

(384)

## 27. 信頼限界について

中央气象台技師 小河原正己

(昭和20年1月16日受付)

## §1. まへがき

標本から計算した統計量から、その真の(即ち母集団の)値を推定するには、信頼限界によるのが最善の方法であるが、三の書物を讀んで見ても分りにくく、又疑問の点もある程に思はれるので、次にそれをはっきり定義しておき度いと思ふ。従来の各種の信頼限界の公式も、Bayes の定理を使つて居ないものは、この定義に従つて誘導したものと一致するけれども、その應用の上から見ると、信頼限界の意味や解釈の仕方が重要になつて来るであらう。

## §2. 信頼限界の定義

確率変数  $X$  の分布函数の形は既知で、それが一つの未知の補助変数  $\theta$  を含むものとする。大き  $N$  の標本(確率変数と見たる)  $E = (X_1, \dots, X_N)$  による  $\theta$  の評價量と  $T = T(E)$  とし、 $E$  の実現値即ち標本  $E_0 = (X_1, \dots, X_N)$  から計算した  $T$  の値を  $T_0 = T(E_0)$  とする。

この場合には  $\theta$  と標本の大き  $N$  が定まれば、それによつて  $T$  の標本分布が確率する。

この様な場合に

(2.2.1)

$$0 < \alpha < 1, \quad 0 < \beta < 1, \quad \alpha + \beta < 1,$$

なる  $\alpha, \beta$  を適当に与へるとき

$$Pr[T \geq T_0 | \theta = \theta_1] = \alpha \quad (2.1)$$

$$Pr[T \leq T_0 | \theta = \theta_2] = \beta \quad (2.2)$$

$$\theta_1 < \theta_2 \quad (2.3)$$

なる如き  $\theta_1, \theta_2$  を  $\theta$  の信頼限界,  $(\theta_1, \theta_2)$  を  $\theta$  の信頼区間と云ひ,  $1 - \alpha - \beta$  をその信頼度 (又は信頼係数),  $\alpha + \beta$  をその危険率 (詳しく言へば区間  $(\theta_1, \theta_2)$  が外に  $\theta$  がある危険率) といふ. 又  $\theta_1$  を下限,  $\theta_2$  を上限と呼び,  $\alpha, \beta$  を夫々その危険率と呼ぶことにしよう.

危険率  $\alpha + \beta$  を與へても信頼限界は定まらなから、このときは区間の長さ  $\theta_2 - \theta_1$  を最小ならしむる様に定めるのが望ましい (註1) しかしこゝでは  $\alpha = \beta$  にすることにしよう. この場合には  $\alpha$  を与へれば (2.1), (2.2) を満足する  $\theta_1, \theta_2$  が一意に定まり、又後に例示する様な通常の場合には

$Pr[T \geq T_0 | \theta]$  は  $\theta$  の増加函数である

から、 $\alpha$  を適当に小さくすれば (2.3) も満足される。

次に未知の補助変数が  $\theta$  以外にもあるときにも、 $T, E, \theta$  の適當な函数  $T = T(T, E, \theta)$  の分布が  $\theta$  を与へると

註1. J. Neyman: Lectures and Conferences on math. Stat.

~~(286)~~

によつて定まる場合がある。

この様なときは、上記の定義に於ける  $T$  の代りに

$$T^{(1)} = T(T, E, \theta_1), \quad T^{(2)} = T(T, E, \theta_2) \text{ を用ひ、}$$

$$P_T[T^{(1)} \geq T_0^{(1)} \mid \theta = \theta_1] = \alpha \quad (2.4)$$

$$P_T[T^{(2)} \leq T_0^{(2)} \mid \theta = \theta_2] = \beta (= \alpha) \quad (2.5)$$

$$T^{(1)} = T(T_0, E_0, \theta_1), \quad T_0^{(2)} = T(T_0, E_0, \theta_2)$$

なる如き  $T_0^{(1)}, T_0^{(2)}$  を定めれば、これから

$$\theta_1 = \theta_1(T_0^{(1)}, T_0, E_0), \quad \theta_2 = \theta_2(T_0^{(2)}, T_0, E_0)$$

が求まる。この場合にも  $P_T[T \geq T_0(T_0, E_0, \theta) \mid \theta]$  が  $\theta$  の単調函数 (例へば増加とする、減少のときは上の式で  $\theta_1$  と  $\theta_2$  の番号を反対にすればよい) ならば  $\alpha$  を適当に小さくとると  $\theta_1 < \theta_2$  となる、この  $\theta_1, \theta_2$  を廣義の信頼限界と呼ぶことにしよう

