

⑨ 檢定力函数について

東京女高師 工藤 弘吉

§ 序 S. S. Wilks の著書 *The Theory of Statistical Inference* の第四章に対立假設の検定の場合の第一種の過誤の危険率 α を與へて第二種の過誤の危険率 β を最小にする方法があるが、此を測度論における Radon-Nikodym の定理を中心にその立場から書きなほしてみた。その結果 α に対する最小の β を α の函数 $\beta(\alpha)$ とみると $\beta(\alpha)$ が極めて簡単な性質をもち、その上次の重要な性質をもつてゐることがわかつた。即ち。

大さ n の sample による検定の際のこの函数を $\beta^{(n)}(\alpha)$ とするととき $\alpha = 0$ ならば n が増すに従つて $\beta^{(n)}(\alpha)$ は小さくなり $\lim_{n \rightarrow \infty} \beta^{(n)}(\alpha) = 0$

この性質のために我々が或る検定を行ふ際 $\beta^{(n)}(\alpha)$ のグラフを書いておけば、“ α, β が與へられた数よりも小さくするためには sample の大きさをいくらにすればよいか”なる問題の解はすぐわかる筈である。言を換へて云へばこの $\beta^{(n)}(\alpha)$ のグラフは大さ n の sample の検定をなす力を示してゐると考へられる。この意味でこの函数 $\beta^{(n)}(\alpha)$ を検定力函数と名づけた。

最近統計數理研究所の小川新員に注意されで知つた Ferris 等の所謂 Operating characteristics¹⁾ とこの検定力函数と

の関係は密接なものであるが、こゝでは述べることは出来なかつた。猶こゝで用ひられてゐる方法は殆ど全部積分論の演習の如き觀を呈してゐるが証明等の簡単になる部分が多い、ものと思ふ。それは今後につまつことにする。

- 1) C.D.Ferris, F.E.Grubbs, C.L.Wiever : Operating characteristics for the common Statistical Tests of Significance (Ann. Math. Stat., vol. XVII, 1946)

第一篇 検定力函数の定義及び性質

§ 1 定義

集合 Ω 及びその上の完全加法集合漏斗 ($\ni \Omega$) が與へられ、且つ Ω の上で定義された完全加法集合函数 P_0, P_1 ($P_0(\Omega) = 1, P_1(\Omega) = 1$; $P_0(E) \geq 0, P_1(E) \geq 0$) が與へられてゐるものとする。

定義イ) Ω を母集団

Ω を共通の定義域とする集合函数 P_0, P_1 を假説、 P_0 を帰無假説、 P_1 を(P_0 の) 対立假説と云ふ。

定義ロ) $\Omega = A \cup B$ ($A, B \in \Omega, A \cap B = \emptyset$) (\emptyset は空集合) で A の元 w に P_0 を B の元 w に P_1 を対応するとき、この対応を検定と云ひ A を採擇域、 B を棄却域と云ふ。

このとき $P_0(B)$ を第一種の過誤の危険率 ($I - e.p.$)、 $P_1(A)$ を第二種の過誤の危険率 ($II - e.p.$) と云ふ。

定義ハ) 検定； $\Omega = A \cup B$ の $I - e.p.$, $II - e.p.$ を夫々 α, β とするととき (α, β) を二次元 Euclid space 上に plot する

とき勿論この時は正方形 $[0,1; 0,1]$ の上にあるがこの英 (α, β) をこの検定の過誤率と云ふ。もし二つの過誤率が一致するときはこの検定は互に *equivalent* と云ふ。

検定は棄却域を示すときに一意的に定まるから以下は必ずしも棄却域をもつて検定を示すことにする。

定義二) 检定域の集合 $F = \{R\}$ が次の條件をもつときは検定域系と云ふ。

1) F は Ω 及び空集合 \emptyset を元としてもつ

2) 包含関係 (\supseteq) で linearly ordered である

定義三) 検定域系 $F = \{R\}$ の各 element R に過誤率を対応させたときに生ずる軌跡を過誤曲線となすける。

$R_1, R_2 \in F$ で且 R_1, R_2 の I-e.p を α_1, α_2 II-e.p を β_1, β_2 とするとき $\alpha_1 < \alpha_2$ なら $\beta_1 \geq \beta_2$ であり $\beta_1 > \beta_2$ なら $\alpha_1 \leq \alpha_2$ である。

定義四) ニッの検定域系 F_1, F_2 の過誤曲線が一致するとき F_1 と F_2 とは *equivalent* と云ふ。

過誤曲線を graph とする如き函数 $\beta(\alpha)$ を過誤函数と云ふ。

Radon-Nikodym の定理¹⁾によれば、

ニッの假説 P_0, P_1 に対しては $S_i \in \mathcal{B}$, 及び measurable な

函数 $f_i(w)$ ($w \in \Omega$) を選んで任意の $E \in \mathcal{B}$ に対して

$$1.1) \quad P_1(E) = P_0(E \setminus S_1) + \int_E f_1(w) dP_0(w)$$

と書くことが出来る。

このとき

1) Saks ; Theory of Integral

$$1.2) \quad Q_k = \{ \omega | f_i(\omega) \geq k \} \xrightarrow{\sim} S,$$

とおくとき $Q' = \{ Q_k \}_{k \geq 0}$ は空集合 Λ と共に一つの検定域系 Q を作る。

ここで P_0, P_1 及び f_3 に関する次の Condition of Continuity (C.C) と呼ばれる假定を設ける。

(C.C) $\left\{ \begin{array}{l} \text{任意の棄却域 } A (\in \mathcal{B}) \text{ は } P_i(A) \geq p_i \text{ には任意の} \\ p_i \text{ をとれば次の様な } A \text{ の部分集合 } B (\in \mathcal{B}) \text{ をふくむ} \\ : P_i(B) = p_i \quad (i = 0, 1) \end{array} \right.$

この假定 (C.C) より次の Lemmas が出来る。

Lemma (1.3)

任意の $\alpha (0 \leq \alpha \leq 1)$ (or $\beta, 0 \leq \beta \leq 1$) に対して, $B (\in \mathcal{B})$ が存在して棄却域 B の I-e.p. は α である (or B II-e.p. は β である)¹⁾

Lemma (1.4)²⁾

検定域系 Q の一つの棄却域 Q_k の I-e.p. を α とする。

I-e.p. α なるどんな棄却域 E の II-e.p. β は Q_k の II-e.p. よりも小さくはない。即ち, I-e.p. α なる棄却域のうちで II-e.p. の最小の棄却域は Q_k である。

[証明]³⁾ $\alpha = I(Q_k) = I(E)$ であるから 1.1) 及び 1.2)

より

$$\begin{aligned} II(E) - II(Q_k) &= P_i(\Omega - E) - P_i(\Omega - Q_k) \\ &= P_i(Q_k) - P_i(E) \end{aligned}$$

1) "B の I-e.p." "B の II-e.p." 2) Wilks; *The theory of statistical Inference* とは "B によって決定される検定の I-e.p."

3) $I(E), II(E)$ ハ E , I-e.p., II-e.p. を示す

"B によって決定される 検定の II-e.p." のことである。

$$= P_1(S_1) + \int_{Q_K} f_i dP_0 - P_1(S_1 \cap E) - \int_E f_i dP_0$$

$$= P_1(S_1 \cap E) + \int_{Q_K \cap E} f_i dP_0 - \int_{E \cap Q_K} f_i dP_0$$

1.2) より
 1.5) $\int_{Q_K \cap E} f_i dP_0 \geq k P_0(Q_K \cap E), \quad \int_{E \cap Q_K} f_i dP_0 \leq k P_0(E - Q_K)$

だから

$$\begin{aligned} II(E) - II(Q_K) &\geq k \{ P_0(Q_K \cap E) - P_0(E - Q_K) \} \\ &= k \{ P_0(Q_K) - P_0(E) \} = 0 \end{aligned}$$

$\therefore II(E) \geq II(Q_K)$

注意 (1.6) 1.5) の第二式に於て $P_0(E - Q_K) > 0$ ならば

$$\int_{E - Q_K} f_i dP_0 < k P_0(E - Q_K)$$

だから $II(E) - II(Q_K) > 0$

即ち

$$1.7) \quad P_0(E - Q_K) > 0 \text{ ならば } II(E) > II(Q_K)$$

定義ト) 同じ I-e.p. をもつ検定のうちで最小の II-e.p. をもつ検定を 最良検定 この場合の棄却域を 最良棄却域 と云ふ

Lemma (1:4) によつて $Q_K (I(Q_K) = \alpha)$ は α を I-e.p. をもつ最良棄却域である。

最良検定(或は最良棄却域)は unique ではないが互に equivalent である。

注意 (1.8) $I(Q_k) = A(k)$ なる函数は単調減少(m.d.f)でありすべての $k \geq 0$ に対して一意的に定義され左連続, $A(k) = 1$, 且 f_i が有界で $f_i \geq M$ ならば $M \geq k$ なる k に対しては $A(k) = 0$

ここで任意に與へられた実数 α ($0 \leq \alpha \leq 1$) を I-e.p. とする最良検定(或は最良棄却域)は存在するかを考へてみる

$\alpha = A(k) = I(Q_k)$ なら Q_k が最良棄却域であることを R_α とする

2)もし この様な k がなければ

$$\bigcap_{A(k) \leq \alpha} Q_k = Q^*$$

とすれば $Q^* \in \Omega'$ なる故 $Q^* = Q_k$ なる k があるから $I(Q^*) < \alpha$,

$$\bigcup_{A(k) < \alpha} Q_k = Q^{**}$$

とすれば $I(Q^{**}) \leq \alpha$ である. $I(Q^{**}) = \alpha$ ならば $Q^{**} = R_\alpha$ とする.

もし $I(Q^{**}) < \alpha$ ならば $\alpha < I(Q^*) = P(Q^*)$.

$$Q^* = Q_{k_1} \supset Q^{**}$$

$$P_0(Q^* - Q^{**}) > \alpha - P_0(Q^{**}) > 0$$

故に(C.C.)より $Q^{***} (\in B, C Q^* - Q^{**})$ が存在

$$\text{して } P_0(Q^{***}) = \alpha - P_0(Q^{**})$$

$$\text{そこで } Q^{**} \cup Q^{***} = R_\alpha \text{ とおくと}$$

$$Q^* \supset R_\alpha \supset Q^{**} \text{ 且 } I(R_\alpha) = \alpha$$

1) Q^{**} は B_0 属するとは $A(k_n) \rightarrow \alpha$ なる k_n の可附表番について考へれば明らかであらう.

