

No. 745

A New View on Statistical Inference  
Part II  
-----分布の位場所を示す母数の場合-----

by

野上佳子

September 1997

D. P. No. 745 (\*) に於ける訂正版

---分布の位場所を示す母数の場合---

野上佳子

(Oct. 3, 1997提出, revised on Feb. 8, 1998)

§ 0. 概要。

D. P. No. 745 に於ける誤り (ミスプリント) を、訂正する。

訂正: p. 2 の (12) 式は、 $(Y+r, Y-r) = (Y + \tan[(\beta(\alpha/2) - 2^{-1})\pi], Y - \tan[(\beta(\alpha/2) - 2^{-1})\pi])$  が、正しく (+と-記号が、逆)、従って、(15) 式の下にある  $y_1^*$  と  $y_2^*$  は、 $y_1^* = \theta + r, y_2^* = \theta - r$  が、正しい。

又、(16) 式と、(16) 式のすぐ下の行に於ける  $\tan$  は、 $\tan^{-1}$  の間違いである。

参考文献:

(\*) 野上佳子 (1997). "A New View on Statistical Inference, Part II---分布の居場所を示す母数の場合---", D. P. No. 745, *Journal of Probability and Statistics*, U. of Tsukuba, (September), pp. 1-4.

A New View on Statistical Inference  
Part II  
-----分布の位場所を示す母数の場合-----

野上佳子

平成9年9月5日

概要:

これまでのNogami(1992,1995)の方法を、密度関数

$$f(x/\theta) = x^{-1}(1+(x-\theta)^2)^{-1}, \quad -\infty < x < \infty$$

における  $\theta$  ( $-\infty < \theta < \infty$ ) の推測について考えてみる。  
≡は、右辺を、左辺で定義することを示す。

§ 0. 初めに.

Nogami(1992, 1995)の方法を、ここでは、特に、下の密度関数(1)について、考えてみる。

$X_1, \dots, X_n$ を、密度関数

$$(1) \quad f(x) \stackrel{\Delta}{=} f(x|\theta) = \{x(1+(x-\theta)^2)\}^{-1} \quad (-\infty < x < \infty)$$

$(-\infty < \theta < \infty)$ を持つ母集団からとられた $n$ 個のランダム標本とする。(この論文では、 $n$ を、奇数(e. g.  $n=2m+1$ ,  $m(>0)$ は、自然数)とする。)  $X_{(1)}, \dots, X_{(n)}$ を、上の $n$ 個の標本を大きさの順に並べたものとする、この標本のメジアンは、 $X_{(m+1)}$ で表わされる。この論文では、 $X_{(m+1)}$

§ 1で、 $\theta$ の最適な信頼区間を作り、§ 2では、§ 1の結果を用いて、仮説 $H_0: \theta = \theta_0$  対 対立仮説 $H_1: \theta \neq \theta_0$  ( $\theta_0$ : 実数)を検定する両側検定を、提唱する。

を用いて、

§ 1. 信頼区間.

この節では、長さ最短の信頼区間を得るために、まず、 $Y \stackrel{\Delta}{=} X_{(m+1)}$ とにおいて $Y$ の密度関数を求める。

(1)の分布の累積分布関数は、

$$(2) \quad F(x) \stackrel{\Delta}{=} F(x|\theta) = x^{-1} \tan^{-1}[(x-\theta)] + 2^{-1} \quad (x: \text{実数})$$

で与えられるので、標本メジアン $Y$ の密度関数は、

$$(3) \quad g(y|\theta) = k (F(y))^m (1-F(y))^m f(y) \quad (-\infty < y < \infty)$$

で与えられる。ここで、 $k$ は、下の様に定義される。

$$(4) \quad k = \frac{\Gamma(2m+2)}{(\Gamma(m+1))^2}$$

さて、 $W \stackrel{\Delta}{=} F(Y)$ とおくと、(2)より、

$$(5) \quad Y = F^{-1}(W) = \tan[(W-2^{-1})x] + \theta$$

を得る。このことを念頭において、 $Q \stackrel{\Delta}{=} Y - \theta$  を、考える。

任意に与えられた $0 < \alpha < 1$ なる実数 $\alpha$ と、実数 $q_1 < q_2$ に対して、

$$(6) \quad P [q_1 < Q < q_2] = 1 - \alpha$$

なる条件のもとで、 $q_2 - q_1$ を最小にする事を考える。(5)より、

$$(7) \quad (6) \text{の左辺} = P [q_1 < \tan[(W-2^{-1})x] < q_2] \\ = P[F(q_1+\theta) < W < F(q_2+\theta)] = 1 - \alpha$$

と書けるので、 $q_2 - q_1$ を最小にするには、 $F(q_2 + \theta) - F(q_1 + \theta)$ を最小にすれば良い。  
そのためには、 $W$ の分布が、 $2^{-1}$ で対称なことから、

$$(8) \quad F(q_2 + \theta) = 1 - F(q_1 + \theta)$$

でなくてはならない。 $F(q_1 + \theta)$ は、ベータ分布  $Be(m-1, m-1)$ を用いて

$$(9) \quad F(q_1 + \theta) = \beta(\alpha/2)$$

のように求まる。ここで、 $\beta(\alpha/2)$ は、ベータ分布の $\alpha/2$ 分位点である。即ち、

$$(10) \quad k \int_0^{\beta(\alpha/2)} w^m (1-w)^m dw = 2^{-1} \alpha.$$

従って、 $\theta$  の長さ最短の信頼区間は、

$$(11) \quad q_1 = -q_2 = F^{-1}(\beta(\alpha/2)) - \theta = \tan[(\beta(\alpha/2) - 2^{-1})x] \doteq r$$

