

**No. 829**

縮み型分布族と、それに、含まれる母数の、推測問題  
(Statistical Inference under a Family of Retreated  
(or Retracted)<sup>(\*)</sup> Distributions)

by

野上佳子

August 1999

縮み型分布族と、それに、含まれる母数の、推測問題

(\*)

(Statistical Inference under a Family of Retreated (or Retracted) Distributions)

By

野上佳子

(Yoshiko Nogami)

August 2, 1999

§0. Introduction.

In this paper we introduce special type of distributions in which usual methods for estimating parameters do not work effectively. I would like to call this family of distributions as chijimi-gata Bunnpuzoku (縮み型分布族; in Japanese) or a family of retreated (or retracted) distributions in English, because, as you will see later, it seems that those distributions are retreated (or retracted) into their own ranges. Among those distributions we introduce three types of distributions as below;

Type I:  $f(x|\theta) = C(\theta) h(x) I_{(\theta+\delta_1, \theta+\delta_2)}(x)$ ,  $\delta_1, \delta_2$ : real numbers such that  $\delta_1 < \delta_2$  where  $h(x)$  is a nonnegative real function on  $(-\infty, \infty)$  and

$$C(\theta) = \left[ \int_{\theta+\delta_1}^{\theta+\delta_2} h(x) dx \right]^{-1} \quad (-\infty < \theta < \infty)$$

Type II:  $f(x|\theta) = \beta \pi^{-1} \{\beta^2 + (x-\theta)^2\}^{-1}$ ,  $-\infty < x < \infty$ ,  $(-\infty < \theta < \infty, \beta > 0)$

$$e^{-(x-\theta)/\beta}$$

Type III:  $f(x|\theta) = \frac{e^{-(x-\theta)/\beta}}{\beta \{1 + e^{-(x-\theta)/\beta}\}^2}$ ,  $-\infty < x < \infty$ ,  $(-\infty < \theta < \infty, \beta > 0)$

(For a set A,  $I_A(x) = 1, x \in A; = 0, x \notin A$ .)

In Chapter I we compare characteristics of these three types of distributions. In Chapter II the author inserts part of the manuscripts of the statistical inference of the type II of Chijimi-gata Bunnpuzoku, In Chapter III the author presents part of the statistical inference of the type III of Chijimi Bunnpuzoku. In Chapter IV the author presents a statistical inference of Type I of Chijimi-gata Bunnpuzoku.

(\*) cf.) For example, Y. Nogami (1985). Exact  $n^{-2/3}$  rate in the empirical Bayes estimation case of retracted distributions. Statistical Theory and Data Analysis.

§1. Characteristics of Chijimi-gata Bunnpuzoku

When we see the characteristics of these distributions, we use monomone likelihood ratios (MLR), minimal sufficient statistics (MSS), sufficient statistics (SS), Expected Values  $E(X)$ , Maximum likelihood estimators (MLE) and Uniformly minimal variance unbiased estimators (UMVUE).

Type of Distributions	MLR	MSS	SS	MLE	$E(X)$	UMVUE
Type I	exist	exists, but not useful for LR ratio analysis <i>(n difficult to apply)</i>	exist	exist	exist	not exist
Type II	not exist	not exist	not exist (or exist)	not exist (or exist)	not exist	not exist
Type III	exist	same as Type I	exist	exist	exist	not exist

From above table we can see that in case of Type I the statistic T which the author used has the property  $E(T)=\theta$  and MLE; in case of Type II the statistics Y which the author used has the properties  $E(Y) = \theta$  (or  $=\beta^*$ ) ; same as in case of Type III.

Common properties among three types are, so far, that LR analyses based on minimal sufficient statistics are ~~useless~~ *(n difficult to apply)* and UMVUE does not exist. Probably, it is reasonable to think that even if there is no best estimators, there is a mild estimator which is still usefull.

§2-1. ---分布の居場所を、表わす母数の推測(II)---

D. P. No. 767 の補足について

by

Yoshiko Nogami

(February 4, 1999; Aug. 2, 1999改定)

§ 0. 序章。

No. 767 の問題 (観測数が、偶数 (n=2m) の場合) において、n個の観測値  $X_1, \dots, X_n$  を、大きさの順に並べたものを、 $X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$  とし、 $\theta$  を、 $Y = (X_{(m)} + X_{(m+1)}) / 2$  で推定することを、考える。この時、これより作られる  $\theta$  についての推定区間量は、 $X_{(m)}$  や  $X_{(m+1)}$  を、用いて作った推定区間よりも、区間の長さが、短くなること、が見られる。

§ 1. 推定量 Y の密度関数の性質。

この節では、Y の密度関数が、 $\theta$  で対称であり、かつ、 $\theta$  で極値をもつことを示す。  
 $U = X_{(m)}$  とすると、 $(Y, U)$  の密度関数は、 $k = 2\Gamma(2m+1) / (\Gamma(m))^2$  の時、

