

⑩ 検定力函数と假説の分離度

東京女高師 工藤弘吉

先の小論“検定力函数について”に於て対立假説に対する検定力函数について説いたが、この検定力函数を用ひて假説間にある種の距離を導入することが出来ないか？

この問題に関して、一つの解答を得たので、こゝに此を紹介しようと思ふ。

そして、この距離がいかなる意味をもつかについては簡単に述べたい。

§. 1. 距離の導入

Ω は試集合、 Ω の部分集合の Borel 族を $\mathcal{B}(\Omega)$ 、 \mathcal{B} の上で定義された完全加法集合函数 $P(E)$ (但 $P(\Omega)=1$ $P(E) \geq 0$) のうちで次の條件 (C.C.) を満すものだけを考へる。

(C.C.) $\left\{ \begin{array}{l} \text{任意に與へられ} E \in \mathcal{B} \text{ に対して } P(E)=\beta \\ (0 < \beta < 1) \text{ ならば, } 0 \leq \alpha < \beta \text{ なるすべての } \alpha \\ \text{に対して } E_0 \in \mathcal{B} \text{ があり } P(E_0)=\alpha \text{ である.} \end{array} \right.$

この (C.C.) を満す完全加法函数の試集合を \mathcal{F}_β とする。

\mathcal{F}_β の要素を H で表はし、假説 と呼ぶことにする。

\mathcal{F}_β の二つの要素 H_1, H_2 に対して H_1 を帰無假説、 H_2 をそれに対立する假説として検定力函数 $\beta(\alpha, H_1, H_2)$ を作る。そのとき、

$$1) \quad \delta(H_1, H_2) = \max_{0 \leq \alpha \leq 1} (1 - \alpha - \beta(\alpha; H_1, H_2))$$

を H_1, H_2 の (size 1) の 分離度 と云ふ。

[定理] $\delta(H_1, H_2)$ は距離の三条件を満たす。

i) $d(H_1, H_2) \geq 0$, $d(H_1, H_2) = 0$ ならば H_1 と H_2 は equivalent である。

ii) $d(H_1, H_2) = d(H_2, H_1)$

iii) $d(H_1, H_2) + d(H_2, H_3) \geq d(H_1, H_3)$

(証明)

i) は明らかである。ii) は先の小論の定理 V から明らか

iii) を証明するには次の関係に注意する

H_1, H_2 に対応する完全加法乗集合函数 P_1, P_2 とし

$$2) \quad P_2(E) = P_2(E \cap S_2) + \int_E f_2(\omega) dP_1(\omega), \quad P_1(S_2) = 0, \\ E \in \mathcal{B}$$

とし $Q_1 = [\omega \mid f_2(\omega) < 1]$

$$3) \quad \delta(H_1, H_2) = \int_{Q_1} (1 - f_2(\omega)) dP_1(\omega).$$

或は

$$4) \quad \delta(H_1, H_2) = \sup_{E \in \mathcal{B}} |P_1(E) - P_2(E)|$$

4) なる関係から iii) は明らかである。何となれば

H_3 に対応する完全加法函数を $P_3(E)$ とすると

$$|P_1(E) - P_3(E)| \leq |P_1(E) - P_2(E)| + |P_3(E) - P_2(E)|$$

$$\text{より} \quad \delta(H_1, H_3) \leq \delta(H_1, H_2) + \delta(H_3, H_2)$$

である。

以上の証明、特に 4) なる関係から f_2 は $\delta(H_1, H_2)$ をその

距離にとるとき Banach space (A) (吉田先生著: 線型作用素 P. 74) の単位球殻の部分集合であることがわかる。

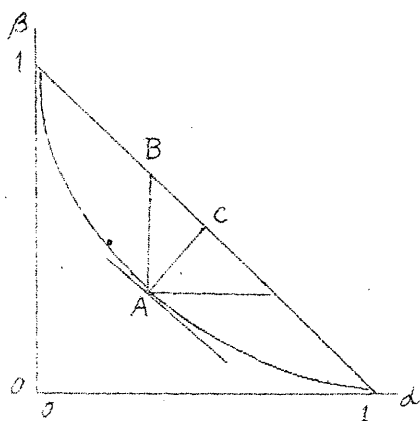
§ 2 分離度と検定力曲線

上に見た様に分離度 $\delta(H_1, H_2)$ は h_g の metric と見れば Banach space (A) の部分集合となるが, その検定力曲線との関係は如何と云ふことを問題にしてみよう。