この R_α が 最良棄却域となる。

何となれば $E (\leftarrow \beta, \alpha(E) = \alpha)$ を任意にとると lemma (1.4) の証明と全く同様に $\bar{I}(E) \geq \bar{I}(Q)$ で又注意 (1.6) と同じく

$$(1.9) \quad P_0(E - Q) > 0 \quad \text{ならば} \quad \bar{I}(E) > \bar{I}(Q_k)$$

故にすべての α について最良検定が定まり $\alpha_1 > \alpha > \alpha_2$ ならばその最良棄却域 $R_{\alpha_1} \supset R_\alpha \supset R_{\alpha_2}$ とることが出来る。ここで $\alpha = 1$ に対しては Ω , $\alpha = 0$ に対しては空集合 Λ を対応させる ($R_1 = \Omega$, $R_0 = \Lambda$)

こうして任意の数 $k \geq 0$ に対して作られた Q_k を要素としてもつ棄却域系 $Q = \{Q_k\}$ から任意の $\alpha (0 \leq \alpha \leq 1)$ を I-e.p. にもつ棄却域系 $R = \{R_\alpha\}$ を作ることが出来る。 R を Q の完備化と云ふ。

こうして完備化された棄却域系（検定系）の各要素に夫々、
II-e.p. $\bar{I}(R_\alpha)$ を対応させるときすべての $\alpha (0 \leq \alpha \leq 1)$ に対して β が定まるのは α の函数 $\beta(\alpha)$ で定義へ) により
過誤函数である。

他の棄却域系を完備化したものから I-e.p. α の函数として
過誤函数 $\beta_i(\alpha)$ を考へるととき常に

$$\beta(\alpha) \leq \beta_i(\alpha)$$

である。

定義ト) この様に或る一つの検定系 R_0 の過誤函数が他のいかなる検定系 R の過誤函数よりも格段で大きくならないならばこの R_0 を最良検定系（最良棄却域系）と名づける。

勿論、最良検定系は unique ではないがお互に equivalent である。

定理 1

(C.C) を満す帰無假説 P_0 及び対立假説 P_1 に対して一つの最良検定系を求める方法は次の通りである。

$\left\{ \begin{array}{l} P_1 \text{ を Radon-Nikodym の定理によって分解するときに} \\ \text{得られる。} \\ P_0 - \text{measure zero の集合 } S \text{ 及び } \beta - \text{measurable point function } f_1(\omega) \text{ をとり (1.2) によって得られ} \\ \text{る棄却域系の完備化が求めるものである。} \end{array} \right.$

注意 (1.10) 定理 1 によって得られる最良検定系はすべて equivalent である。

定義 (1.11) ニッの假説の組 (P_0, P_1) に対する最良検定系の過誤函数を (P_0, P_1) の検定力函数そのぐらふ（即ち過誤曲線）を検定力線と云ふ。
検定力線の画いた図表を過誤図表と云ふ。

§ 2. 検定力線の性質

上の § で定義された検定力線は極めて簡単な性質をもつものでそれを二の § で論じよう。

定理 II

検定力函数は $\alpha \neq 0$ なる限り一値函数で、
 $\alpha \neq 0$ 又は $\beta(\alpha) \neq 0$ なる限り、狭義の單調減少函数である。

[証明] 定理のはじめの部分は明らか

第二の部分を証明するために最良検定系 R 及びそれを定める P_0 -integrable function $f_1(w)$ を一つ定めておく。

$\alpha_1 > \alpha_2$ をとつて $R_{\alpha_1}, R_{\alpha_2}$ を α_1, α_2 に対応して R からとる。

$$(21) \quad \beta(\alpha_2) - \beta(\alpha_1) = P_1(R_{\alpha_1}) - P_1(R_{\alpha_2}) \\ = \int_{R_{\alpha_1} - R_{\alpha_2}} f_1(w) dP_0(w)$$

であるから $\sup_{w \in R_{\alpha_2}} f_1(w) = k$ とおくと

$$\beta(\alpha_2) - \beta(\alpha_1) \geq k P_0(R_{\alpha_1} - R_{\alpha_2})$$

ところが i) 假定によつて $P_0(R_{\alpha_1} - R_{\alpha_2}) = \alpha_1 - \alpha_2 > 0$ 。

且 ii) $k \neq 0$ 何となれば $k = 0$ ならば $\Omega - R_{\alpha_2} \rightarrow w$ は
るすべての w に対して $f_1(w) = 0$ 故に $P_1(\Omega - R_{\alpha_2}) = 0$
 $\therefore \beta(\alpha_2) = 0$ 之は條件に反するから

$$\beta(\alpha_2) - \beta(\alpha_1) > 0$$

$$\text{or} \quad \beta(\alpha_2) > \beta(\alpha_1)$$

定理 III

検定力函数は連続である（但 $\alpha \neq 0$ とする）

[証明] α_n を α_0 に單調に近づく減少列とし

$$\alpha_n = P_0(R_n), R_n \in R \text{ とする。}$$

$R_{n+1} \subset R_n$ だから $R_0 = \bigcap_{n=1}^{\infty} R_n$ とおくと $\alpha_0 = P_0(R_0)$

又 $\beta(\alpha_n) = \beta_n, \beta(\alpha_0) = \beta_0$ とすると $\beta_n \leq \beta_0$ である
から $\lim \beta_n \leq \beta_0$, 又 $\beta(R_0) = \lim \beta$ であるから

$\Pi(R_o) \leq \beta_o$ とこうがもし $\Pi(R_o) < \beta_o$ ならば $\beta_o = \beta(d_o)$ の定義に反する $\therefore \Pi(R_o) = \beta_o \quad \therefore \lim \beta_n = \beta_o$
故に右側連続。

次に $d'_n < d'_{n+1} \quad d'_n \rightarrow d_o$

$$\beta(d'_n) = \beta'_n, \beta(d_o) = \beta_o, d'_n = P_o(R'_n) \quad R'_n \in \mathbb{R}$$

$d_o = P_o(R_o) \quad R_o \in \mathbb{R}$ とする

$$R'_o = \bigcup_{n=1}^{\infty} R'_n \quad \text{とおくと} \quad P_o(R'_o) = d_o$$

$$\Pi(R'_o) - \Pi(R_o) = P_i(R_o) - P_i(R'_o) = \lim_{n \rightarrow \infty} (P_i(R_o) - P_i(R'_n))$$

$$R'_n \subset R_o \quad \text{だから} \quad = \lim_{n \rightarrow \infty} P_i(R_o - R'_n)$$

$$R'_n \text{ の外では } P_i \text{ は } P_o \text{ にに関して absolutely continuous だから} \quad) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{R_o - R'_n} f_i dP_o$$

$d_o \neq 0$ であるから充分大きな n に対しても $f'_n \neq 0$ 故に

$$\sup_{w \in R'_n} f_i(w) < \infty \quad \text{であるから之を } k \text{ とおくと}$$

$$\leq k \lim_{n \rightarrow \infty} P_o(R_o - R'_n)$$

$$= k \lim_{n \rightarrow \infty} (P_o(R_o) - P_o(R'_n))$$

$$= 0$$

$$\therefore \Pi(R'_o) \leq \Pi(R_o)$$

$$\text{又一方} \quad \beta_o \leq \beta'_n \quad \Pi(R'_o) = \lim \beta'_n$$

$$\therefore \Pi(R'_o) \geq \Pi(R_o)$$

$$\therefore \beta_o = \Pi(R'_o) = \lim \beta'_n$$

之は左側より連続であることを示す。

故に両側連続である。

[定理 IV] 検定力函数 $\beta(d)$ はすべての d ($d=0$ を除く)

で片側微係数 $\beta^+(\alpha), \beta^-(\alpha)$ が存在し

$$\beta^+(\alpha) = -\sup [k | \alpha < P_o([f_i \geq k] \cup S_i)]$$

$$\beta^-(\alpha) = -\inf [k | \alpha \geq P_o([f_i \geq k] \cup S_i)]$$

[證明] 1) $\alpha_n > \alpha_{n+1} \quad \alpha_n \rightarrow \alpha_0 (\alpha_0 \neq 0)$
 $\alpha_n = P_o(R_n), \alpha_0 = P_o(R_0) \quad (R_n, R_0 \in \mathbb{R})$ とすると
 $R_n \supset R_0$ で

$$(2.2) \quad \frac{\beta(\alpha_n) - \beta(\alpha_0)}{\alpha_n - \alpha_0} = -\frac{P_i(R_n) - P_i(R_0)}{P_o(R_n) - P_o(R_0)} = -\frac{P_i(R_n - R_0)}{P_o(R_n - R_0)}$$

$$= -\frac{\int_{R_n - R_0} f_i dP_o}{P_o(R_n - R_0)}$$

そして $\inf_{w \in R_n} f_i(w) = k_n \quad \sup_{w \in R_0} f_i(w) = k_0$ とすると

$\alpha_0 \neq 0$ であるから $k_0 < \infty$ であり 又定義より $k_n \leq k_{n+1} \leq \dots \leq k_0 < \infty$ であるから

$$\lim_{n \rightarrow \infty} k_n = k'_0 \leq k_0$$

今もし $k_0 > k'_0$ とすると $k_0 > k' > k'_0$ なる k' をとり

$$Q_{k'} = [f \geq k'] \cup S_i, \quad Q_{k'_0} = [f \geq k'_0] \cup S_i$$

とすると $R_0 \subset Q_{k'_0} \subset Q_{k'} \subset R_n$

$$\therefore \bigcap_{n=1}^{\infty} R_n \supset Q_{k'} \supset Q_{k'_0} \supset R_0$$

$$\text{又 } \lim_{n \rightarrow \infty} P_o(R_n) = P_o(R_0)$$

であるから $P_o(Q_{k'}) = P_o(Q_{k'_0}) = P_o(R_0) = \alpha_0$

$k_0 > k' > k'_0$ なるどんな k' に対しても $P_0(Q_{k'_0}) = \alpha_0$ であるから $P_0(Q_{k'_0}) = \alpha_0$ 故にはじめから R_0 を $Q_{k'_0}$ にとれば $R_0 = k'_0$ 故に $k_n \rightarrow k_0$ としても一般性は失はない。

$$\text{さて } k_n P_0(R_n - R_0) \leq \int_{R_n - R_0} f_1(w) dP_0 \leq k_0 P_0(R_n - R_0)$$

であるから (2.2) より

$$-k_n \geq \frac{\beta(\alpha_n) - \beta(\alpha_0)}{\alpha_n - \alpha_0} \geq -k_0$$

故に $n \rightarrow \infty$ のとき極限があつて

$$(2.3) \quad \lim \frac{\beta(\alpha_n) - \beta(\alpha_0)}{\alpha_n - \alpha_0} = -k_0 = -\sup_{w \in R_0} f_1(w)$$

$$\text{□) } \sup_{w \in R_0} f_1(w) = \sup [k | \alpha < P_0([f_1 \geq k] \cup S_1)]$$

なつことは R_0 の作り方 (1) の部分にある! より明らかであらう。

八) 左側からの微係数 $\beta^-(\alpha)$ に関するても全く同様であつて $\alpha_n < \alpha_{n+1} < \dots \rightarrow \alpha_0$ $\alpha_n = P_0(R_n)$

$R_n \in \bar{R}_0$ として $\alpha_0 = P_0(R_0)$ なる $R_0 (\in \bar{R})$ のうちもつとも小さなもの (or $\cap R_0$) を R_0 とすると

$$\lim \frac{\beta(\alpha_n) - \beta(\alpha_0)}{\alpha_n - \alpha_0} = \inf_{w \in R_0} f_1(w)$$