(1)  $g_{Y,U}(y, u) = k F^{m-1}(u) (1-F(2y-u))^{m-1} f(u) f(2y-u), \quad (-\infty < u < y < +\infty)$

となるので、Y の密度関数は、

$$g_Y(y) = \int_{-\infty}^y g_{Y,U}(y, u) du$$

(2)  $= (k/m) \int_{-\infty}^y (dF^m(u)/du) \{d(1-F(2y-u))^m/d(2y-u)\} du$

一方、分布の形状から、 $F(v) + F(2\theta - v) = 1, \forall v$  が成立するので、 $k_1 = k/m^2$  とすると、

(3)  $g_Y(y) = k_1 \int_{-\infty}^y (dF^m(u)/du) (dF^m(2\theta+u-2y)/d(2\theta+u-2y)) du$

を、うる。ここで、 $g_Y(y)$  が、 $\theta$  に関して、対称な関数であることを、示す。

定理 1. 任意の実数  $v$  と 与えられた  $\theta$  に対して、 $g_Y(\theta-v) = g_Y(\theta+v)$ .

証明. 任意の実数  $v$  と、与えられた  $\theta$  に対して、

$$\begin{aligned}
& \theta + v \\
g_Y(\theta + v) &= k_1 \int_{-\infty}^{\theta + v} (dF^m(u)/du) (dF^m(u-2v)/d(u-2v)) du \\
& \theta - v \\
&= k_1 \int_{-\infty}^{\theta - v} (dF^m(t+2v)/d(t+2v)) (dF^m(t)/dt) dt \\
&= g_Y(\theta - v)
\end{aligned}$$

ここで、2番目の等号は、 $t = u - 2v$  と変数変換した結果による。■

次に、 $g_Y(y)$  が、 $y = \theta$  で、極値をとることを、示そう。

定理 2.  $g_Y(y)$  は、 $y = \theta$  で、極値を、とる。

(i. e.  $dg_Y(y)/dy|_{y=\theta} = 0.$ )

証明。

$$\begin{aligned}
dg_Y(y)/dy &= k_1 \left[ \int_{-\infty}^y (dF^m(u)/du) \{d(dF^m(2\theta + u - 2y)/d(2\theta + u - 2y))/dy\} du \right. \\
& \qquad \qquad \qquad \left. + (dF^m(y)/dy) (dF^m(2\theta - y)/d(2\theta - y)) \right] \\
&= k_1 \left[ -2 \int_{-\infty}^y (dF^m(u)/du) \{d^2F^m(2\theta + u - 2y)/du^2\} du \right. \\
& \qquad \qquad \qquad \left. + (dF^m(y)/dy) (dF^m(2\theta - y)/d(2\theta - y)) \right]
\end{aligned}$$

故に、

$$dg_Y(y)/dy|_{y=\theta} = k_1 \left[ -2 \int_{-\infty}^{\theta} dF^m(u)/du d(dF^m(u)/du) + (dF^m(\theta)/d\theta)^2 \right] = 0. \blacksquare$$

次に、推定区間を、作成する。

§2. 推定区間。

前節の定理 1 より、 $h_Y(y)$  は、 $\theta$  で対称なので、任意の  $0 < \alpha < 1$  に対して、

$$P[\theta - q < Y < \theta + q] = 1 - \alpha$$

或いは、

$$\int_{-\infty}^{\theta - q} g_Y(y) dy + \int_{\theta + q}^{+\infty} g_Y(y) dy = \alpha/2$$

さらに、

$$\int_q^{+\infty} g_Y(\theta - z) dz = \int_q^{+\infty} g_Y(\theta + z) dz = \alpha/2$$

となる  $q (> 0)$  を、見つける。

さて、

$$\Delta_1 = \int_q^{+\infty} g_Y(\theta - z) dz$$

$$= k_1 \int_q^{+\infty} \int_{-\infty}^{\theta - z} (dF^m(u)/du) (dF^m(u+2z)/d(u+2z)) du dz$$

$$= k_1 \int_{-\infty}^{\theta - q} (dF^m(u)/du) \int_q^{\theta - u} (dF^m(u+2z)/d(u+2z)) dz du$$

$$= 2^{-1} k_1 \int_{-\infty}^{\theta - q} (dF^m(u)/du) \{F^m(2\theta - u) - F^m(u+2q)\} du$$

$F(u) + F(2\theta - u) = 1, \forall u$  より、

$$\Delta_1 = 2^{-1} k_1 \{ m \int_{-\infty}^{\theta-q} \{1-F(u)\}^m F^{m-1}(u) dF(u) - \int_{-\infty}^{\theta-q} F^m(u+2q) (dF^m(u)/du) du \}$$

$$(4) \quad = 2^{-1} k_1 \{ m \int_0^{F(\theta-q)} (1-w)^m w^m dw - 2^{-1} k_1 \int_{-\infty}^{\theta-q} F^m(u+2q) dF^m(u) \}$$

