

## 逐次推定の問題について

富山大 経済学部

高橋 一

(Hajime Takahashi)

§1.はじめに。  $X_1, X_2, \dots$  を有限な平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  を持つ独立で同一分布にしたがう確率変数列とする時, 未知の平均  $\mu$  の推定問題を考える。伝統的には与えられた標本数  $n$  に対し標本平均  $\bar{X}_n = (X_1 + \dots + X_n)/n$  を  $\mu$  を推定するのが一般的であろう。したがって問題は,  $n$  の大きさをいかに決定するかである。さて大数の強法則(以後SLLNと記す)より  $\bar{X}_n \xrightarrow{a.e.} \mu \quad n \rightarrow \infty$  が, 又中心極限定理より  $\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/\sigma \xrightarrow{d} N(0, 1)$  が成立する。(ここで  $N(\mu, \sigma^2)$  は平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  の正規分布を意味する。以下分布関数を意味する場合, 及確率変数を表す場合等あるが, その意味は文脈より明らかであろう。) 故に  $\bar{X}_n$  と  $\mu$  との "距離" は "確率的" には, ほぼ  $\sigma/\sqrt{n}$  に比例する。(これはもと論,  $\bar{X}_n$  の分散が  $\sigma^2/n$  であり, 又  $\bar{X}_n$  が  $\mu$  に収束する事を, いく難に言つたものであるが) これより  $n$  が大きければ、大きい

程、より精度の高い推定量が得られた。一方最も同時にサンプリングのコストを考えれば、 $n$  の値は小さな方が良い。そこで、一個の標本のコストを 1 とした時、ある正定数  $A$  に対して次の損失関数及危険関数（リスク）

$$(1.1) \quad L_n = A(\bar{x}_n - \mu)^2 + n$$

$$(1.2) \quad R_n = E\{L_n\} = A\sigma^2/n + n$$

に基づく、 $n$  の決定方式は合理的である。この様な定式化は Robbins [1959] により始めに行われたが、以後 Starr [1966], Starr and Woodroffe [1968], [1969], [1972], Woodroffe [1977], Chow and Yu [1981], Chow and Martinsek [1982], Martinsek [1983], [1984] 等に於り、ますますの拡張、精密化が行われてきた。本稿では上記理論の概要を論じたあと、最近の Martingale 理論に於ける大きな結果の一つである Burkholder, Davis and Gundy [1972] の定理の逐次分析への応用と併せて Chow and Yu [1981] の研究の一節を紹介する。

§2. 問題の定式化。 まず前節で定義した  $R_n$  について考えよう。  $R_n$  を  $n$  の連続微分可能な関数とみたせば、形式的に  $R_n$  を  $n$  で微分する = となり。

$$\left. \frac{d}{dn} R_n \right|_{n=\sqrt{AO^2}} = 0$$

を得る。ここに正整数  $n_0$  を

$$(2.1) \quad \sqrt{AO^2} \leq n_0 \leq \sqrt{AO^2} + 1$$

とすれば、朋 S 个に

$$(2.2) \quad R_{n_0} \leq R_n \quad \text{for all } n$$

が成立、以後簡単のため  $\exists \in \mathbb{N}^A$  で  $\sqrt{AO^2} = n_0$  が  $n_0$  様にえらべられ  
ば

$$(2.3) \quad R_{n_0} = 2\sqrt{AO^2} = 2n_0,$$

従って、もしも  $O^2$  が既知ならば、リスクを最小にする標本数は  $n_0$  であり、この時の期待損失は (2.3) よりえらべ  
問題は解決していい。しかししながら、 $O^2$  が未知の時、固定

標本数にまとめく、いかなる方法によつてもこの問題を解くことは出来ない。Robbins [1959] は、 $x_1, \dots, x_n$  が観測された時  $\sigma^2$  を

$$V_n = (n-1)^{-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

で推定し、(2.1) の類推より

$$n < \sqrt{AV_n}$$

ある限り、サンプリングを続ける方式を提倡した。即ち、停止時刻  $T$  を、ある正整数  $m$  に対し

$$(2.4) \quad T = T_{A,m} = \inf\{n \geq m ; n \geq \sqrt{AV_n}\}$$

$$= \inf\{n \geq m ; V_n \leq A^{-1}n^2\}$$

で定義し、 $\mu$  を  $\bar{x}_T$  で推定する。この時のリスクは、

$$(2.5) \quad R_T = E\{A(\bar{x}_T - \mu)^2 + T\}$$

で与えられる。すなはち  $\bar{X}_T = \sum_{k=1}^{\infty} \bar{X}_k I_{[T=k]}, L_T = \sum_{k=1}^{\infty} L_k I_{[T=k]}$ ,  $I_A$  は集合  $A$  の定義関数である（もと論  $P\{T < \infty\} = 1$  である事は必要、このことより以下議論より明らかにわかる）。

さて上の決定方式において、直観的には  $R_{n_0} \leq R_T$  は明らかである（ $\sigma^2$  を推定する分だけ情報の損失がある）。したがって、 $T$  にとづく推定方式の性能の分析に際して、次の3つの量を考えることは自然である。

$$(A1) \quad \text{リスク効率} \quad R_{n_0} / R_T$$

$$(A2) \quad \text{リグレット} \quad R_T - R_{n_0}$$

$$(A3) \quad \text{期待標本数} \quad E\{T\}$$

以下 (A1) ~ (A3) につけての Heuristic を議論を次節で与える。本節を終るにあたり次節での議論に必要な確率論からの導具を定理の形で述べておくが、その前に次の事を注意しておく；  $S_L < N$  より  $\sqrt{n} \xrightarrow{a.e.} \sigma^2$  ( $n \rightarrow \infty$ )。したがって  $P\{T < \infty\} = 1$  は明らか、又  $A \rightarrow \infty$  とす