であつて之から証明出来る。

注意 (2.5) 左側微係数及び右側微係数は $\alpha = 0$ なる点以外のすべての点で存在し且々單調増加であるからその導函数は

高々可附番箇の不連續点を持つことがわかる。故にその導函数を知れば検定力函数 $\beta(\alpha)$ は決定出来る。

§ 3. II-e.p. を定めて I-e.p. を最小にするときの過誤函数は検定力函数と一致する

§ 2. では I-e.p. を一定にしておいて II-e.p. を最小にする検定域系の存在及びその過誤函数（検定力函数）の性質を考へたが本 § では II-e.p. を定めて I-e.p. を最小にする検定域の存在及び II-e.p. を選へたときに生ずる最小の I-e.p. は又一つの一意的な函数で前 § の検定力曲線と全く一致することを述べる。

この 2 つに関して次の lemma (1.4) に相当することを注意しておかなければならぬ。

Radon-Nikodym の定理により P_i -measure zero の集合 S_0 及び P_i integral f_0 をとって

$$(3.1) \quad P_o(E) = P_o(E \setminus S_0) + \int_E f_0(\omega) dP_i(\omega) \quad \text{for all } E \in \mathcal{B}$$

とすることが出来るが $U_k = [\omega \mid f_0(\omega) \geq k]$ を II-e.p. $P_i(\Omega - U_k) = \alpha$ なる棄却域としたとき同じ II-e.p. α をもつ他の棄却域 U' たり I-e.p. は大きくなり 即ち

$$P_o(U_k) \leq P_o(U')$$

このことから他の如何なる過誤函数より小さな値をとる過誤函数をもつ検定系はこの様な U_k より作られることがわかつた

そこで前々の函数 $f_i(\omega)$ を利用して次の様な函数を作つてみる。

Lemma (3.2)

$$f_0(\omega) = \begin{cases} \sup_{f_i(\omega) < k} \frac{1}{k} & \omega \in \bigcup_{k \neq 0} Q_k - S_1 \\ k \neq 0 & \text{但: } Q_k = [\omega | f_i(\omega) \geq k] \cup S_1 \\ 0 & \omega \in S_1 \cup S_0 \quad S_0 = \Omega - \bigcup_{k \neq 0} Q_k \end{cases}$$

とすると $P_i(S_0) = 0$ で f_0 は P_i integrable function で 任意の E ($\in \mathcal{B}$) に対して

$$(3.3) \quad P_0(E) = P_0(E \cap S_0) + \int_E f_0(\omega) dP_i(\omega)$$

は Radon-Nikodym の分解になつてゐる。

[證明]: $k \neq 0$ に対して

$$(3.4) \quad U_{\frac{1}{k}} = \Omega - Q_k$$

とおくとき $f_i(\omega) < k$ for $\omega \in U_{\frac{1}{k}} - S_0$
であるから

$$P_0(U_{\frac{1}{k}}) \leq \frac{1}{k} P_i(U_{\frac{1}{k}})$$

$$\times \quad P_0(Q_k) \leq \frac{1}{k} P_i(Q_k)$$

$$\times \quad P_0(Q_k - Q_{k'}) \leq \frac{1}{k} P_i(Q_k - Q_{k'}) \quad 0 < k < k'$$

且 $f_i(\omega)$ は \mathcal{B} -measurable function なことは $f_i(\omega)$ の同じ性質から明らかだから積分

$$\int_{Q_k} f_i(\omega) dP_i(\omega)$$

$$\int_{Q_k - Q_{k'}} f_0 dP_1 \geq \frac{1}{k} P_1(Q_k - Q_{k'}) \quad 0 < k < k''$$

同様にして $E \in \mathcal{B}$ ならば

$$\begin{aligned} & |P_0(E \cap (Q_k - Q_{k'})) - \int_{(Q_k - Q_{k'}) \cap E} f_0 dP_1| \\ & \leq \left| \frac{1}{k} P_1(E \cap (Q_k - Q_{k'})) - \frac{1}{k'} P_1(E \cap (Q_k - Q_{k'})) \right| \\ & = \left| \frac{1}{k} - \frac{1}{k'} \right| P_1(E \cap (Q_k - Q_{k'})). \end{aligned}$$

$\frac{1}{k} - \frac{1}{k'} < \varepsilon$ なる如く k, k' をとると $\varepsilon \leq \varepsilon P_1(E \cap (Q_k - Q_{k'}))$
 $\Omega - S_0 = \bigcup_{k, k'} (Q_k - Q_{k'})$ であるから、両辺を夫々加へ
 ると

$$|P_0(E \cap (\Omega - S_0)) - \int_{E \cap (\Omega - S_0)} f_0 dP_1| \leq \varepsilon P_1(E \cap (\Omega - S_0)) \leq \varepsilon$$

$\varepsilon \rightarrow 0$ とすると

$$P_0(E \cap (\Omega - S_0)) = \int_{E \cap (\Omega - S_0)} f_0(\omega) dP_1(\omega)$$

$$P_1(S_0) = 0 \text{ だから } P_0(E \cap (\Omega - S_0)) = \int_E f_0(\omega) dP_1(\omega)$$

$$\text{故に } P_0(E) = P_0(E \cap S_0) + P_0(E \cap (\Omega - S_0))$$

$$= P_0(E \cap S_0) + \int_E f_0 dP_0$$

勿論 $P_0(E \cap S_0)$ は Singular (P_1) である。(*q.e.d.*)

以上の lemma (3.2) より $\{U_{\frac{1}{k}}\}$ $k \neq 0$ は一つの棄却域系である。そしてこの過誤曲線は $\{Q_k\}$ の過誤曲線と全く一致するから棄却域系としては equivalent である。故にこの檢

定系を完備化して連續的な過誤曲線を作るとときは全く検定力曲線と一致する。なほ検定系を完備化する際には §.2 で作られた検定系をそのまま用ひることが出来るから以後の議論ではいつれの場合でも一つの検定系を定めておく。

以上のことを次に定理としてのべておく。

定理 V

第二種の過誤の危険率を定めて第一種の過誤の危険率を最小にする様な検定系 (equivalentを無視して) は一つあり、唯一つにかぎるが、それは第一種の過誤の危険率を定めて第二種の過誤の危険率を最小にする検定系と同じである。即ちその時の過誤曲線は検定力曲線である。

注意 (3.5) 以上でわかつた様に I-e.p. α , II-e.p. β の検定力曲線がわかつておれば、與へられた α に対して β の最小の限界或は逆に與へられた β に対して α のとり得る最小の限界がわかつばかりでなく $\alpha + \beta$ を最小にする棄却域或は α と β とに夫々加重した割合に重視するときの棄却域等がもとめられる。くわしい利用法は §.7 で述べるであらう。

§ 4. 獨立な実験を行へば行ふほど過誤の危険率は小さくなる

今迄は唯一の実験によって検定を行ふ場合の検定力の問題を議論して來たのであるがこの章では次の non-trivial condition (N.T.) と呼ばれる簡単な條件を入れることによつて独立な実験ならば実験回数を多くすればするほど過誤をおかす危険率が減つて來ることを述べよう。

(N.T.) P_0 と P_1 との検定力函数は $\alpha + \beta = 1$ ではない
或は

すべての E ($\in \mathcal{B}$) に対して常に $P_0(E) \equiv P_1(E)$
ではない

上の條件 N.T. のもとに論するに先立って抽象空間 $(\Omega, \mathcal{B}, P_i)$ ($i = 0, 1$) についての Fubini の定理を用ひることを注意しなければならない。そのためには次の二連の定義を行ふ必要がある。

Ω の任意の二つの要素 w_1, w_2 の組 (w_1, w_2) の全体を，
product space $\Omega^{(2)}$ と云ひ \mathcal{B} の任意の二つの要素 A, B
の夫々の要素 $(w_1 \in A, w_2 \in B)$ の組 (w_1, w_2) を $A \times B$
と云ひその全体の有限箇の和のなす有限加法体を引くと最小の
 \mathcal{B} のel集合を $\mathcal{B}^{(2)}$ とし $\mathcal{B}^{(2)}$ の上の完全加法集合函数 $P_i^{(2)}$ が
あって $P_i^{(2)}(A \times B) = P_i(A)P_i(B)$ ($i = 0, 1$) を満足させるこ
とが出来る。¹⁾

こうして作られた $(\Omega^{(2)}, \mathcal{B}^{(2)})$ を独立な二回の実験の population と云ふ。

独立な二回の実験の母集団の P_0 から作られた $P_0^{(2)}$ を帰無假設。
該 P_1 から作られた $P_1^{(2)}$ を対立假設とするときに出来る検定力
函数を $\beta^{(2)}(\alpha)$ とし独立な二回の実験における検定力函数その
曲線を同じく検定力曲線と云ふ。それに対して $(\Omega, \mathcal{B}, P_0)$,
 $(\Omega, \mathcal{B}, P_1)$ を帰無假設，対立假設とする検定力曲線を單一
な実験における検定力曲線と云ふ。之の函数を $\beta(\alpha)$ とする
とき

$$\beta^{(2)}(\alpha) \leq \beta(\alpha),$$

- 1). 河田敬義 リーマン式積分とルベック式積分 (数物
誌 Vol. 16, No. 7, p. 308 定理 2, 1)

何となれば Ω における I-e.p. α なる棄却域 ($R\alpha$) R_α をとり又 $\Omega^{(2)}$ に於ても最良棄却域 $R^{(2)}$ を定めてその中から I-e.p. α なる $R_\alpha^{(2)}$ をとる

$$P_0^{(2)}(R_\alpha \times \Omega) = P_0^{(2)}(R_\alpha^{(2)}) = \alpha \text{ であるから}$$

I-e.p. は

$$(4.1) \quad \Pi(R_\alpha \times \Omega) \geq \Pi(R_\alpha^{(2)})$$

注意 (1.6) によつて

$$(4.2) \quad \left\{ \begin{array}{l} P_0^{(2)}((R_\alpha \times \Omega) - R_\alpha^{(2)}) > 0 \text{ ならば} \\ \Pi(R_\alpha \times \Omega) > \Pi(R_\alpha^{(2)}) \end{array} \right.$$

である。

ところが $P_1(R_\alpha) = P_1^{(2)}(R_\alpha \times \Omega)$ であるから

$$(4.3) \quad \left\{ \begin{array}{l} \Pi(R_\alpha) \geq \Pi(R_\alpha^{(2)}) \\ \text{且つ } P_0^{(2)}((R_\alpha \times \Omega) - R_\alpha^{(2)}) > 0 \text{ ならば} \\ \Pi(R_\alpha) > \Pi(R_\alpha^{(2)}) \end{array} \right.$$

次に、この $P_0^{(2)}((R_\alpha \times \Omega) - R_\alpha^{(2)}) > 0$ の外の條件で
 $\Pi(R_\alpha) > \Pi(R_\alpha^{(2)})$ となる場合