従って、(4) =  $\alpha/2$  となる  $q$  を求めることになるが、(4) 式の第2項を、無視すると、 $mk_1/2 = k/(2m) = \Gamma(2m+1) / (\Gamma(m)\Gamma(m+1))$  より、第1項の被積分関数は、ベータ分布  $Be(m, m+1)$  の、密度関数なので、 $F(\theta-q)$  は、下側確率  $\alpha/2$  をもつ点、 $F(\theta-q) = B_{m, m+1}(\alpha/2)$  として求まるが、これは、D. P. No. 767 の結果と同じである。

(4) 式の第2項が、評価できる場合には、推定区間は、これより、少し短いと、考えられる。これについては、さらなる解析が、待たれる。

(February 4, 1999)

Chapter II. Chijimi-gata Bunnpuzoku (Type II)

A New View on Statistical Inference  
Part II

(D. P. No. 745, No. 767 の追加版)

§2-2. ----分布の居場所を示す母数の推測(II) ----

Yoshiko Nogami

-- 3月22日, 1999 作成 ; 8月2日, 1999 発表 --

§0. 初めに。

$X_1, \dots, X_n$  を、密度関数

$$(1) \quad f(x) = f(x|\theta, \beta) = \beta \pi^{-1} \frac{1}{\beta^2 + (x-\theta)^2} \quad (-\infty < x < \infty), \quad (-\infty < \theta < \infty, \beta > 0)$$

から取られた  $n$  個のランダム標本とする。この論文では、 $\theta = 0$  の時を、考える。

(i. e.

$$(2) \quad f(x) = f(x|\beta) = \beta \pi^{-1} \frac{1}{\beta^2 + x^2}, \quad (-\infty < x < \infty)$$

最初に、§1で、 $z = \ln|x|$  の分布の特徴を<sup>2</sup>調べる。§2では、 $n$ が奇数 ( $n = m+1; m > 0$ , 自然数) の時を、§3では、 $n$ が偶数 ( $n = m$ ) の時を考える。

いづれも、D. P. No. 745, No. 767 と、同じく、確率化(推定)区間を考え、それによって検定が可能なことを、示す。



§1.  $Z = \ln |X|$  の分布。

(2) の分布において、 $Z = \ln |X|$ 、 $\beta^* = \ln \beta$ とおくと、 $-\infty < z < \infty$ 、かつ、 $-\infty < \beta^* < \infty$ で、

$x > 0$ の時、 $x = e^z$ ;  $x < 0$ の時、 $x = -e^z$ ;  $x = 0$ の時、 $z = -\infty$

を、満たす。変数変換法により、 $Z$ の密度関数は、

$$(3) \quad g_Z(z) = g_Z(z|\beta^*) = f(e^z|\beta^*) |de^z/dz| + f(-e^z|\beta^*) |d(-e^z)/dz|$$

$$= \frac{e^{z-\beta^*}}{1+e^{2(z-\beta^*)}}, \quad (-\infty < z < \infty), \quad (-\infty < \beta^* < \infty)$$

となる。

任意の $z$ に対して、 $g_Z(2\beta^* - z) = g_Z(z)$ が、成り立つので、 $g_Z(z)$ は、 $z = \beta^*$ で対称である。また、一山分布を、なす。(∵)

$$\begin{aligned} d \ln g_Z(z) / dz &= 1 - 2e^{2(z-\beta^*)} [e^{2(z-\beta^*)} + 1]^{-1} = 0 && (z = \beta^*) \\ &> 0 && (z < \beta^*) \\ &< 0 && (z > \beta^*) \end{aligned}$$

§2.  $n = 2m + 1$  の時の $\beta^*$ の推定。

この節では、(2)式の密度関数を、持つ分布から、 $n$  ( $n = 2m + 1; m > 0$ , 自然数) 個の観測値 $X_1, \dots, X_n$ を、とり、 $\beta^*$ を、 $\beta^* = Z_{(m)}$ で、推定する。但し、この時、 $Z_{(1)}$ は、観測値 $Z_1, \dots, Z_n$ を、大きさの順に並べたものを $Z_{(1)} \leq Z_{(2)} \leq \dots \leq Z_{(n)}$ とした時の $i$ 番目に、小さい観測値とする。

$$G_Z(z) \text{ を、 } G_Z(z) = \int_{-\infty}^z g_Z(v|\beta^*) dv \text{ で、定義するとき、}$$

$$(4) \quad G_Z(z) = 2\pi^{-1} \tan^{-1}(e^{z-\beta^*}), \quad -\infty < z < \infty$$

となる。ここで、 $Y=Z_{(m)}$  の密度関数  $h_Y(y)$  は、 $-\infty < \beta^* < \infty$  なる  $\beta^*$  に対して、 $k = \Gamma(2m+2) / (\Gamma(m+1))^2$  と、すると、

$$(5) \quad h_Y(y) = k (G_Z(y))^m (1-G_Z(y))^m g_Z(y), \quad -\infty < y < \infty$$

