2.51	2.41	2.31	2.20	2.14	2.07	2.01	1.94	1.87	1.79	30
40	5.42	4.05	3.46	3.13	2.90	2.74	2.62	2.53	2.45	2.39	2.29	2.18	2.07	2.01	1.94	1.88	1.80	1.72	1.64	40
60	5.29	3.93	3.34	3.01	2.79	2.63	2.51	2.41	2.33	2.27	2.17	2.06	1.94	1.88	1.82	1.74	1.67	1.58	1.48	60
120	5.15	3.80	3.23	2.89	2.67	2.52	2.39	2.30	2.22	2.16	2.05	1.94	1.82	1.76	1.69	1.61	1.53	1.43	1.31	120
∞	5.02	3.69	3.12	2.79	2.57	2.41	2.29	2.19	2.11	2.05	1.94	1.83	1.71	1.64	1.57	1.48	1.39	1.27	1.00	∞
$\phi_2 \backslash \phi_1$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	12	15	20	24	30	40	60	120	∞	$\phi_2 \backslash \phi_1$