を問題にするのであるがそのためには次の lemma を述べておく

lemma (4.4) Ω における P_1 が P_0 に関する

$$P_1(E) = P_1(E \cap S_1) + \int_E f_1(\omega) dP_0(\omega)$$

と Radon-Nikodym の分解がなされるとす、 $\Omega^{(2)}$ に於て $P_1^{(2)}$ は $P_0^{(2)}$ によって

$$(4.5) \quad P_i^{(2)}(E^{(2)}) = P_i^{(2)}(S_i^{(2)} \cap E^{(2)}) + \int_{E^{(2)}} f_i(\omega) f_i(v) dP_o^{(2)}(\omega, v), \\ (E^{(2)} \in \mathcal{B})$$

但 $S_i^{(2)} = (\Omega \times S_i) \cup (S_i \times \Omega)$

と Random-Nikodym 分解される。

(証明) $C(\omega, v)$ を $E^{(2)}$ の characteristic function とするとき

$$P_i^{(2)}(E^{(2)}) = \int_{\Omega^{(2)}} C(\omega, v) dP_i^{(2)}(\omega, v)$$

であるから Fubini の定理¹⁾ によつて

$$(4.6) \quad P_i^{(2)}(E^{(2)}) = \int_{\Omega} \int_{\Omega} C(\omega, v) dP_i(\omega) dP_i(v)$$

Change of measure²⁾ によつて

$$(4.7) \quad \int_{\Omega} C(\omega, v) dP_i(\omega) = \int_{\Omega} C(\omega, v) f_i(\omega) dP_o(\omega) + \int_{S_i} C(\omega, v) dP_i(v)$$

$$(4.8) \quad \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} C(\omega, v) f_i(\omega) dP_o(\omega) \right) dP_i(v)$$

$$= \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} C(\omega, v) dP_i(v) \right) f_i(\omega) dP_o(\omega)$$

$$= \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} C(\omega, v) f_i(v) dP_o(v) + \int_{S_i} C(\omega, v) dP_i(v) \right) f_i(\omega) dP_o(\omega)$$

$$= \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} C(\omega, v) f_i(v) dP_o(v) \right) dP_o(\omega)$$

$$+ \int_{\Omega} \left(\int_{S_i} C(\omega, v) dP_i(v) \right) f_i(\omega) dP_o(\omega)$$

1) 今河田 ibid (数物誌 Vol. 16 No. 7, 322頁, 定理 5.9)

2) S. Saks: Theory of the Integral P. 37

又 Fubini の定理により

$$(4.9) \quad \int_{\Omega} \left(\int_{S_1} C(\omega, v) dP_1(\omega) \right) dP_1(v)$$

$$= \int_{(\Omega \times S_1) \cap E^{(2)}} dP_1^{(2)}(\omega, v) = P_1^{(2)}((\Omega \times S_1) \cap E^{(2)})$$

$$(4.10) \quad \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} C(\omega, v) f_1(\omega) f_1(v) dP_0(v) \right) dP_0(\omega)$$

$$= \int_{E^{(2)}} f_1(\omega) f_1(v) dP_0^{(2)}(\omega, v)$$

change of measure はよ)

$$(4.11) \quad \int_{\Omega} \left(\int_{S_1} C(\omega, v) dP_1(v) \right) f_1(\omega) dP_0(\omega)$$

$$= \int_{\Omega} \left(\int_{S_1} C(\omega, v) dP_1(v) \right) dP_1(\omega) - \int_{\Omega} \left(\int_{S_1} C(\omega, v) dP_1(v) \right) dP_1(\omega)$$

$$= P_1^{(2)}((\Omega \times S_1) \cap E) - P_1^{(2)}((S_1 \times S_1) \cap E)$$

(4.6) — (4.11) から (4.4) がわかり Lemma (4.4) が証明された。

Lemma (4.4) によって定まる函数 $f_1(\omega) f_1(v)$ を利用して最良検定系 $\bar{R}^{(2)}$ を作り、この $\bar{R}^{(2)}$ の I-e.p.d なる最良棄却域を $R_\alpha^{(2)}$ とする。

この場合

$$\alpha = I(R_\alpha) = P_0(R_\alpha) = P_0^{(2)}(R_\alpha \times \Omega) = P_0^{(2)}(R_\alpha^{(2)}) = I(R_\alpha^{(2)})$$

$$\text{而且 } II(R_\alpha \times \Omega) \geq II(R_\alpha^{(2)}), \quad P_1^{(2)}(R_\alpha \times \Omega) = P_1(R_\alpha)$$

$$\text{であるから } P_1^{(2)}(R_\alpha \times \Omega) \leq P_1^{(2)}(R_\alpha^{(2)}), \quad II(R_\alpha) = II(R_\alpha^{(2)}),$$

そこで $0 < \alpha$ として

$$(R_\alpha \times \Omega) - R_\alpha^{(2)} = \sum_1, \quad R_\alpha^{(2)} - (R_\alpha \times \Omega) = \sum_\alpha$$

$$\text{とおくと } P_0^{(2)}(\sum_1) = P_0^{(2)}(\sum_2)$$

$$P_1^{(2)}(\sum_1) \leq P_1^{(2)}(\sum_2)$$

そして $P_1^{(2)}(\sum_1) < P_1^{(2)}(\sum_2)$ は $\mathbb{I}(R_\alpha) > \mathbb{I}(R_\alpha^{(2)})$ の必要条件である。

次の定義は後の Lemma 12 とつて補助的なものである

定義 (4.12) Ω の上の measurable (P) 画数 $f(\omega)$ 及び ($B \ni$) A に對して P -ess. sup. $f(\omega)$ (A における $f(\omega)$ の P -essential supremum) とは $P[\omega | f(\omega)^A \geq k, \omega \in A] > 0$ なる k の上限であり、
 P -ess. $\underset{A}{\sup} f(\omega) > 0$ (A における $f(\omega)$ の P -essential infimum) とは $P[\omega | f(\omega) \leq k, \omega \in A] > 0$ なる k の下限である。

簡単にするため本 § では次の記号を用ひよう ($\alpha > 0$)

$$(4.13) \left\{ \begin{array}{l} P_0^{(2)} - \text{ess. sup. } f_i(\omega) f_i(v) = K \quad P_0^{(2)} - \text{ess. inf. } f_i(\omega) f_i(v) = K' \quad ^{(1)} \\ \Omega^{(2)} - R_\alpha^{(2)} \\ P_0 - \text{ess. sup. } f_i(\omega) = s \quad P_0^{(2)} - \text{ess. inf. } f_i(\omega) = i \\ \Omega \end{array} \right.$$

lemma (4.14) $P_0^{(2)}(\sum) \neq 0$ ならば

$$1) \quad P_0^{(2)} - \text{ess. inf. } f_i(\omega) f_i(v) = P_0^{(2)} - \text{ess. inf. } f_i(\omega) f_i(v) \\ \sum_1 \quad R_\alpha \times \Omega$$

$$1) \quad \alpha > 0 \text{ より } K' < \infty \text{ 従って } K < K' < \infty$$

$$\text{口) } P_0^{(2)} \text{- ess. sup. } f_i(\omega) f_i(v) = P_0^{(2)} \text{- ess. sup. } f_i(\omega) f_i(v)_{\sum_1} \quad (\Omega - R_d) \times \Omega$$

(證明) イ) 左辺 \geq 右辺は明らかである
もし、左辺 $>$ 右辺ならば

$$R_d \times \Omega \supset A, \quad A \cap \sum_1 = \emptyset, \quad P(A) > 0$$

且 $f_i(\omega) f_i(v) \leq \text{左辺} \quad \text{on } A$

なる A がある。故に $A \subset \Omega - R_d^{(2)}$ とは矛盾である。
口) 12についても同様に證明される。

lemma (4.15) $P_0^{(2)}(\sum_1) \neq 0$ ならば $\text{II}(R_d) > \text{II}(R_d^{(2)})$
即ち $P_1^{(2)}(\sum_1) \leq P_1^{(2)}(\sum_2)$ なるための必要充分條件は(4.13)
の K, K' 12について

$$(4.15.1) \quad P_0 \text{- ess. sup. } f_i(\omega) f_i(v) > K' \text{ or } K > P_0 \text{- ess. sup. } f_i(\omega) f_i(v)_{\sum_2}$$

(證明) $P_0^{(2)}(\sum_1) = P_0^{(2)}(\sum_2)$ 及び $(\omega_1, v_1) \in \sum_1$,
 $(\omega_2, v_2) \in \sum_2$ 12に対して

$$f_i(\omega_1) f_i(v_1) \leq K \leq K' \leq f_i(\omega_2) f_i(v_2)$$

almost everywhere (P_0)

であるから明らかである。

lemma (4.16) $\text{II}(R_d) > \text{II}(R_d^{(2)})$ なるための必要充分條件は $P_0 \text{- ess. sup. } f_i(\omega) > 0$ で且次の三つのいづれか
 $\Omega - R_d$

である。

- i) $P_i(S_i) > 0$
- ii) $S = \infty$
- iii) $i = 0$

或は iv) $\infty > s > i > 0$, $P_i(S_1) = 0$ ならば

$$(4.17) \quad \frac{K}{i} P_0 - \text{ess. inf. } f_i(\omega) \text{ or } P_0 - \text{ess. sup. } f_i(\omega) > \frac{K'}{\delta}$$

(證明) 必要性 $P_0 - \text{ess. sup. } f_i(\omega) = k = 0$ ならば

すべての $A \subset \Omega - R_\alpha$ に対して $P_i(A) = 0$ であるから

$$P_i^{(2)}(\Sigma_2) = 0 \therefore P_i^{(2)}(\Sigma_1) = P_i^{(2)}(\Sigma_2).$$

故に $k > 0$ でなければならない。故に

$$k > 0, \quad P_i(S_1) = 0, \quad \infty > s \geq i > 0$$

なるとき (4.17) を証明すればよい。即ち (4.15.1) の前半の不等式より (4.17) の後半の不等式を, (4.15.1) の後半の不等式より (4.17) の前半の不等式を証すればよい。

(4.15.1) の前半より (4.17) の後半の不等式を出す:

$$P_0 - \text{ess. sup.}_{\Sigma_2} f_i(\omega) f_i(v) > K'$$

であるから $\Sigma_2 \cap A$, $P_0^{(2)}(A) > 0$, 且 $f_i(\omega) f_i(v) > K'$ on A なる $A (\in \mathcal{B}^{(2)})$ がある。ところが $k < \infty$ なることより, $K > \frac{K'}{\delta}$ でなければならない。残りの証明も全く同様に出来る。

充分性 i) $k > 0$ 且 $P_i(S_1) > 0$ とすると

$$P_i^{(2)}((\Omega - R_\alpha) \times S_1) > 0 \quad \text{且}$$

$$P_0^{(2)}((\Omega - R_\alpha) \times S_1) = 0 \quad \text{又 } (\Omega - R_\alpha) \times S_1 \subset S_1^{(2)} \subset R_\alpha^{(2)} \text{ で}$$

$$(\Omega - R_\alpha) \times ((\Omega - R_\alpha) \times S_1) = \emptyset \quad \text{より } (\Omega - R_\alpha) \times S_1 \subset \Sigma_2$$

$$\therefore P_i^{(2)}(\Sigma_2 \cap S_1^{(2)}) \geq P_i^{(2)}((\Omega - R_\alpha) \times S_1) > 0. \quad \text{此から}$$

$$P_i^{(2)}(\Sigma_1) < P_i^{(2)}(\Sigma_2) \quad \text{即ち } \mathbb{I}(R_\alpha) > \mathbb{I}(R_\alpha^{(2)})$$

ii) $k > 0$ 且 $s = \infty$, $k < \infty$ なら²⁾

$$P_0 - \text{ess. sup.}_{(\Omega - R_\alpha) \times \Omega} f_i(\omega) f_i(v) > K' \quad \text{で}$$

$$1) \quad \text{従って } \frac{s}{i} > \frac{K'}{K} \quad 2) \quad \text{又 } k > 0 \text{ より } k < \infty$$