となる。 $E(Y) = \beta^*$  は、容易に示せる。

今、 $\alpha$  を、 $0 < \alpha < 1$  なる実数、かつ、 $q_1$  と  $q_2$  を、 $q_1 < q_2$  なる実数とする。

$$(6) \quad P[q_1 < Y - \beta^* < q_2] = \int_{q_1 + \beta^*}^{q_2 + \beta^*} h_Y(y) dy = \int_{G_Z(q_1 + \beta^*)}^{G_Z(q_2 + \beta^*)} k w^m (1-w)^m dw = 1 - \alpha$$

となる長さ  $q_2 - q_1$  が最短となる  $q_1, q_2$  を求める。ここで、第2の等号は、変数変換  $W = G_Z(y)$  による。(6)式の最後の等式の左辺の、被積分関数は、自由度  $m+1, m+1$  のベータ分布  $Be(m+1, m+1)$  の密度関数となるので、 $q_2 - q_1$  が、最短となるには、 $G_Z(q_2 + \beta^*) - G_Z(q_1 + \beta^*)$  が最短、つまり、 $G_Z(q_1 + \beta^*)$  と、 $G_Z(q_2 + \beta^*)$  が、 $w = 1/2$  で、対称な点でなければ、ならない。

故に、 $G_Z(q_2 + \beta^*) = 1 - G_Z(q_1 + \beta^*)$  かつ、 $G_Z(q_1 + \beta^*) = \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$  にとればよい。(ここで、 $\beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$  は、下側確率  $\alpha/2$  なる点、即ち、

$$(7) \quad \int_0^{\beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)} k w^m (1-w)^m dw = \alpha/2$$

を、満たす。) ゆえに、

$$(8) \quad q_1 = \ln[\tan\{\pi 2^{-1} \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)\}] \quad \text{かつ、} \quad q_2 = \ln[\tan\{\pi 2^{-1} (1 - \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2))\}]$$

となる。従って、 $\beta^*$  の、確率化(推定)区間は、 $(Y+q_1, Y+q_2)$  となる。

従って、 $\beta$  の確率化区間は、 $(e^{Y-\alpha^2}, e^{Y-\alpha^1})$  で与えられる。

§ 3.  $n=2m$  の時の  $\beta$  の推定。

$n$  が、偶数 ( $n=2m$ ) の時も同様に考える。§2と同じく、 $\beta^*$  を、 $Y = Z_{(m)}$  で推定する。この時、 $k_1 = \Gamma(2m+1) / (\Gamma(m)\Gamma(m+1))$  とおくと、 $Y$  の密度関数は、

$$(9) \quad h_Y(y) = k_1 (G_Z(y))^{m-1} (1-G_Z(y))^m g_Z(y)$$

となる。 $(E(Y) = \beta^*$  は、容易に示せる) ここで、 $W = G_Z(Y)$  とおくと、(4) より、

$$(10) \quad Y = G_Z^{-1}(W) = \ln(\tan(2\pi^{-1}W)) + \beta^*$$

を得る。

次に、 $\alpha$  を、 $0 < \alpha < 1$  なる任意の実数  $\alpha$  と、実数  $q_1 < q_2$  に対して、

$$(11) \quad P[q_1 < Y - \beta^* < q_2] = 1 - \alpha$$

なる条件のもとで、 $q_2 - q_1$  を最小にすることを考える。(11) 式より

$$(12) \quad \begin{aligned} (10) \text{ 式の左辺} &= P[q_1 < \ln(\tan(2\pi^{-1}W)) < q_2] \\ &= P[G_Z(q_1 + \beta^*) < W < G_Z(q_2 + \beta^*)] = 1 - \alpha \end{aligned}$$

と書けるので、 $q_2 - q_1$  を、最小にするには、 $G_Z(q_2 + \beta^*) - G_Z(q_1 + \beta^*)$  を、最小にすればよい。ところが  $W$  の密度関数は、(9) 式より

$$(13) \quad h_W(w) = k_1 w^{m-1} (1-w)^m, \quad (0 < w < 1)$$

(これは、ベータ分布  $Be(m, m+1)$  の密度関数) となるので、便宜上、

$$(14) \quad G_Z(q_1 + \beta^*) = \beta_{m, m+1}(\alpha/2), \quad G_Z(q_2 + \beta^*) = 1 - \beta_{m, m+1}(\alpha/2)$$

としておく。ここで、 $\beta_{m, m+1}(\alpha/2)$  は、ベータ分布の  $100(\alpha/2)\%$  分位点である。即ち、

$$(15) \quad \int_0^{\beta_{m, m+1}(\alpha/2)} h_w(w) dw = \alpha/2.$$

従って、

$$(16) \quad q_1 = G^{-1}_z(\beta_{m, m+1}(\alpha/2)) - \beta^* = \ln[\tan(\pi 2^{-1} \beta_{m, m+1}(\alpha/2))],$$

$$q_2 = G^{-1}_z(1 - \beta_{m, m+1}(\alpha/2)) - \beta^* = \ln[\tan(\pi 2^{-1} (1 - \beta_{m, m+1}(\alpha/2)))]$$