対立仮説 H_1, H_2 の検定力曲線の各点より横軸に垂直に直線を立てるときこの直線の

$\alpha + \beta = 1$ なる直線との交わりまでの長さの最大なるものが H_1 と H_2 との分離度なのであって従つてこの分離度は零から 1 までの値をとり得る。

又, この最大なる α 軸に垂直なる線分の一つを AB とする (A を検定力曲線上の点, B を $\alpha + \beta = 1$ なる直線上の点) とき, A より α 軸に 45° の角度をなす線分 AC (C は $\alpha + \beta = 1$ の上にある) はこの検定力曲線上の点から $\alpha + \beta = 1$ に下した垂線のうちで最大なるものである。従つてこのことから $\delta(H_1, H_2)$ が H_1, H_2 の検定に於て $\alpha + \beta$ (α ; H_1, H_2) の最小値を示してゐる。



§ 3 分離度の Size

今迄 Ω から sample を一つとつて検定する場合の分離度

について論じて来たが、ここで n 個の sample によってなされる検定の場合には如何になるか。

$(\Omega^{(n)}, \mathcal{B}^{(n)}, P^{(n)})$ によって Ω の n 個の直積空間においてその Borel family を \mathcal{B} の直積にとり、又 P の直積、 $P^{(n)}$ をその完全加法函数とする measure space を表はせば H_1 に対応する P_1 、 H_2 に対応する P_2 によって $(\Omega^{(n)}, \mathcal{B}^{(n)})$ で $P_1^{(n)}$ と $P_2^{(n)}$ で検定力函数 $\beta^{(n)}(\alpha, H_1, H_2)$ を作り之から 1) と同様に

$$5) \quad \delta^{(n)}(H_1, H_2) = \max_{0 \leq \alpha \leq 1} (1 - \alpha - \beta^{(n)}(\alpha; H_1, H_2))$$

を作り、之を size n の分離度と云ふ。

この場合先の小論における定理 VII より

$\delta(H_1, H_2) \neq 0$ ならば、 $\lim_{n \rightarrow \infty} \delta^{(n)}(H_1, H_2) = \delta$ となる。

しかし必ずしも $\delta(H_1, H_2) > 0$ であつても

$$\delta^{(n)}(H_1, H_2) < \delta^{(n+1)}(H_1, H_2) \quad (n \geq 1)$$

とは云へない(その反例は作れる)が

$$\delta^{(n)}(H_1, H_2) \leq \delta^{(n+1)}(H_1, H_2)$$

なることは明らかであらう。

§ 4 実例

1°) mean のみを異にする二つの normal distribution の分離度、

$$H_1 : \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-m_1)^2}{2\sigma^2}}$$

$$H_2 : \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-m_2)^2}{2\sigma^2}}$$

の場合は、先の小論の § 6 (6.3) より $\alpha + \beta$ の最小値は

$$\alpha + \beta = 1 - 2 \int_0^{\frac{t_0}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \quad t_0 = \frac{m_1 - m_2}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$$

であるから $\delta^{(n)}(H_1, H_2) = 1 - 2 \int_0^{\frac{\sqrt{n}}{2} \lambda} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$

$$\lambda = \frac{m_1 - m_2}{\sigma}$$

である。

2°) variance のみを異にする normal distribution の分離度

$$H_1 : \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_1} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_1^2}}$$

$$H_2 : \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_2^2}}$$

の場合は前出の § 6 (6.4) より

$$\alpha + \beta = 1 - \int_{\frac{u^2}{\sigma_2^2}}^{\frac{u^2}{\sigma_1^2}} F_n(x^2) dx^2,$$

ここで $u^2 = \frac{2\sigma_1^2\sigma_2^2}{\sigma_2^2 - \sigma_1^2} \left\{ n \log \frac{\sigma_2}{\sigma_1} + \log k \right\}$ で k の変化につ

れて u^2 が変化する。

$$F_n(x^2) = \frac{(x^2)^{\frac{n-2}{2}} e^{-\frac{1}{2}x^2}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}$$

k を適当に選んで $\alpha + \beta$ を最小にするととき丁度これが分離度となる。 (以上)