あるから lemma (4.14) より $P_0^{(2)} - \text{ess. sup.}_{\Sigma_2} f_i(\omega) f_i(v) > K'$
 lemma (4.15) より $\Pi(R_d) > \Pi(R_d^{(2)})$

iii) $k > 0$ 且 $i = 0$ $P_0 - \text{ess. inf.}_{\Sigma_2} f_i(\omega) = k' < \infty$ ¹⁾
 より

$P_0^{(2)} - \text{ess. inf.}_{R_d \times \Omega} f_i(\omega) f_i(v) = 0$, lemma (4.14) より

$P_0^{(2)} - \text{ess. inf.}_{\Sigma_2} f_i(\omega) f_i(v) = 0$

又一方 $\delta > 0$ ²⁾ として一般性を失はないから

$P_0^{(2)} - \text{ess. sup.}_{(\Omega - R_d) \times \Omega} f_i(\omega) f_i(v) > 0$

$\therefore P_0^{(2)} - \text{ess. sup.}_{\Sigma_2} f_i(\omega) f_i(v) > 0$.

故に lemma (4.15) より $\Pi(R_d) > \Pi(R_d^{(2)})$

iv) $P_1(S_1) = 0$, $\infty > \delta > i > 0$ 且 (4.17) ならば

$P_0 - \text{ess. sup.}_{\Omega - R_d} f_i(\omega) > \frac{K'}{\delta}$ 及び $\delta < \infty$ より

$P_0^{(2)} - \text{ess. sup.}_{(\Omega - R_d) \times \Omega} f_i(\omega) f_i(v) > K'$, 故に

($\Omega - R_d$) $\times \Omega$ lemma (4.14) より $P_0^{(2)} - \text{ess. sup.}_{(\Omega - R_d) \times \Omega} f_i(\omega) f_i(v) > K'$
 又 (4.17) の後半の不等式についても同様に証明出来る
 (証)

lemma (4.16) は次に於て重要な働きをするから逆の立場
 から述べると次の様になる。

$\Pi(R_d) = \Pi(R_d^{(2)})$ なる場合は次の二つの場合だけである。

i) $P_0 - \text{ess. sup.}_{\Omega - R_d} f_i(\omega) = 0$. 即ち \mathbb{R} の検定力函数 $\beta(x) \equiv 0$
 $x > \alpha$ なる場合

ii) $P_1(S_1) = 0$, $S < \infty$, $i > 0$ で更に

$P_0 - \text{ess. inf.}_{R_d} f_i(\omega) \geq \frac{K}{2}$, $P_0 - \text{ess. sup.}_{\Omega - R_d} f_i(\omega) \leq \frac{K}{2}$
 なる場合

この ii) の場合が注意すべき場合であらう。

1) $\alpha \neq 0$ より $\alpha < \infty$, 2) $\alpha = 0$ のときは $P_1(S_1) > 0$ となり i) の場合となる。

従 lemma (4.16) の証明では $P_1(S_1) > 0$ の場合以外は $P_0^{(2)}(\Sigma_1) = P_0^{(2)}(\Sigma_2) > 0$ でなければならぬ。

併しこの条件は実は必然的に出て來るのである。何となれば必要性の証明では条件から明らかだから特に云はないが充分性の証明では次の様であるからである。ii) $S = \infty$ ならば

$$P_0^{(2)} - \text{ess. sup}_{(\Omega - R_d) \times \Omega} f_1(w) f_1(v) = \infty \text{ であり, } K < \infty \text{ であ}$$

ること、共に $P_0^{(2)}(\Sigma_2) > 0$ でなければならぬ。

iii) $i = 0$ とすれば $P_0^{(2)} - \text{ess. inf}_{R_d \times \Omega} f_i(w) f_i(v) = 0$
そこでもし $P_0^{(2)}(\Sigma_1) = 0$ とすれば

$S \neq 0$ より $R = 0$ でなければならぬ。此は条件に反する。iv) の場合は明らかに (4.17) の前半からは $P_0^{(2)}(\Sigma_1) = 0$ 、後半からは $P_0^{(2)}(\Sigma_2) = 0$ が出る。

次に $\Omega^{(n+1)} = \Omega^{(n)} \times \Omega$, $\mathcal{B}^{(n+1)} = \mathcal{B}^{(n)} \times \mathcal{B}$,

$$P_i^{(n+1)} = P_i^{(n)} \times P_i \quad (i = 0, 1)$$

として $(\Omega^{(n)}, \mathcal{B}^{(n)}, P_i^{(n)})$ を定義しこれを天々帰無假説及びそれに對立する假説として、その検定系

$$\mathbb{R}^{(n)} = \{ R_\alpha^{(n)} ; P_0^{(n)}(R_\alpha^{(n)}) = \alpha \}$$

及び検定力函数 $\beta^{(n)}(\alpha)$ を定める。

この際 lemma (4.4) に相当する次の Radon-Nikodym の分解

$$(4.18) \quad P_i^{(n)}(E^{(n)}) = P_i^{(n)}(E^{(n)} \cap S_i^{(n)}) + \int_{E^{(n)}} f_i(w_1) f_i(w_2) \cdots f_i(w_n) dP_0^{(n)}(w_1, w_2, \dots, w_n)$$

$$\text{ここで } E^{(n)} \in \mathcal{B}^{(n)}$$

$$S_i^{(n)} = \bigcup_{i=1}^n S_{i,i}, \quad S_{i,i} = \underbrace{\Omega \times \cdots \times \Omega}_{i \text{ 番目}} \times S \times \Omega \times \cdots \times \Omega$$

が成立するから $R_\alpha^{(n)}$ を $f_1(\omega_1) \cdots f_n(\omega_n)$ を利用して定めることが出来る。

すると、

$$(4.19) \quad \text{II}(R_\alpha^{(n)}) \geq \text{II}(R_\alpha^{(n+1)}), \quad \beta^{(n)}(\alpha) \geq \beta^{(n+1)}(\alpha) \quad (\alpha > 0)$$

が $n=1$ の場合と同様に証明出来るが、更に lemma (4.16) に相当する次の lemma が得られる。(証明略す)

lemma (4.20) $\text{II}(R_\alpha^{(n)}) > \text{II}(R_\alpha^{(n+1)})$ が成立するための必要条件は

$$P_0^{(n)} - \text{ess. sup}_{\Omega \cap R_\alpha^{(n)}} f_1(\omega_1) \cdots f_n(\omega_n) = K_n$$

$$P_0^{(n)} - \text{ess. inf}_{\Omega \cap R_\alpha^{(n)}} f_1(\omega_1) \cdots f_n(\omega_n) = K'_n$$

とおくとき、

$K_n > 0$ で且つ次の条件のいずれか一つである。

i) $P_i(S_i) > 0$, ii) $\delta = \infty$, iii) $i = 0$

iv) $\infty > \delta > i > 0$, " $P_i(S_i) >$ ならば"

$$(4.21) \quad \frac{K_{n+1}}{i} > K_n \quad \text{か} \quad \frac{K'_{n+1}}{\delta} < K_n$$

但し、 δ, i は (4.13) に於て定義された通りである
又、次の lemma も考へなければならぬ。

$$\text{lemma (4.22)} \quad \sum^{(n)} = (R_\alpha^{(n-1)} \times \Omega) - R_\alpha^{(n)}$$

とおくとき、

$$i) \quad \frac{\delta}{i} \frac{K_{n-1}}{K'_{n-1}} > 1 \quad \text{ならば} \quad \text{II}(R_\alpha^{(n-1)}) \geq \text{II}(R_\alpha^{(n)})$$

$$\text{ii) } \frac{\delta}{i} \frac{K_{n-1}}{K'_{n-1}} = 1 \text{ ならば } P_o^{(n)}(\sum_1^{(n)}) > 0 \text{ か } P_o^{(n)}(\sum_1^{(n)}) = 0$$

$$\text{iii) } \frac{\delta}{i} \frac{K_{n-1}}{K'_{n-1}} < 1 \text{ ならば } P_o^{(n)}(\sum_1^{(n)}) = 0$$

$$(\text{証明}) \quad P_o^{(n)} - \text{ess. sup.}_{\Omega^{(n-1)} \times R_d^{(n-1)} \times \Omega} f_1(\omega_1) f_2(\omega_2) \cdots f_n(\omega_n) = \delta \cdot K_{n-1}$$

$$P_o^{(n)} - \text{ess. inf.}_{R_d^{(n-1)} \times \Omega} f_1(\omega_1) f_2(\omega_2) \cdots f_n(\omega_n) = i \cdot K'_{n-1}$$

$$\text{であるから } \frac{\delta}{i} \frac{K_{n-1}}{K'_{n-1}} > 1 \text{ ならば } P_o^{(n)}(\sum_1^{(n)}) > 0$$

又 lemma (4.14) に相当することにより

$$P_i^{(n)}(\sum_1^{(n)}) < P_i^{(n)}(R_d^{(n-1)} \times (R_d^{(n-1)} \times \Omega))$$

$$\text{故に } \text{II}(R_d^{(n-1)}) > \text{II}(R_d^{(n)})$$

$$\text{iii) の場合は } P_o^{(n)}(\sum_1^{(n)}) = 0 \text{ は明らか}$$

$$\text{ある } n (\geq 2) \text{ 及び } d (> 0) \text{ で } \text{II}(R_d^{(n)}) = \text{II}(R_d^{(n-1)}) \neq 0$$

とすると $K_{n-1} > 0$ である。故に

$$\text{i) } P_o^{(n)}((R_d^{(n-1)} \times \Omega) - R_d^{(n)}) > 0 \text{ の場合は lemma (4.14)}$$

及の lemma (4.15) に相当することが云へるから

$$K_n = K'_{n-1} \text{ である。}$$

$$\text{又 } \frac{K_{n+1}}{i} \geq K_n \geq \frac{K'_{n+1}}{\delta} \text{ であり, } K_{n+1} < K'_{n+1} \text{ と}$$

$$\text{すると明らかに } \text{II}(R_d^{(n)}) > \text{II}(R_d^{(n+1)}), K_{n+1} = K'_{n+1} \text{ と}$$

すると $i < \delta^{-1}$ であるから

$$\frac{K_{n+1}}{i} > \frac{K'_{n+1}}{\delta}, \text{ 故に } \frac{K_{n+1}}{i} > K_n \text{ か}$$

$$\frac{K'_{n+1}}{\delta} < K_n \text{ かである。}$$

$$\text{i) } \text{II}(R_d^{(n)}) = \text{II}(R_d^{(n-1)}) \text{ であるから } P_i(S_1) = 0 \text{ であり, (N.I) より } i < \delta$$

故に, Lemma (4.20) より $\text{II}(R_\alpha^{(n)}) > \text{II}(R_\alpha^{(n+1)})$.

ii) $P_0^{(n)}((R_\alpha^{(n-1)} \times \Omega) - R_\alpha^{(n)}) = 0$ の場合は $s K_{n-1} = K_n$,
 $i K'_{n-1} = K'_n$ であるから

$$\frac{K_n}{K'_n} = \frac{s}{i} \frac{K_{n-1}}{K'_{n-1}}$$

$\text{II}(R_\alpha^{(n-1)}) = \text{II}(R_\alpha^{(n)})$ であるから $\frac{K_n}{K'_n} \leq 1$

又一方 $s > i$ であるから $n (\geq 1)$ に対して

$(\frac{s}{i})^r \frac{K_n}{K'_n} > 1$ となるから多くとも n 回目には

$\text{II}(R_\alpha^{(n'-1)}) > \text{II}(R_\alpha^{(n')}) (n < n' \leq n+r)$ となる.