以下簡單のため狹義の場合について述べることにする。

$T_0$  の代りに  $T_0^{(1)}$  或は  $T_0^{(2)}$  をおきかへ、 $T$  の代りに  $T^{(1)}$ 、 $T^{(2)}$  或は  $T_0 = T(T_0, E_0, \theta)$  をおきかへる等若干の変更をすることによつて、廣義の場合にも、そのまま成立する。

### § 3. 統計的假説檢定論よりの考察

$(\theta_1, \theta_2)$  を信頼度  $1 - 2\alpha$  (上限, 下限の危険率夫夫  $\alpha$ ) の信頼限界とすれば

(322)

$$H_1: \theta < \theta_1, \quad H_2: \theta > \theta_2$$

なる二つの帰無仮説に対し、夫々

$$W_1: T > T_0, \quad W_2: T \leq T_0$$

なる危険域をとれば、 $H_1$ 、 $H_2$  に対する第一種の過誤を犯す危険率は何れも $\alpha$ を越えない。又

$$W = W_1 + W_2$$

とすればこれを危険域とする仮説

$$H: \theta_1 \leq \theta \leq \theta_2$$

に対し、第二種の過誤を犯す危険率は $2\alpha$ を越えない。これ等は信頼限界の定義と假定(\*)から明らかであるが、 $H_1$ 、又は $H_2$  に対する第二種の過誤従って又 $H$ に対する第一種の過誤は豫め制御されては居ない。

かくて信頼限界は、上記の意味の過誤を犯す危険率が十分小さい様な一種の統計的假説を未知常數に対して与へるものである。たゞ通常の假説検定の場合には、危険域が假説だけに關係して定められ、實現された標本的がそれに落ちるか否かによつて假説の取捨が決定されるのに対し、この場合には、實現された標本値に依存して(廣義の場合には假説にも關係する)危険域が定められ、假定された分布法則に從ふ確率変數としての標本に対する、謂はゞ思考実験に

(338)

よつて、危険率が豫め與へられた大さになる様に、逆にその假設を調節するのである。

通常の假設檢定の順序で考へると次の様になる。即ち假設として  $\theta$  の一定の値をとり、 $\alpha > 0$  に対し

$$Pr[T \leq T_1 | \theta] = Pr[T > T_2 | \theta] = \alpha$$

なる如き  $T_1, T_2$  ( $\alpha$  を適当に小さくすれば  $T_1 < T_2$ ) を定め

$$W: T < T_1 \text{ 又は } T > T_2$$

を危険域にとる。このとき標本  $E$ 。(或は標本から計算された一定の  $T = T_0$ ) に対し、 $\theta_1 \leq \theta \leq \theta_2$  なる  $\theta$  はすべて採擇され(棄却されず)、然らざる  $\theta$  はすべて棄却される様を  $\theta_1, \theta_2$  が假定(仮)の下に存在する、これが即ち前節で定義した、信頼度  $1 - 2\alpha$  の信頼限界に外ならない、これを以て定義とすることもできるが、前節の方が直接簡明であらう。

$\theta$  を色々變へるとき、点  $(\theta, T_1), (\theta, T_2)$  は夫々一つの曲線を描く、その間の單一領域を危険率  $\alpha$  の信頼帶狀域とよび  $D(\alpha)$  で表はす。

#### §4. Bayes の定理との關係

信頼限界は Bayes の定理を使はないで、統計的假

(387)

設検定の立場から定義される所に抄略があると思はれる。即ち  $(\theta, T)$  を確率変数 (2次元の) とは考へず、従つて  $\theta$  の分布法則 (先験的確率) に関しては何等の假定を必要としなひ、そのために  $\theta$  の推定を  $T = T_0$  なる実現値に關する条件附確率 (事故確率) を以て行ひ得ない事は止むを得ない。

$\theta_1, \theta_2$  は  $\theta$  の評價量  $T$  の函数 (單調函数)、従つて標本  $E$  の函数であつて確率変数である。而して、未知常数  $\theta$  を一定の値に固定すると、 $T(E)$  の分布法則が定まり、信頼帶狀域の定義から容易に分る様に

$$Pr[\theta_1(E) < \theta < \theta_2(E)] \\ = Pr[T_1(\theta) < T(E) < T_2(\theta)] = 1 - 2\alpha$$

が成立つ、これは先づ  $\theta$  の値を定めたとき、しかもそれを任意に定めたとき成立つ關係であるから、 $E = E_0$  から  $\theta$  を推定するに當り J. Neyman 等の如く (註2)、" $\theta_1(E_0) < \theta < \theta_2(E_0)$ " なる「宣言」の適中する確率として、この式をそのまま用ひることは、少くとも論理の飛躍がある様と思はれる。これは前節に述べた様に統計的假設の