として、求まる。従って、 $\beta^*$ の確率化区間  $(Y - q_2, Y - q_1)$  は、 $\beta$ の確率化区間

$$(17) \quad (e^{Y - q_2}, e^{Y - q_1})$$

に導き、これは、

$$(18) \quad P[e^{Y - q_2} < \beta < e^{Y - q_1}] = 1 - \alpha$$

を満たす <sup>$\beta_0$</sup> 推定区間である。

分布の居場所を表わす母数の推測 (III)

野上佳子 (Yoshiko Nogami)

February 21, 1999 (Aug. 2, 99 改定)

§0. 序章。

この論文では、密度関数

$$f(x) = f(x|\theta, \beta) = \frac{e^{-(x-\theta)/\beta}}{\beta [1 + e^{-(x-\theta)/\beta}]^2}, \quad (-\infty < x < \infty) \quad (-\infty < \theta < \infty, \beta > 0)$$

に、含まれる居所母数  $\theta$  の推定と、 $\beta$  の推定を、別々に行なう (ここで、 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy$  の形は、

$$F(x) = F(x|\theta, \beta) = [1 + e^{-(x-\theta)/\beta}]^{-1}, \quad (-\infty < x < \infty)$$

$X_1, \dots, X_n$  を、密度関数  $f(x)$  を持つ母集団からとられた  $n$  個の標本とする。§1では、 $\beta = 1$  の時、 $\theta$  の推定区間を、 $n$  が、奇数 ( $n=2m+1; m>0$ , 自然数) の時と、 $n$  が、偶数 ( $n=2m; m>0$ , 自然数) の時、に分けて、求める。同じく、§2では、 $\theta = 0$  の時の、 $\beta$  の推定区間を、求める。

§1.  $\theta$  の推定区間。

この節では、 $\beta = 1$  とし、最初に、 $n$  を、奇数 (i. e.  $n=2m+1; m>0$ , 自然数) とする。この時  $\theta$  を  $Y = X_{(m+1)}$  で推定すると、 $Y$  は、 $E(Y) = \theta$  なる性質を、もつことは、容易に示せる。この  $Y$  を、 $W = (1 + e^{-(Y-\theta)})^{-1}$  と、変換すると、 $W$  は、自由度  $m+1, m+1$  のベータ密度  $Be(m+1, m+1)$  を、もつことから固定された確率、例えば、 $\gamma$  ( $0 < \gamma < 1$ ) を、持つ推定区間が、容易に作れる。亦、 $n$  が、偶数 ( $n=2m$ ) の時も示される。 $X_1, \dots, X_n$  を、下の密度関数

$$f(x|\theta) = \frac{e^{-(x-\theta)}}{[1 + e^{-(x-\theta)}]^2}, \quad (-\infty < x < \infty) \quad (-\infty < \theta < \infty)$$

をもつ母集団から、ランダムにとられた  $n$  個の標本とする。

まず、 $n$  が、奇数 ( $n=2m+1$ ) の時を、考える。 $Y$  の密度関数を求め、 $W$  の分布を用いて、 $\theta$  の推定区間を、求める。 $F(x|\theta)$  を、(2) 式で、 $F(x|\theta) = F(x|\theta, 1)$  とする時、 $Y$  の密度関数は、 $-\infty < \theta < \infty$  なる  $\theta$  に対して、 $k = \Gamma(2m+2) / [\Gamma(m+1)]^2$  とすると、

$$g_Y(y|\theta) = k [F(y|\theta)]^m [1 - F(y|\theta)]^m f(y|\theta), \quad (-\infty < y < \infty),$$

$$= k [1 + e^{-(y-\theta)}]^{-2(m+1)} e^{-(m+1)(y-\theta)}, \quad (-\infty < y < \infty)$$

$$= k [1 + e^{-(y-\theta)}]^{-2(m+2)} [1 + e^{(y-\theta)}]^{-m} e^{-(y-\theta)}, \quad (-\infty < y < \infty)$$

を得る。ここで、 $W = (1 + e^{-(Y-\theta)})^{-1}$  と、変換すると、 $Y = \theta - \ln(W^{-1} - 1)$ , ( $0 < w < 1$ ) なので、 $W$  の密度関数は、

$$h_W(w) = g_Y(\theta - \ln(w^{-1} - 1) | \theta) [w(1-w)]^{-1}, \quad 0 < w < 1.$$

$$=k w^m (1-w)^m, \quad 0 < w < 1$$

これは、ベータ分布  $Be(m+1, m+1)$  の密度関数である。故に、 $\alpha$  を、 $0 < \alpha < 1$  なる実数、かつ、 $q_1$  と  $q_2$  を、 $q_1 < q_2$  なる実数とすると、下の等号を、満たす  $w_1$  と、 $w_2$  を、決めこれより、 $q_1$  と  $q_2$  が、決まる。