以上のことまとめると

定理 VI

有限回の実験で, 対立假説 (P_0, P_1) を
検定するときの検定力函数 $\beta^{(n)}(\alpha)$ と
すると

$$\beta^{(n)}(\alpha) \geq \beta^{(n+1)}(\alpha) \quad (\alpha > 0)$$

でありもし

$$\beta^{(n)}(\alpha) = \beta^{(n+1)}(\alpha) \quad (\alpha > 0, \beta^{(n)}(\alpha) > 0)$$

であっても有限回の実験を附加すれば,

$$\beta^{(n)}(\alpha) > \beta^{(n+1)}(\alpha) \quad (n \leq n' \leq n+r)$$

となる。



5. 独立な実験を無限回行えば殆んど確実に真理を指摘 することが出来る。

前 § 12 から $\beta^{(n)}(\alpha)$ を決定したが、それは單調減少な函数列

$$\beta(\alpha) \geq \beta^{(2)}(\alpha) \geq \dots \geq \beta^{(m)}(\alpha) \geq \dots$$

をなすから、各点におけるその極限を $B(\alpha)$ とすると、この $B(\alpha)$ はいかなる性質をもつであらうか。

此を研究するため次の lemma を述べる。

Lemma (5.1) 貞函数 $\sqrt{f_1(\omega)}$ が integrable で且つ $f_1(\omega) \not\equiv 1$ ならば

$$(5.2) \quad p = \int_{\Omega} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0(\omega) < 1$$

$$(5.3) \quad p/\varepsilon \geq P_0(\omega | f_1(\omega) \geq \varepsilon^2) \\ \text{for all } \varepsilon > 0$$

(証明) Schwarz の定理¹⁾ により

$$\int_{\Omega} 1 \cdot \sqrt{f_1(\omega)} dP_0 \leq \sqrt{\int_{\Omega} f_1(\omega) dP_0} \cdot 1 = 1$$

且 $f_1(\omega) \equiv 1$ だから、等号は成立しない。

次に

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0 &= \int_{f_1(\omega) \geq \varepsilon^2} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0 + \int_{f_1(\omega) < \varepsilon^2} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0 \\ &\geq \int_{f_1(\omega) \geq \varepsilon^2} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0 \geq \varepsilon P_0(f_1(\omega) \geq \varepsilon^2) \end{aligned}$$

1) 吉田：線型作用素 P. 110

measure space $(\Omega, \mathcal{B}, P_i)$ に於て、

$$\Omega^\infty = \{(w_1, w_2, \dots, w_n, \dots)\}$$

を作りその上の totally additive family を

$$\{A_i \in \mathcal{B}, A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n, n=1,2,3,\dots\}$$

をふくむ最小の totally additive set family とし此を

$$\mathcal{B}^\infty, \text{又 } P_i^\infty(A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n) = P_i(A_1)P_i(A_2) \dots P_i(A_n)$$

として之を \mathcal{B}^∞ に擴張するとさーつの measure space
 $(\Omega^\infty, \mathcal{B}^\infty, P_i^\infty)$ が得られる。^{2*}

このとき、次の lemma が得られる ($i = 0, 1$)

lemma (5.4)

i) $S_{i,n} = (\omega = (w_1, w_2, \dots, w_n, \dots) \text{ の第 } n \text{ 番目の座標 } w_n \text{ だけが } S_i \text{ に属し他は } \Omega \text{ の任意の要素である } \omega \text{ の集合})$

$$f_{i,n}(\omega) = f_i(w_n), \quad \omega = (w_1, w_2, \dots, w_n, \dots)$$

$$P_{i,n}(E)$$

$$= P_i^\infty(E \cap S_{i,n}) + \int_E f_{i,n}(\omega) dP_i^\infty(\omega) \quad \text{for all } E \in \mathcal{B}^\infty$$

とおくとき $P_{i,n}(E)$ は totally additive set function (\mathcal{B}^∞) であり $P_{i,n}(\Omega^\infty) = 1$ である。

猶又 $(\Omega^\infty, \mathcal{B}^\infty)$ で P_0^∞ を帰無假設、 P_1^∞ を対立假設とする検定力函数は (Ω, \mathcal{B}) における (P_0, P_1) の検定力函数に一致する。

$$ii) S_{i,n}^* = \bigcup_{i=1}^n S_{i,i}$$

$$f_{i,n}^*(\omega) = \prod_{i=1}^n f_{i,i}(\omega)$$

$$P_{i,n}^*(E) = P_i^\infty(E \cap S_{i,n}^*) + \int_E f_{i,n}^*(\omega) dP_i^\infty(\omega) \quad \text{for all } E \in \mathcal{B}^\infty$$

1)

とおくとき $P_{1,n}^*(E)$ も又 totally additive set function (\mathcal{B}^∞) であり, $P_{1,n}^*(\Omega^\infty) = 1$ である。

この場合にも $(P_0^\infty, P_{1,n}^*)$ の検定力函数は $(\Omega^{(n)}, \mathcal{B}^{(n)})$ 上における $(P_0^{(n)}, P_1^{(n)})$ の検定力函数 $\beta^{(n)}(\alpha)$ と一致する。

(証明) i), $P_{1,n}(E)$ は totally additive (\mathcal{B}^∞) であることは明らかである。又

$$P_1^\infty(\Omega^\infty \setminus S_{1,n}) = P_1^\infty(S_{1,n}) = P_1(S_1)$$

$$\int_{\Omega^\infty} f_{1,n}(w) dP_1^\infty(w) = \int_0^\infty k dP_1^\infty(Q_k^\infty) \text{ である。}$$

ここで $Q_k^\infty = [\omega | f_{1,n}(\omega) \geq k]$ 。これは n 番目の座標だけが $Q_k = [\omega_n | f_1(\omega_n) > k, \omega_n \in \Omega]$ に入り他は制限のない集合である。故に $P_1^\infty(Q_k^\infty) = P_1(Q_k)$ 。従って

$$\int_0^\infty k dP_1^\infty(Q_k^\infty) = \int_0^\infty k dP_1(Q_k) = \int_{\Omega} f_1(w) dP_1(w).$$

これから明らかに $P_{1,n}(\Omega^\infty) = 1$ である。

次に $R_{d,n} = (\omega = (\omega_1, \omega_2, \dots))$ の第 n 番目の座標だけが R_d に入り、他の座標には制限はない集合)

とすると $\{R_{d,n}\}$ は一つの検定域を作る。

所が, $P_0^\infty(R_{d,n}) = P_0(R_d)$ であり

$$\begin{aligned} P_{1,n}(R_{d,n}) &= P_1^\infty(R_{d,n} \setminus S_{1,n}) + \int_{R_{d,n}} f_1 f_n(w) dP_1^\infty(w) \\ &= P_1^\infty(S_{1,n}) + \int_{R_d} f_1(w) dP_1(w) \\ &= P_1(S_1) + \int_{R_d} f_1(w) dP_1(w) = P_1(R_d) \text{ である。} \end{aligned}$$

故に、従って $\mathbb{I}(R_d) = \mathbb{I}(R_{d,n})$ であるから lemma の

i) は証明せられる。

ii) も同様である。

Lemma (5.5) $f_{1,n}(\omega_i) = f_1(\omega)$, $\omega = (\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n)$

とおくとき

$$(5.9) \quad P_0^\infty(f_{1,1}(\omega) f_{1,2}(\omega) \cdots f_{1,n}(\omega) \geq \varepsilon^2) \leq \frac{p^n}{\varepsilon}$$

である。ここで p は (5.2) によって定まるものである。

(証明)

$$(5.11) \quad \int_{\Omega^\infty} \sqrt{f_{1,1}(\omega) f_{1,2}(\omega) \cdots f_{1,n}(\omega)} dP_0^\infty(\omega) \\ = \left(\int_{\Omega} \sqrt{f_1(\omega)} dP_0(\omega) \right)^n.$$

が書かれれば Lemma (5.1) から (5.8) は明らかである。
(5.11) は ω_1, ω_2 の函数 $\varphi(\omega_1), \psi(\omega_2)$ に関して

$$\int_{\Omega^\infty} \varphi(\omega_1) \psi(\omega_2) dP_0^\infty(\omega) = \int_{\Omega} \varphi(\omega) dP_0(\omega) \cdot \int_{\Omega} \psi(\omega) dP_0(\omega)$$

なることを示せばよい。

$$Q_\lambda^\infty = \{\omega \mid \varphi(\omega_1) \psi(\omega_2) \geq \lambda, \omega \in \Omega^\infty\},$$
$$Q_\lambda^{(2)} = \{(\omega_1, \omega_2) \mid \varphi(\omega_1) \psi(\omega_2) \geq \lambda\}$$

} とすると

$$Q_\lambda^\infty = Q_\lambda^{(2)} \times \Omega \times \Omega \times \cdots \quad \text{且} \quad P_0^\infty(Q_\lambda^\infty) = P_0^{(2)}(Q_\lambda^{(2)})$$

であるから

$$\int_{\Omega^\infty} \varphi(\omega_1) \psi(\omega_2) dP_0^\infty(\omega) = \int_0^\infty \lambda dP_0^\infty(Q_\lambda^\infty) = \int_0^\infty \lambda dP_0^{(2)}(Q_\lambda^{(2)}) \\ = \int_{\Omega^{(2)}} \varphi(\omega_1) \psi(\omega_2) dP_0^{(2)}(\omega_1, \omega_2)$$

$$\text{Fubini の定理により} = \int_{\Omega} \varphi(\omega) dP_0 \cdot \int_{\Omega} \psi(\omega) dP_0(\omega)$$

定理 VII

$(P_0^{(n)}, P_1^{(n)})$ の検定力函数 $\beta^{(n)}(\alpha)$ は α を定めれば $(\alpha > 0)$, $\beta^{(n)}(\alpha)$ は単調に小さくなり $n \rightarrow \infty$ の極限は $\beta^{(n)}(\alpha) \rightarrow 0$ ($\alpha > 0$)