(註2.) 例へば J. Neyman の前掲書

~~1290~~

検定に持つて行くか，又は次の様に Bayes の定理を件分として説明して，はじめて明瞭になるであらう。

今  $\theta$  を確率変数と看做し，その確率密度函数を  $\varphi(\theta)$  とする，又  $\theta$  の各値に対する  $T$  の条件附確率密度函数を  $p(T|\theta)$  とすれば，与へられた  $T$  に対し， $\theta$  が信頼區間  $(\theta_1(T), \theta_2(T))$  にある条件附確率

$$\begin{aligned} \varphi(T) &= p_T[\theta_1(T) \leq \theta \leq \theta_2(T)] \\ &= \frac{\int_{\theta_1(T)}^{\theta_2(T)} \varphi(\theta) p(T|\theta) d\theta}{\int_{-\infty}^{\infty} \varphi(\theta) p(T|\theta) d\theta} \end{aligned}$$

は一般に  $T$  に依存する。しかしこの確率の  $T$  に関する平均値は，よく知られて居る様に (註3)

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(T) \times T \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(\theta) p(T|\theta) d\theta \\ = \int_{-\infty}^{\infty} dT \int_{\theta_1(T)}^{\theta_2(T)} \varphi(\theta) p(T|\theta) d\theta \\ = \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(\theta) d\theta \int_{T_1(\theta)}^{T_2(\theta)} p(T|\theta) dT \end{aligned}$$

(註3) 例へば A. Wertheimer; Ann of Math. Stat. Vol 10. 1939.

$$= 1 - 2\alpha.$$

となる、即ち  $\varphi(\theta)$  が未知であっても、その如何にか、はらす”

$$Pr[(\theta, T) \in D(\alpha)] = 1 - 2\alpha$$

が成立つ、こゝでは  $\theta$  に無関係な  $T$  の分布法則の存在も假定されて居ることは注意すべきであらう。

### § 5. 例

例 1. 分散  $\sigma^2$

$$U^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2, \quad u^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2,$$

$$n = N - 1$$

とおけば”

$$\begin{aligned} Pr[U^2 \geq u^2 | \sigma^2 = \sigma_1^2] \\ &= Pr\left[\frac{nU^2}{\sigma_1^2} \geq \frac{nu^2}{\sigma_1^2}\right] \\ &= Pr[X^2 \geq X_1^2] = \alpha \end{aligned}$$

なる如き  $X_1^2$  を  $X^2$  分布の表から求めると  $X_1^2 = \frac{nu^2}{\sigma_1^2}$

から

$$\text{下限: } \sigma_1^2 = \frac{nu^2}{X_1^2}$$

が定まる、同様にして

$$Pr[X^2 \leq X_2^2] = \alpha \quad \text{即ち} \quad Pr[X^2 > X_2^2] = 1 - \alpha$$

から。



(342)

$$\text{上限} : \sigma_2^2 = \frac{n u^2}{x_2^2}$$

例 2. 百分率  $p \times 100\%$  (生起確率  $p$ )

$\frac{K}{N} \times 100\%$  を実測から得られた百分率 (特定事象が  $N$  回中  $K$  回生起) とすると

$$\begin{aligned} P_r \left[ \frac{X}{N} \geq \frac{K}{N} \mid P = P_1 \right] &= \sum_{x=K}^N {}^N C_x P_1^x q_1^{N-x} \\ (q_1 &= 1 - P_1) \\ &= \frac{1}{B(K, N-K+1)} \int_0^{P_1} x^{K-1} (1-x)^{N-K} dx \end{aligned}$$

$$n_1 = 2(N-K+1), \quad n_2 = 2K, \quad x = \frac{n_2}{n_2 + n_1 F}$$

とおき

$$P_1 = \frac{n_2}{n_2 + n_1 F_1} \quad (5, 1)$$

とあけば

$$= \frac{\frac{n_1}{2} \frac{n_2}{2}}{B\left(\frac{n_1}{2}, \frac{n_2}{2}\right)} \int_{F_1}^{\infty} \frac{F^{\frac{n_1}{2}-1}}{(n_2 + n_1 F)^{\frac{n_1+n_2}{2}}} dF$$

$$= P_r [F \geq F_1] = \alpha$$

$F$  分布の表から  $n_1, n_2$  及び  $\alpha$  に対応する  $F_1$  が定まり、(5, 1) によって下限  $P_1$  が求められる。

同様にして

$$n'_1 = 2(K+1), \quad n'_2 = 2(N-K)$$

~~(5.2)~~

$$P_2 = \frac{n'_1 F_2}{n'_2 + n'_1 F_2} \quad (5.2)$$

とかけば

$$P_T \left[ \frac{X}{N} \leq \frac{K}{N} \mid p = p_2 \right] = P_T [F \geq F_2] = \alpha$$

自由度  $n'_1$ ,  $n'_2$  及び  $\alpha$  から  $F_2$  が定まり, (5.2) によつて上限  $p_2$  が求められる.