$$(4) \quad P[q_1 < Y - \theta < q_2] = P[(1+e^{-q_1})^{-1} < W < (1+e^{-q_2})^{-1}]$$

$$= P[w_1 < W < w_2] = 1 - \alpha$$

ここで、 $w_1 = (1+e^{-q_1})^{-1}$  かつ、 $w_2 = (1+e^{-q_2})^{-1}$  と定義する。 $w_1$  と、 $w_2$  は、(4) 式を、満たす  $Be(m+1, m+1)$  の点である。 $\beta_{m+1, m+1}(\alpha)$  を、下側確率  $\alpha$  の  $Be(m+1, m+1)$  の点とすると、 $w_2 - w_1$  を、最短にする  $w_1$  と、 $w_2$  の点は、 $w_1 = \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$ 、 $w_2 = 1 - \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$  となる。故に

$$(5) \quad q_1 = \ln(w_1 / (1-w_1)), \text{ かつ、 } q_2 = \ln(w_2 / (1-w_2))$$

となり、 $\theta$  の推定区間は、 $(Y - q_2, Y - q_1)$  で与えられる

次に、 $n$  が、偶数 (i. e.  $n=2m$ ) の時を、考える。今度は、 $\theta$  を、 $Y = (X_{(m)} + X_{(m+1)}) / 2$  で推定する。 $U = X_{(m)}$  と、おくと、 $(Y, U)$  の、密度関数は、 $c = 2\Gamma(2m+1) / (\Gamma(m))^2$  とおくと、

$$(6) \quad g_{Y, U}(y, u | \theta) = c F^{m-1}(u | \theta) (1 - F(2y - u | \theta))^{m-1} f(u | \theta) f(2y - u | \theta), \quad -\infty < u < y < +\infty$$

で、与えられるので、 $Y$  の密度関数は、論文『D. P. No. 767 の補足について』の、(2) 式より、 $c_1 = c/m^2$  とおくと、

$$(7) \quad g_Y(y | \theta) = c_1 \int_{-\infty}^y (dF^m(u | \theta) / du) \{d(1 - F(2y - u | \theta))^m / d(2y - u)\} du$$

一方、分布の形状から、 $F(v | \theta) + F(2\theta - v | \theta) = 1, \forall v$  が、成立するので、(7) 式は、

$$(8) \quad g_Y(y | \theta) = c_1 \int_{-\infty}^y (dF^m(u | \theta) / du) \{dF^m(2\theta - 2y + u | \theta) / d(2\theta - 2y + u)\} du$$

となる。ここで、 $g_Y(y | \theta)$  は、上の論文の、定理 1 より、 $\theta$  に関して、対称な関数であることが、分かる。

上記論文と同じようにして、任意の  $0 < a < 1$  なる  $\alpha$  と、 $q_1 = -q_2 = -q$  なる実数  $q_1 < q_2$  に対して、

(9)  $P[\theta - q < Y < \theta + q] = 1 - \alpha$

或いは、

(10)  $\int_{-\infty}^{\theta - q} g_Y(y|\theta) dy = \alpha/2 = \int_{\theta + q}^{+\infty} g_Y(y|\theta) dy$

更に、 $Z = Y - \theta$  とおいて、更なる計算を、実行すると、(10) 式は、

(11)  $\int_q^{+\infty} g_Y(\theta - z|\theta) dz = \int_q^{+\infty} g_Y(\theta + z|\theta) dz = \alpha/2$

となり、これを満たす  $q (> 0)$  を、見つければよい。上記論文の (4) 式まで、同過程を辿ると

(12)  $\Delta = \int_q^{+\infty} g_Y(\theta - z|\theta) dz = 2^{-1} c_1 m \int_0^{F(\theta - q|\theta)} (1-w)^m w^{m-1} dw - 2^{-1} c_1 \int_{-\infty}^{\theta - q} F^m(u+2q|\theta) dF^m(u|\theta)$

となる。(12) 式 =  $\alpha/2$  となる  $q$  を、求めることになるが、(12) 式の第 2 項を、無視すると、 $m c_1 / 2 = c / (2m) = \Gamma(2m+1) / \{\Gamma(m+1) \Gamma(m)\}$  より、第 1 項の被積分関数は、ベータ分布  $Be(m, m+1)$  の密度関数なので、 $F(\theta - q|\theta)$  は、 $\beta_{m, m+1}(\alpha/2)$  として、求まる。これより、

(13)  $q = \ln \{ (1 - \beta_{m, m+1}(\alpha/2)) / \beta_{m, m+1}(\alpha/2) \}$

を得る。従って、 $(Y - q, Y + q)$  が、 $\theta$  の、推定区間である。

次に、(12) 式の第 2 項を、評価することを、考える。

(14)  $\int_{-\infty}^{\theta - q} F^m(u+2q|\theta) dF^m(u|\theta) = m \int_{-\infty}^{\theta - q} (1 + e^{-2q} e^{-(u-\theta)})^{-m} (1 + e^{-(u-\theta)})^{-(m+1)} \cdot e^{-(u-\theta)} du$