(證明) $\lim_{n \rightarrow \infty} \beta^{(n)}(\alpha) \geq \varepsilon^2 (1-\alpha) > 0$ とすると
 $(0 < \alpha < 1)$

$$\inf_{R_\alpha} f_1(\omega_1) - \dots - f_1(\omega_n) = k_n \text{ とおけば}$$

$$P_0^{(n)}(f_1(\omega_1), f_1(\omega_2), \dots, f_1(\omega_n) \geq k_n) = \alpha$$

であるから $P_0^{(\infty)}(f_1(\omega_1), \dots, f_1(\omega_n) \geq k_n) = \alpha \quad n=1, 2, \dots$

又 $\beta^{(n)}(\alpha)$ は單調減少で且凹であり

$$\alpha \leq \alpha' \text{ ならば } \lim_{\alpha' \rightarrow \alpha} \frac{\beta^{(n)}(\alpha) - \beta^{(n)}(\alpha')}{\alpha' - \alpha} \leq k_n$$

$$\text{であるから } k_n \geq \beta^{(n)}(\alpha) / (1-\alpha) \geq \varepsilon^2.$$

$$\text{故に } P_0^{(\infty)}(f_1(\omega_1), \dots, f_1(\omega_n) \geq \varepsilon^2) \geq \alpha \quad n=1, 2, \dots$$

之は (5, 9) と矛盾する。

故にいかなる ε^2 に対しても $\beta^{(n)}(\alpha) \geq \varepsilon^2 (1-\alpha) > 0$

とならない、即ち $\lim_{n \rightarrow \infty} \beta^{(n)}(\alpha) = 0$ 証終

要するに棄却検定の test に於ては多數の標本を取れば、その第一種及び第二種の過誤はいかほどでも小さくして対立假設を分離出来るのである。

第二篇 実例及びその應用

§ 6 實例

前章までで一応検定力函数の性質及びそれによつて多数の独立なる実験はよつて過誤をいかほどでも少くして対立假設の分離出來ることを示してゐるが本篇においてその検定力函数が具体的には如何なるものであるか、又この函数を實際に如何に用ひるかを論じよう。

それで

- 1°) 平均のみを異にする正規分布を対立假設とする場合
 - 2°) 分散のみを異にする正規分布を対立假設とする場合
- なる二つの場合について検定力函数を計算しよう。そのためには次の定理からはじめめる。

定理 VIII

母集団が実数 \mathbb{R}^1 で兩假設が夫々実数軸上の Lebesgue measurable set family B の上の集合函数で Lebesgue measure m で absolutely continuous なとき即ち

$$(6.1) \quad \begin{cases} P_0(E) = \int_E \phi_0 dm \\ P_1(E) = \int_E \phi_1(x) dm \end{cases} \quad E \in B$$

のときは

$$P_1(E) = \int_E f_1(x) dP_0(x) + P_1(E \setminus S)$$

但 $f_1(x) = \begin{cases} \phi_1(x)/\phi_0(x), & \text{if } \phi_0(x) \neq 0 \\ 0, & \text{if } \phi_0(x) = 0 \end{cases}$

$$S = [x \mid \phi_0(x) = 0]$$

となる。

(証明) $P_1(E \cap S)$ は singular (P_0) なることは明らかだから、

$$\int_E f_1(x) dP_0(x) = P_1(E \cap (\mathbb{R} - S))$$

を云へばよい。

$$P_1^*(E) = \int_E f_1(x) dP_0(x) = \int_E f_1(x) \phi_0(x) dm = \int_{E \cap (\mathbb{R} - S)} \phi_0(x) dm = P_1(E \cap (\mathbb{R} - S))$$

1° この定理より

$$\phi_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x-m)^2\right)$$

$$\phi_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x-m')^2\right) \quad m' > m$$

故に

$$\begin{aligned} f_1(x) &= \frac{\phi_1(x)}{\phi_0(x)} = \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}\{(x-m')^2 - (x-m)^2\}\right) \\ &= \exp\left(\frac{m'-m}{\sigma^2}x - \frac{1}{2\sigma^2}(m'^2 - m^2)\right). \end{aligned}$$

$Q_k = [x \mid f_1(x) \geq k] \Rightarrow x$ は次の式を満す

$$\frac{m'-m}{\sigma^2}x \geq \log k + \frac{1}{2\sigma^2}(m'^2 - m^2),$$

$$\text{or } x \geq \frac{\sigma^2}{m'-m} \log k + \frac{1}{2}(m+m').$$

この右辺 = $n(k)$ とおくと

$$\lambda = P_0(Q_k) = \int_{n(k)}^{\infty} \phi_0(x) dx = \int_{a_1}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

$$\beta = 1 - P_0(Q_k) = \int_{-\infty}^{a(k)} \phi_1(x) = \int_{-\infty}^{b_1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dt,$$

$$\text{ここで } a_1 = \frac{\log k}{t_1} + \frac{1}{2} t_1, b_1 = \frac{\log k}{t_1} - \frac{1}{2} t_1, t_1 = \frac{m-m'}{\sigma}$$

$$\text{又 } \alpha + \beta = \int_{a_1}^{\infty} + \int_{-\infty}^{b_1} = 1 - \int_{b_1}^{a_1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

故に $\alpha + \beta$ を最小にするのは $\int_{b_1}^{a_1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ が最大なると

さ即ち $k=1$ のときで、そのときは

$$(6.2) \quad \alpha + \beta = 1 - 2 \int_0^{\frac{t_1}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

二回の独立なる実験に於ては

$$\phi_0(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \{(x_1-m)^2 + (x_2-m)^2\}\right)$$

$$\phi_1(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \{(x_1-m')^2 + (x_2-m')^2\}\right) \quad m' > m$$

とすれば

$$f_1(x_1, x_2) = \frac{\phi_1(x_1, x_2)}{\phi_0(x_1, x_2)} = \exp\left(\left(\frac{m'-m}{\sigma^2}(x_1+x_2) - \frac{1}{2\sigma^2}(m^2 - m'^2)\right)\right)$$

故に $f_1(x_1, x_2) \geq 1$ なることは

$$x_1 + x_2 \geq \frac{\sigma^2}{m-m'} \log k + \frac{m+m'}{2}$$

$$\text{or } \bar{x} = \frac{x_1+x_2}{2} \geq \frac{\frac{\sigma^2}{2}}{m-m'} \log k + \frac{m+m'}{4}$$

この右辺をいとおくとき

$$\begin{aligned}\alpha &= \iint_{\frac{x_1+x_2}{2} \geq u} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \{(x_1-m)^2 + (x_2-m)^2\}} dx_1 dx_2 \\ &= \int_u^\infty \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} (\bar{x}-m)^2} d\bar{x} \\ &= \int_{a_2}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt,\end{aligned}$$

又同様に

$$\begin{aligned}\beta &= 1 - \iint_{\frac{x_1+x_2}{2} < u} \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2} \{(x_1-m')^2 + (x_2-m')^2\}\right) dx_1 dx_2 \\ &= \int_{-\infty}^{b_2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.\end{aligned}$$

ここで $a_2 = \frac{\log k}{t_2} + \frac{t_2}{2}$, $b_2 = \frac{\log k}{t_2} - \frac{t_2}{2}$, $t_2 = \frac{m'-m}{\frac{\sigma}{\sqrt{2}}}$

故に一般に

定理 IX 平均のみを異にする正規分布の対立仮説を検定する場合に大さ n の sample をとるときの第一種の過誤及び第二種の過誤は次の式で與へられる。

$$\begin{aligned}\alpha &= \int_{a_n}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt, \quad \beta = \int_{-\infty}^{b_n} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt ; \\ \text{ここで} \quad a_n &= \frac{\log k}{t_n} + \frac{t_n}{2}, \quad b_n = \frac{\log k}{t_n} - \frac{t_n}{2}, \quad t_n = \frac{m'-m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}.\end{aligned}$$

$\alpha + \beta$ を最小にするのは $k=0$ のときで

$$(6.3) \quad \alpha + \beta = 1 - 2 \int_0^{\frac{t_n}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt, \quad t_n = \frac{m'-m}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}.$$

2° 分散のみ異なる二つの正規対立仮説は

$$\phi_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_0^2}}$$

$$\phi_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_1^2}} \quad \sigma_1 > \sigma_0,$$

$$f_1(x) = \frac{\phi_1(x)}{\phi_0(x)} = \frac{\sigma_0}{\sigma_1} \exp\left(\frac{x^2}{2}\left(\frac{1}{\sigma_0^2} - \frac{1}{\sigma_1^2}\right)\right).$$

この場合 $f_1(x) \geq k$ は

$$x^2 \geq \frac{2\sigma_1^2\sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2} \log \frac{\sigma_1}{\sigma_0} \text{ は }.$$

この右辺 = u^2 とおけば $(Q_k = \{x | f_1(x) \geq k\})$

$$\begin{aligned} \alpha &= P_0(Q_k) = 1 - \int_{-u}^u \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_0^2}} dx \\ &= 1 - 2 \int_0^{\frac{u}{\sigma_0}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \beta &= 1 - P_1(Q_k) = \int_{-u}^u \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_1^2}} dx, \\ &= 2 \int_0^{\frac{u}{\sigma_1}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \end{aligned}$$

n回の実験では

$$\phi_0(x_1, x_2, \dots, x_n) = (2\pi\sigma_0)^{-n} e^{-\frac{\sum x_i^2}{2\sigma_0^2}}$$

$$\phi_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = (2\pi\sigma_1)^{-n} e^{-\frac{\sum x_i^2}{2\sigma_1^2}}$$

$$f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{\phi_i}{\phi_o} = \left(\frac{\sigma_o}{\sigma_i} \right)^n \exp \left(\left(\frac{1}{\sigma_o^2} - \frac{1}{\sigma_i^2} \right) \frac{\sum x_i^2}{2} \right).$$

故に

$$\sum x_i^2 \geq -\frac{2\sigma_i^2\sigma_o^2}{\sigma_i^2 - \sigma_o^2} \left\{ n \log \frac{\sigma_i}{\sigma_o} + \log k \right\} = u^2$$

が $Q_k = [(x_1, x_2, \dots, x_n) | f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq k]$ の範囲である。

これが $\sum_{i=1}^n x_i^2 = \chi^2$ の分布は¹⁾

$$F_n(\chi^2) d\chi^2 = \frac{(\chi^2)^{\frac{n-2}{2}} e^{-\frac{1}{2}\chi^2}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} d(\chi^2)$$

であるから

$$\begin{aligned} \alpha &= \int \cdots \int_{\sum x_i^2 \geq u^2} \phi_o(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int \cdots \int_{\sum t_i^2 \geq \frac{u^2}{\sigma_o^2}} (\sqrt{2\pi})^n e^{-\frac{\sum t_i^2}{2}} dt_1 \cdots dt_n \\ &= \int_{\frac{u^2}{\sigma_o^2}}^{\infty} F_u(\chi^2) d\chi^2, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \beta &= 1 - \int \cdots \int_{\sum x_i^2 < u^2} \phi_i dx_1 \cdots dx_n \\ &= \int_0^{\frac{u^2}{\sigma_i^2}} F_u(\chi^2) d\chi^2, \end{aligned}$$

$$(6.4) \quad \alpha + \beta = 1 - \int_{\frac{u^2}{\sigma_o^2}}^{\frac{u^2}{\sigma_i^2}} F_n(\chi^2) d\chi^2.$$

