

## 〈二つの平均値の差の検定〉

二つの分析法 A, B の分析結果に差異が認められるかどうか, すなわち, A, B 法の分析値の母平均に差があるかどうかを, A 法と B 法のそれぞれ  $n_A$  個,  $n_B$  個の分析値の平均  $\bar{x}_A, \bar{x}_B$  の差から判断するときの検定法を述べる。

母分散の等しい二つの正規母集団  $N(\mu_A, \sigma^2), N(\mu_B, \sigma^2)$  からそれぞれ大きさ  $n_A, n_B$  なる標本をとり, その標本平均を  $\bar{x}_A, \bar{x}_B$  とすると,  $\bar{x}_A$  と  $\bar{x}_B$  はそれぞれ正規分布  $N(\mu_A, \sigma^2/n_A), N(\mu_B, \sigma^2/n_B)$  に従うものとする。また  $\bar{x}_A, \bar{x}_B$  が互いに独立であれば,  $\bar{x}_A$  と  $\bar{x}_B$  の差の期待値と分散は次のようになり,

$$E(\bar{x}_A - \bar{x}_B) = \mu_A - \mu_B$$

$$E(x_i - \mu)^2 = \sigma^2$$

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

$$\sigma^2(\bar{x}_A - \bar{x}_B) = \frac{\sigma^2}{n_A} + \frac{\sigma^2}{n_B}$$

$(\bar{x}_A - \bar{x}_B)$  は正規分布  $N\left(\mu_A - \mu_B, \frac{\sigma^2}{n_A} + \frac{\sigma^2}{n_B}\right)$  に従うので, 基準化すれば,

$$u = \frac{(\bar{x}_A - \bar{x}_B) - (\mu_A - \mu_B)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}}} \quad (1)$$

となり,  $u$  は正規分布  $N(0, 1^2)$  に従う。帰無仮説を  $H_0: \mu_A = \mu_B$  とすれば, これが成立するもとで(1)式は,

$$u = \frac{\bar{x}_A - \bar{x}_B}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}}} \quad (2)$$

となる。例えば, 有意水準 5%で両側検定を行なうときには, 二つの標本平均値の差から (2) 式によって  $u$  を求め, 帰無仮説  $H_0$  を検討する必要がある。

一般には  $\sigma$  の真の値はわからないことが多いので, データから  $\sigma$  を推定しなければならぬ。ここで,  $V_A$  を A 法の不偏分散,  $V_B$  を B 法の不偏分散,  $\Phi_A$  を  $V_A$  の自由

度  $(n_A - 1)$ ,  $\Phi_B$  を  $V_B$  の自由度  $(n_B - 1)$  とすると, 2 つの方法による測定値の母分散が等しい場合には,

A 法によるデータから次のようにして  $\sigma^2$  の不偏推定値を求めることができ,

$$\frac{S_A}{\Phi_A} = \frac{\sum (x_{i(A)} - \bar{x}_A)^2}{n_A - 1} = V_A$$

B 法によるデータからも同様にして,

$$\frac{S_B}{\Phi_B} = \frac{\sum (x_{i(B)} - \bar{x}_B)^2}{n_B - 1} = V_B$$

が求まる。これらの  $V_A$  と  $V_B$  より  $V$  が次式より計算され,  $V = \sigma^2$  の不偏推定値を求めることができる。

$$\frac{V_A \Phi_A + V_B \Phi_B}{\Phi_A + \Phi_B} = \frac{S_A + S_B}{\Phi_A + \Phi_B} = V$$

$V_A, V_B$  はともに  $\sigma^2$  の不偏推定値だから, これらに自由度の重みをつけて平均したものもまた  $\sigma^2$  の不偏推定値となる。このようにして求めた不偏分散  $V$  の平方根を  $\sigma$  の代わりに用いると (2) 式は,

$$t_0 = \frac{\bar{x}_A - \bar{x}_B}{\sqrt{V \left( \frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B} \right)}} \quad (3)$$

となる。 $t_0$  は帰無仮説  $H_0: \mu_A = \mu_B$  の成立するもとで自由度  $\Phi = \Phi_A + \Phi_B$  の  $t$  分布に従う。すなわち, 有意水準  $\alpha$  の両側検定ならば, (3) 式により  $t_0$  を計算し, これを  $t$  表から得られる値  $t(\Phi_A + \Phi_B, \alpha)$  と比較し,

$$|t_0| \geq t(\Phi_A + \Phi_B; \alpha)$$

ならば  $H_0$  を棄却する。また有意水準  $\alpha$  の片側検定の場合には,

$H_1: \mu_A > \mu_B$  のときには,

$$t_0 \geq t(\Phi_A + \Phi_B; 2\alpha)$$

ならば  $H_0$  を棄却する。

$H_1: \mu_A < \mu_B$  のときには,

$$t_0 \leq -t(\Phi_A + \Phi_B; 2\alpha)$$

ならば  $H_0$  を棄却する。

一方, A 法と B 法の母分散が等しくない場合には, Welch の方法により検定を行なう。  
すなわち

$$t_0 = \frac{\bar{x}_A - \bar{x}_B}{\sqrt{\frac{V_A}{n_A} + \frac{V_B}{n_B}}} \quad (4)$$

は近似的に自由度  $\Phi$  の  $t$  分布に従うことを利用する。ただし,  $\Phi$  は次式で与えられる。

$$\frac{1}{\Phi} = \frac{1}{\Phi_A} \left\{ \frac{V_A/n_A}{(V_A/n_A) + (V_B/n_B)} \right\}^2 + \frac{1}{\Phi_B} \left\{ \frac{V_B/n_B}{(V_A/n_A) + (V_B/n_B)} \right\}^2 \quad (5)$$