ここで、 $w = (1 + e^q)^{-1}$  とおくと、

(15)  $RHS(14) = m e^{2qm} \int_0^{(1+e^q)^{-1}} w^m \{1 - (e^q - 1)w\}^m dw$

を得る。さらに、 $s = (e^{2q} - 1)w$  とおくと、

(16)  $RHS(15) = m e^{2qm} (e^{2q} - 1)^{-(m+1)} \int_0^{(e^{2q}-1)/(1+e^q)} s^m (1-s)^{-m} ds$

4.

となる。 $\Delta = \alpha/2$  を、満たす正確な  $q$  を、求めるのは、難しいが、 $s^m (1-s)^{-m} \propto \text{Be}(m+1, -(m-1))$  なので、試行錯誤により、近似的な値が、求められるかもしれない。  
 (ここでは、その計算は、省略する。)

次の節では、 $\theta=0$ とした時の  $\beta$  の推定を、考える。

§3.  $\beta$  の推定区間。

この節では、 $\theta=0$ とし、最初に、 $W=|X|$ の分布を、導出する。そして、 $\beta$  の推定を、考える。(1)式より、この節では、 $f(x) = f(x|0, \beta), \forall x$  とおく。

$W=|X|$ の密度関数は、

$$(18) \quad g_w(w|\beta) = f(w) |dw/dx| + f(-w) |d(-w)/dx|$$

$$= \frac{2e^{-w/\beta}}{\beta [1 + e^{-w/\beta}]^2}, \quad w > 0$$

と、求まる。この時、 $G_w(w|\beta) = \int_0^w g_w(v|\beta) dv$  とすると、

$$(19) \quad G_w(w|\beta) = 1 - \frac{2}{1 + e^{-w/\beta}}, \quad w > 0$$

となる。

$X_1, \dots, X_n$ を、密度関数  $f(x)$  をもつ母集団から、ランダムにとられた、 $n$ 個の



標本とする。最初に、 $n$ を、奇数 (i. e.  $n=2m+1; m>0$   $m$ :自然数) と、する。 $W_i=|X_i|$ ,  $i=1, 2, \dots, n$ とし、 $W_1, \dots, W_n$ を、大きさの順に、並べたものを、 $W_{(1)} < W_{(2)} < \dots < W_{(n)}$ と、する。この時、 $Y=W_{(m+1)}$ とすると、の密度関数は、 $k=\Gamma(2m+2)/(\Gamma(m+1))^2$ に 対して、

$$(20) \quad h_Y(y|\beta) = k (G_W(y|\beta))^m (1-G_W(y|\beta))^m g_W(y|\beta) \\ = k \left[ \frac{2}{1+e^{y/\beta}} \right]^m \left[ \frac{2}{1+e^{y/\beta}} \right]^m \frac{2e^{y/\beta}}{\beta [1+e^{y/\beta}]^2}, \quad y>0$$

で与えられる。 $z=2/(1+e^{y/\beta}) (=1-G_W(y|\beta))$ とおくと、 $dz=g_W(y|\beta) dy$ なので、 $z$ の密度関数は、

$$(21) \quad r_Z(z|\beta) = k(1-z)^m z^m, \quad 0 < z < 1$$

となり、これは、自由度 $m+1, m+1$ のベータ分布 $Be(m+1, m+1)$ の密度関数である。

従って、今、 $\alpha$ を、 $0 < \alpha < 1$ なる実数、かつ、 $q_1$ と、 $q_2$ を、 $q_1 < q_2$ なる実数と、すると、

$$(22) \quad P[q_1 < Y/\beta < q_2] = P[e^{\alpha_1} < e^{y/\beta} < e^{\alpha_2}] = P[z_1^* < Z < z_2^*] = 1 - \alpha$$

(ここで、

$$(23) \quad z_1^* = 2/(1+e^{\alpha_2}) (=1-G_W(\beta q_2|\beta)), \quad z_2^* = 2/(1+e^{\alpha_1}) (=1-G_W(\beta q_1|\beta))$$

と、定義する。)なる条件のもとで、 $q_2 - q_1$ を、最小にする $q_1$ と、 $q_2$ を、求めたい。その為には、(22)式の最後の等式より、 $z_2^* - z_1^* = G_W(\beta q_2) - G_W(\beta q_1)$ を、最小にすればよい。その為には、 $Z$ の分布 $Be(m+1, m+1)$ は、 $z=1/2$ で、対称なので、 $z_1^* = \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$ かつ、 $z_2^* = 1 - z_1^*$ と、とればよい。但し、ここで、 $\beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$ は、

$$(24) \quad \int_0^{\beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)} k(1-z)^m z^m dz = \alpha/2$$