1) Wilks : Chap. II

定理 X

標準偏差のみ異なる (σ_0, σ_1) 正規対立假設を n 回の実験によって検定する場合第一種第二種の過誤の最小値は次の式で與へられる。

$$\alpha = \int_{\frac{u^2}{\sigma_0^2}}^{\infty} F_n(\chi^2) d\chi^2, \quad \beta = \int_0^{\frac{u^2}{\sigma_1^2}} F_n(\chi^2) d\chi^2.$$

ここで $F_n(\chi^2)$ は χ^2 の分布函数,

$$u = \frac{2\sigma_0^2\sigma_1^2}{\sigma_0^2 + \sigma_1^2} \left\{ n \log \frac{\sigma_1}{\sigma_0} + \log k \right\}$$

である。

3° 平均、分散共に異なる正規対立假設の場合

$$\phi_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-\frac{1}{2\sigma_0^2}(x-m_0)^2}$$

$$\phi_1(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{1}{2\sigma_1^2}(x-m_1)^2}$$

$$f_1(x) = \frac{\sigma_0}{\sigma_1} \exp \left(-\frac{1}{2} \left(\frac{1}{\sigma_0^2} - \frac{1}{\sigma_1^2} \right) x^2 + \left(\frac{m_0}{\sigma_0^2} - \frac{m_1}{\sigma_1^2} \right) x - \frac{1}{2} \left(\frac{m_0^2}{\sigma_0^2} - \frac{m_1^2}{\sigma_1^2} \right) \right)$$

$Q_{\alpha} = [x | f_1(x) \geq \text{表}]$ の範囲は

$$\left(x - \frac{\frac{m_0}{\sigma_0^2} - \frac{m_1}{\sigma_1^2}}{\frac{1}{\sigma_0^2} - \frac{1}{\sigma_1^2}} \right)^2 \leq \frac{\left(\frac{m_0}{\sigma_0^2} - \frac{m_1}{\sigma_1^2} \right)^2 - \left(2 \frac{\sigma_1}{\sigma_0} \log k + \frac{m_0^2}{\sigma_0^2} - \frac{m_1^2}{\sigma_1^2} \right) \left(\frac{1}{\sigma_0^2} - \frac{1}{\sigma_1^2} \right)}{\left(\frac{1}{\sigma_0^2} - \frac{1}{\sigma_1^2} \right)^2}$$

(この右辺 = u^2 とおく), 即ち $C = \frac{m_0\sigma_1^2 - m_1\sigma_0^2}{\sigma_1^2 - \sigma_0^2}$ を半径とする区間の内部となる。

そして

$$\alpha = \int_{C-u}^{C+u} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt,$$

$$\beta = 1 - \int_{d-v}^{d+v} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

但

$$\begin{cases} d = \frac{c-m}{\sigma_0} \\ v = \frac{\mu}{\sigma_0} \end{cases}$$

一般 n 回の実験の場合は Q_k の範囲は

$$\sum \left(x_i - \frac{m_0 \sigma_i^2 - m_1 \sigma_0^2}{\sigma_i^2 - \sigma_0^2} \right)^2 \leq \frac{(m_0 \sigma_i^2 - m_1 \sigma_0^2) - (2 \sigma_c \sigma_i^3 \log k + n \times (m_0^2 \sigma_i^2 - m_1^2 \sigma_0^2)(\sigma_i^2 - \sigma_c^2))}{\sigma_i^2 - \sigma_0^2},$$

$$\alpha = \int \cdots \int_{Q_k} \phi_0 dx_1 \cdots dx_n, \quad \beta = 1 - \int \cdots \int_{Q_k} \phi_1 dx_1 \cdots dx_n.$$

4° 対立假設が正規分布（平均 0, 分散 1）と Laplace 分布の場合。

$$\phi_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$\phi_1(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$$

であるから

$$f_1(x) = \frac{e^{\frac{x^2}{2}}}{\sqrt{2\pi^3}(1+x^2)}$$

Q_k は $x^2 - 2 \log(1+x^2) \geq 2 \log \sqrt{2\pi^3} k$

即ち原点を中心とする区間で

$$\alpha = \int_{Q_k} \phi_0(x) dx, \quad \beta = 1 - \int_{Q_k} \phi_1(x) dx.$$

sample の数が n 個ならば

$$Q_k \text{ は } \sum \frac{x_i^2}{2} - 2 \sum \log(1+x_i^2) \geq 2 \log(2\pi^3)^{\frac{n}{2}} k.$$

x が極めて小さい場合は Q_k は圓に近い。

§ 7. 應用例

i) I-e.p. 及 II-e.p. を夫々與えられた数 α, β より小さくするには何個の実験 (sample の大きさを減らす) によって対立假設棄却検定が可能であるか。この問題に対する検定力函数 $\beta^n(\alpha)$ のグラフが矩形 $[0, \alpha] \times [0, \beta]$ の内部にある様に n を大きくすればよい。

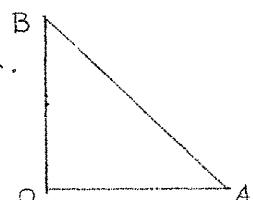
ii) I-e.p. α , II-e.p. の和、或是一般に荷重をつけた和 $S\alpha + t\beta$ ($S+t=1$) を與へられた数 γ より小さくするには sample の大きさを何程にすればよいか。

この問題に対する $\beta^n(d)$ のグラフが三角形 $\triangle OAB$ の内部にある様にすればよい。

$$\text{ここで } (\frac{\gamma}{S}, 0) = A, (0, \frac{\gamma}{t}) = B \text{ である。}$$

iii) 混合対立假設に分布が存在する場合。

定義 (7.1) (C.C.) を満す假設
 $(=\Omega, \mathcal{B})$ の上の total measure 1 の
(measure) の集合 \mathfrak{f}_H を考へ、その二つの部分集合 K_1 及び K_2 を対立させるととき、これまでの唯二つを対立させる所謂單純対立假設に對して混合対立假設と云ふ。



(C.C.) を満す假設のある集合 \mathfrak{f}_H は確率測度 $P(H)$ ($H \in \mathfrak{f}_H$)
且 \mathfrak{f}_H の可測集合 $\sigma(\mathfrak{f}_H)$ が與へられたものとする。
シテ

ここで $f_{\gamma} \in \mathcal{L}$ とする

定義 (7.2) Ω の部分集合 Q ($\in \mathcal{B}$) を棄却検定域とするとき, f_{γ} の要素を P_v とし, $K \in \mathcal{L}$ とするとき

$$J(\Omega - Q, K) = \int_K P_v(\Omega - Q) d\bar{P}(v) = \alpha$$

$$J(\Omega, f_{\gamma} - K) = \int_{f_{\gamma} - K} P_v(Q) d\bar{P}(v) = \beta$$

(但 $\int d\bar{P}(v)$ は \bar{P} による積分を示す)

を夫々複合仮設 K の Q による第一種及び第二種の過誤検定率 $I - \alpha$ 及び $\alpha, p(K, Q)$ と云ふ。

$$J(\Omega, K) = S, J(\Omega, f_{\gamma} - K) = t \quad \text{とし}, 0 < s, t < 1$$

とすると、任意の E ($\in \mathcal{B}$) に対する

$$\frac{1}{s} J(E, K) = P_0(E), \frac{1}{t} J(E, f_{\gamma} - K) = P_1(E)$$

とおくとき、 $P_0(E), P_1(E)$ は Ω の上の確率測度となる。

この (P_0, P_1) を対立仮設として、最良検定域及び検定力函数を定めるとときを K の Q による最良検定域及び検定力函数と云ふ。

定理 X)

$P(E) = J(E, f_{\gamma})$ とするととき $P(E)$ も一つの確率測度である。

$\bar{P}_{\omega}(H)$ ($\omega \in \Omega, H \in \mathcal{L}$) を次の如く定義する。

$J(E, H)$ は $P(E)$ に関して明らかに絶対連続だから

$$(7.4) \quad J(E, H) = \int_E \bar{P}_{\omega}(H) dP(E).$$

そのときは $\bar{P}_{\omega}(f_{\gamma}) = 1$ almost everywhere (P)
for $\omega \in \Omega$ であり、

$$(7.5) \quad [\omega | \frac{\bar{P}_\omega(f_y - K)}{\bar{P}_\omega(K)} \geq \epsilon] = Q_K \text{ が } K \in Q$$

による最良検定域である。

(証明) 定理 VIII の証明と同じである。

例へば、 f_y を平均 m を異にする $(-\infty, \infty)$ の色々な正規分布の集合、 Ω を実数全体とする。

$$P_m : f_m(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-m)^2}$$

$$\bar{P} : \varphi(m) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{m^2}{2}}$$

$$K = [m \leq 0]$$

$$\begin{aligned} \text{とすると } J(E, K) &= \int_{-\infty}^0 \int_E^0 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-m)^2} dx \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{m^2}{2}} dm \\ &= \int_E^0 \int_{-\infty}^0 (\frac{1}{2\pi})^{-1} e^{-\frac{1}{2}(x-m)^2 - \frac{1}{2}m^2} dm dx \\ &= \int_E^0 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^4}{4}} \int_{-\infty}^{-\frac{x}{2}} \frac{2}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt dx. \end{aligned}$$

$$\text{又 } J(\Omega, K) = \frac{1}{2} \text{ であるから}$$

$$P_0(E) \text{ の分布函数は } \frac{2}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{x^2}{4}} \int_{-\infty}^{-\frac{x}{2}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

$$P_1(E) \text{ の分布函数は } \frac{2}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{x^2}{4}} \int_{-\frac{x}{2}}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

$$\text{又 } \alpha - \beta = P(Q_K) - \bar{P}(f_y - K) \text{ となる。何とはれば}$$

$$\begin{aligned}
\alpha - \beta &= J(Q_k, K) - J(\Omega - Q_k, h_j - K) \\
&= \int_{Q_k} \bar{P}_w(K) dP(w) - \int_{\Omega - Q_k} \{1 - \bar{P}_w(K)\} dP(w) \\
&= \int_{Q_k} \bar{P}_w(K) dP(w) - 1 + P(Q_k) - \bar{P}(K) - \int_{Q_k} \bar{P}_w(K) dP(w) \\
&= P(Q_k) - \bar{P}(h_j - K).
\end{aligned}$$

ここで $\bar{P}(h_j - K)$ が與へられてゐる場合は $P(Q_k)$ を知れば $\alpha - \beta$ がわかる。

注意 (7.6) K の Q による第一種の過誤及び第二種の過誤は普通 \bar{P} が與へられてゐるのであるから、その意味は明らかであらう。

又、 h_j は (C.C.) を満す假設は“かりの集合とかざる必要はない。しかし、 P_0, P_1 が (C.C.) を満さなければならぬ。