として求まる。従って、区間

$$(12) \quad (Y-r, Y+r) = (Y - \tan[(\beta(\alpha/2) - 2^{-1})x], Y + \tan[(\beta(\alpha/2) - 2^{-1})x])$$

が $\theta$ の長さ最短の信頼区間である。

次の節では、この区間を採択区間とする最適な検定を考える。

### § 3. 両側検定.

この節では、仮説  $H_0: \theta = \theta_0$  対 対立仮説  $H_1: \theta \neq \theta_0$  ( $\theta_0$ : 実数) を、検定  
する問題を考える。 $Y = X_{(m+1)}$  として、次の形の方式  $\phi(Y)$  を考える。  
今、 $\alpha$  を、 $0 < \alpha < 1$  なる実数とする。 $Y_1$  と  $Y_2$  は、 $\theta$  に依存する実数 (i.e.  $Y_1 = Y_1(\theta)$ ,  
 $Y_2 = Y_2(\theta)$ ) で、 $Y_1 < Y_2$  とする。

$$(13) \quad \phi_0(y) = \begin{cases} 1, & \text{if } y < y_1 \quad \text{或いは} \quad y_2 < y, \\ 0, & \text{if } y_1 < y < y_2 \end{cases}$$

ここで、 $y_1$ と  $y_2$ は、 $E_0(\phi_0(Y)) = \alpha$ なるように選ぶ。 $x(\theta) = E_0(\phi_0(Y))$ とする。ここで、特に、 $\psi(y) = \phi_{\theta_0}(y)$ とする。大きさ $\alpha$ の不偏検定を得るためには、 $\pi(\theta_0) = E_{\theta_0}(\psi(Y)) = \alpha$  かつ  $\theta = \theta_0$ で、 $\pi(\theta)$ が、最小となる $y_1$ と $y_2$ を求めねばならない、(即ち、 $\pi'(\theta_0) = 0$ )

(3)式より、 $Y$ の累積分布関数を、 $G(y|\theta)$ とすると、任意の $\theta$ に対して

$$(14) \quad \pi(\theta) = 1 - \int_{y_1}^{y_2} g(y|\theta) dy = 1 - G(y_2|\theta) + G(y_1|\theta) (= 1 - A_2 + A_1).$$

故に、

$$(15) \quad \pi'(\theta) = dx(\theta)/d\theta = \partial A_1 / \partial \theta - \partial A_2 / \partial \theta = g(y_2|\theta) - g(y_1|\theta) = 0$$

を満たす $y_1$ と $y_2$ を求めれば良い。

ここで、§2で求めた結果を用いると、 $y_1^* = \theta - r$ ,  $y_2^* = \theta + r$  ( $r$ は、(11)式で与えられる。)は、 $q_1 = -q_2 = r$ の場合で、(6)式を満たすので、任意の $\theta$ に対して、 $E_0(\phi_0(Y)) = \alpha$ を満たす。従って、 $E_{\theta_0}(\phi_{\theta_0}^*(Y)) = \alpha$  (但し、 $\phi_{\theta_0}^*(y)$ については(17)式を参照)となる。次に、 $y_1^*$ と $y_2^*$ が、(15)式を満たすことを示す。

(3)式の中で、 $f(y_1^*) = f(y_2^*)$ が得られるので、 $g(y_2^*|\theta) = g(y_1^*|\theta)$ となるのは、

$$(16) \quad (2^{-1} + \pi^{-1} \tan(-r))^m (2^{-1} - \pi^{-1} \tan(-r))^m = (2^{-1} + \pi^{-1} \tan(r))^m (2^{-1} - \pi^{-1} \tan(r))^m$$

の時であるが、これは、任意の $v$ に対して、 $\tan(-v) = -\tan(v)$  が成立するので、結果として、 $g(y_1^*|\theta) = g(y_2^*|\theta)$  が、成立する。

従って、§1からえられた区間を用いた下の方式は、

$$(17) \quad \phi_{\theta_0}^*(y) = \begin{cases} 1, & \text{if } y < y_1^* \quad \text{或いは} \quad y_2^* < y \\ 0, & \text{if } y_1^* < y < y_2^* \end{cases}$$

は、 $\theta = \theta_0$ とおいた時、即ち、 $\psi^*(y) = \phi_{\theta_0}^*(y)$ とした時、 $\psi^*(y)$ は、大きさ $\alpha$ の不偏検定である。

## 参考文献：

- 1) Y. Nogami (1992). A statistical inference under the uniform distribution  $U[0, \theta+1]$ . D. P. No. 507, Inst. of Socio-Economic Planning, Univ. of Tsukuba, December, pp.1-9.
- 2) 野上佳子(1995). 一様分布  $U[0, \theta+1]$  の統計的推測 II (D.P. No.507 の改定、及び補足版), D.P. No. 627, Inst. of Socio-Econo. Plann., U. of Tsukuba (May) pp.1-7.