を、満たす点である。

従って、(23)式より、

$$(25) \quad q_1 = \ln [2 \{ \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2) \}^{-1} - 1], \quad q_2 = \ln [2 \{ 1 - \beta_{m+1, m+1}(\alpha/2) \}^{-1} - 1]$$

となり、(22)式より、 $(Y/q_2, Y/q_1)$ が、求める、 $\beta$ の推定区間である。

117  
キ

次に、 $n$ が、偶数 ( $n=2m$ ) の時を、考える。今度は、 $\beta$ を、 $Y=W_{(m)}$  で推定する。この時、 $k_1 = \Gamma(2m+1) / (\Gamma(m)\Gamma(m+1))$  と、置くと、 $Y$ の密度関数は、

$$h_Y(y) = k_1 (G_W(y|\beta))^{m-1} (1-G_W(y|\beta))^m g_W(y)$$

となる。ここで、 $z = 2 \cdot \{1 + e^{y/\beta}\}^{-1} (=1-G_W(y|\beta))$  とおくと、 $dz = g_W(y|\beta) dy$  なので、 $Z$ の密度関数は、

$$r_Z(z|\beta) = k_1 z^m (1-z)^{m-1}, \quad 0 < z < 1$$

これは、自由度 $m+1, m$ のベータ分布  $Be(m+1, m)$  の密度関数である。

$n=m+1$ の時と、同じステップを繰り返して、便宜上、 $z_1^* = \beta_{m+1, m}(\alpha/2)$ ,  $z_2^* = 1 - z_1^*$  ととればよい。但し、ここで、

$$\int_0^1 \beta_{m+1, m}(\alpha/2) k_1 z^m (1-z)^{m-1} dz = \alpha/2.$$

あとは、(25)式の、 $\beta_{m+1, m+1}(\alpha/2)$ を、 $\beta_{m+1, m}(\alpha/2)$ と、変えるだけで、 $(Y/q_2, Y/q_1)$ が、求める $\beta$ の推定区間である。

Chapter IV. Chijimi-gata Bunnpuzoku (Type I).

§0. 序章.

この章では、Type I 型分布の特殊な場合 (i. e.  $h(x)=1, \forall x$ ) を、考える。  
 今、集合Aに、対して、 $I_A(x)=1 (x \in A); =0 (x \notin A)$  と、定義する。 $X_1, \dots, X_n$  を、密度関数

$$(1) \quad f(x) = f(x|\theta) = c^{-1} I_{(c+\delta_1, c+\delta_2)}(x) \quad (-\infty < \theta < \infty)$$

( $\delta_1, \delta_2$  は、 $\delta_1 < \delta_2$  なる実数 ;  $c = \delta_2 - \delta_1 (> 0)$ ) からとられた  $n$  個のランダム標本とする。  
 $X_1, \dots, X_n$  を、大きさの順に並べたものを、 $X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$  とし、 $Y = (X_{(1)} + X_{(n)} - \delta_0) / 2$ , ( $\delta_0 = \delta_2 + \delta_1$ ) を、 $\theta$  の推定量 と、する。§1では、 $Y$  の分布を、導出し、これを、用いて  $\theta$  の推定区間を、求める。

§1.  $\theta$  の推定、

最初に、 $Y = (X_{(1)} + X_{(n)} - \delta_0) / 2$  とおき、 $Y$  と、 $Z = X_{(1)}$  の <sup>分布</sup> を求め、次に、 $Y$  の、周辺密度を求めると、

$$(2) \quad g_Y(y|\theta) = \begin{cases} nc^{-n} (c-2|y-\theta|)^{n-1}, & (-c/2 < y-\theta < c/2) \\ 0, & (\text{その他}) \end{cases}$$

のように、求まる。

今、 $a$  を、 $0 < a < 1$  なる定数とし、 $q_1$  と、 $q_2$  を、 $q_1 < q_2$  なる実数とすると、

$$(3) \quad P[q_1 < Y - \theta < q_2] = 1 - a$$

なる条件のもとで、 $q_2 - q_1$  を、最小にするように、 $q_1$  と、 $q_2$  の値を、求める。 $Y$  の分布は、 $\theta$  に対して、対称なので、 $q_1 = -q_2 (= -q)$  ( $q > 0$ ) とする。

変数変換  $u = y - \theta$  と、さらなる計算を、加えると、

$$(4) \quad \begin{aligned} (3) \text{ 式の左辺} &= \int_{-q}^{q} nc^{-n} (c-2|y-\theta|)^{n-1} dy \\ &= 2 \int_0^q nc^{-n} (c-2u)^{n-1} du \\ &= 1 - c^{-n} (c-2q)^n (= 1 - a) \end{aligned}$$

と、なるので、 $a = (1 - (2q/c)^n)$  を、解いて  $q = c(1 - a^{1/n})/2$  を、得る。

従って、(3) 式を、満たす  $\theta$  の推定区間は、 $(Y - q, Y + q)$  である。

(以上)