統計数値表の Bayes の定理に基づく方法 (110 頁) に於ては自由度が上記のものと異なる. 又  $p$  の先験的確率を矩形分布にとつた Bayes の定理に基づく公式によれば,  $N = K = 0$  のとき  $p_1 = \alpha$ ,  $p_2 = 1 - \alpha$  となるが, 吾々の公式では計算されないことも当然である.

### 例 3. 平均値 $m$

標準偏差が未知の場合には, 廣義の信頼限界として求めなければならぬ. 即ちこの場合には

$$\begin{aligned} \bar{J}^{(1)} &= \frac{(\bar{X} - m_1) \sqrt{N}}{U}, & \bar{J}^{(2)} &= \frac{(\bar{X} - m_2) \sqrt{N}}{U} \\ \bar{J}_0^{(1)} &= \frac{(\bar{X} - m_1) \sqrt{N}}{u}, & \bar{J}_0^{(2)} &= \frac{(\bar{X} - m_2) \sqrt{N}}{u} \end{aligned} \quad (5.3)$$

但し

$$U = \left( \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{X})^2 \right)^{\frac{1}{2}}, \quad u = \left( \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

とかけば 尤一分布の表を用ひて

~~(5.2)~~

$$P_T [T^{(1)} \geq J_0^{(1)} | m = m_1] = \alpha, \quad P_T [T^{(2)} \leq J_0^{(2)} | m = m_2] = \alpha$$

なる  $J_0^{(1)}, J_0^{(2)}$  が求められる。こゝに  $t$ -分布の対称性を利用して

$$P_T [ |t| \geq t ] = 2\alpha$$

なる  $t$  を求めれば、 $J_0^{(1)} = -J_0^{(2)} = t$  従つて (5.3)

から

$$m_1 = \bar{X} - \frac{uZ}{\sqrt{N}}, \quad m_2 = \bar{X} + \frac{uZ}{\sqrt{N}}$$

§ 6. いくつかの未知補助変数の同時的信頼限界

未知補助変数を  $\theta = (\theta^{(1)}, \dots, \theta^{(K)})$ ,  $\theta$  の評価量と  $T = (T^{(1)}, \dots, T^{(K)})$ , その実現値を  $T_0 = (T_0^{(1)}, \dots, T_0^{(K)})$  とする。  $\theta$  が定まれば、それに應じて  $T$  の分布法則が定まる場合に

$$P_T [ T \in S(T_0, \theta_0) | \theta = \theta_0 ] = \alpha \quad (6.1)$$

なる  $\theta_0$  の軌跡を信頼度  $1 - \alpha$  (危険率  $\alpha$ ) の信頼限界といふ。但しこゝに、 $S(T_0, \theta_0)$  は  $K$  次元空間に於て、点  $T_0$  を通り、 $T_0$  と  $\theta_0$  とで定まる凸閉曲面  $C$  の外部を表はす、 $C$  を  $T_0$  で定まる様にするには、例へばそれを  $\theta_0$  を中心とした球面にとるとか、又は  $T$  の確率密度曲面  $p = p(T | \theta)$  を  $p = \text{const}$  で截つた截口の曲面にとるといふ様な方法が考へられる。又曲面  $C$  を

$$G(T, \theta_0) = C \quad \text{但し} \quad G(T_0, \theta_0) = C \quad (6.2)$$

L295

とするとき、領域  $S$  が例へば

$$G(T, \theta_0) > G(T_0, \theta_0) \tag{6.3}$$

で表はせるときは、(6.1) は

$$P_T[G(T, \theta_0) > G(T_0, \theta_0) | \theta = \theta_0] = \alpha \tag{6.1}'$$

とかける。このときの信頼限界は  $\theta$  を変数として

$$G(T_0, \theta) = c \tag{6.4}$$

である。  $\theta$  以外にも未知補助変数がある場合にも一次元確率変数  $g(T, E, \theta)$  の分布が  $\theta$  によって定まる様な函数  $g$  が存在するときは上記の  $G$  をこの  $g$  でおきかへて廣義の信頼限界

$$g(T_0, E_0, \theta) = \text{const} \tag{6.4}'$$

が定義される。一般に (6.4)' が特に  $\theta$  の二次形式のときは信頼階面と名づけられて居る。<sup>(註4)</sup>

註4) 増山元三郎；少数例の纏め方と実験計画の立て方。参照