さて  $T_A \xrightarrow{a.s} \infty$  となることも自明である。

定理1. (Anscombe [1952]).  $Y_1, Y_2, \dots$  を平均0で有限な分散  $\sigma^2$  をもつ同一分布からの独立な確率変数列, 又  $t_1, t_2, \dots$  は正整数値確率変数列で, ある正の定数列  $b_1, b_2, \dots \nearrow \infty$  に対し ある  $c > 0$  が存在して

$$\frac{t_n}{b_n} \xrightarrow{P} c \quad n \rightarrow \infty$$

を満足する。この時

$$(2.6) \quad \frac{1}{\sigma \sqrt{t_n}} \sum_{k=1}^{t_n} Y_k \xrightarrow{d} N(0, 1) \quad n \rightarrow \infty$$

が成立する。

次に停止時刻  $T$  及 (2.4) に於ける boundary crossing の際生じる“余り”の極限分布について述べるが, 講論の单纯化のためには  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$  を仮定しておく。この仮定のもとで,  $V_n$  が独立で同一分布にしたガウス確率変数の和に書かれることがあります。

確率変数  $W_k$  を

$$W_k = \left( \sum_{i=1}^k X_i - kX_{k+1} \right) / \sqrt{k(k+1)} \quad k \geq 1$$

で定義すれば、簡単な代数計算より

$$(2.7) \quad (n-1)V_n = W_1^2 + \cdots + W_{n-1}^2$$

$\chi$   $E\{W_k\} = 0$ ,  $Var\{W_k\} = \sigma^2$ ,  $Cov(W_k, W_j) = 0$   
 (for all  $k \neq j$ ) もすぐに計算できる。したがって正規性の  
 仮定より  $W_k \sim N(0, \sigma^2)$  とすり (2.7) の右辺を  
 $S_{n-1}$  と書くこととする。左辺は独立で  $\sigma^2 \chi^2(1)$  となる。  
 こう確率変数の和となる。これを  $T$  の定義は

$$(2.4') \quad T = T_{A,m} = \inf\{n \geq m-1; S_n \leq n(n+1)^2/A\}$$

とも書ける。これを下剰 (Under-shoot)  $Z$  と

$$(2.8) \quad Z = T(T+1)^2/A - S_T$$

で定義する。すると  $E\{W_1^2\} = \sigma^2$ ,  $Var\{W_1^2\} = 2\sigma^4$ ,

SLLN により,  $S_n/n \xrightarrow{a.s.} \sigma^2$  as  $n \rightarrow \infty$ , (2.7)

一方  $Z = 0$  とし,  $S_T \sim \sigma^2 T$  を考慮すれば

$$(2.9) \quad T \sim \sqrt{A\sigma^2} = n_0 \quad (A \rightarrow \infty)$$

を得る. 以下精密には

定理2. (Bhattacharya and Mallik [1973])

$$(2.10) \quad T^* = \frac{T - n_0}{\sqrt{n_0}} \xrightarrow{d} N(0, \frac{1}{2}) \quad A \rightarrow \infty.$$

一方  $Z$  の漸近分布により  $Z \sim H$ , 次の結果がある.

定理3 (Woodroofe [1977]).  $A \rightarrow \infty$  のとき,  $Z$  と  $T^*$  とは漸近的独立で  $T^*$  の漸近分布は  $N(0, \frac{1}{2})$  且  $Z$  の漸近分布関数  $H$  は密度  $h = H'$  を持つ,  $z = z^*$

$$(2.11) \quad h(y) = \frac{2}{\sigma^2} P\{S_j \leq 3j\sigma^2 - y, \forall j \geq 1\}, \quad y > 0.$$

さて  $H$  の平均は

$$(2.12) \quad \nu = \frac{3}{2}\sigma^2 - \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} E\{(S_n - 3n\sigma^2)^+\}, \quad \text{とする.}$$

§3. Heuristics. まず (A1) のリスク効率を考えよう。 $R_T$  の定義より

$$\begin{aligned} R_T &= E\{ A(\bar{x}_T - \mu)^2 + T \} \\ &= E\left\{ \frac{\sigma^2 A}{T} \left[ \frac{\sqrt{T}}{\sigma} (\bar{x}_T - \mu) \right]^2 + T \right\}. \end{aligned}$$

故に、リスク効率は ( $n_0 = \sqrt{A\sigma^2}$  であるが)

$$(3.1) \quad R_T / R_{n_0} = E\left\{ \frac{n_0}{2T} \left[ \frac{\sqrt{T}}{\sigma} (\bar{x}_T - \mu) \right]^2 + \frac{T}{2n_0} \right\}.$$

さて、 $SLLN$  より  $T/n_0 \xrightarrow{a.s.} \frac{1}{2}$  ( $A \rightarrow \infty$ )。又定理1より  $(\sqrt{T}/\sigma)(\bar{x}_T - \mu) = \sum_i (x_i - \mu)/\sigma\sqrt{T} \xrightarrow{d} N(0, 1)$  ( $A \rightarrow \infty$ )。以上より、直観的には

$$(3.2) \quad R_T / R_{n_0} \xrightarrow{} E\left\{ \frac{1}{2} [N(0, 1)]^2 + \frac{1}{2} \right\}. \quad (A \rightarrow \infty)$$

ここで "→" は極限と、積分の順序交換が可能であれば、有効な極限吉テス。即ち (3.2) が可能なための一つの十分条件は、

$$(3.3) \text{ (a)} \quad \left\{ T_A/n_0, A > 0 \right\}$$

$$(3.3) \text{ (b)} \quad \left\{ n_0/T_A, A > 0 \right\}$$

$$(3.3) \quad \left\{ \left[ \frac{T}{\sigma} (\bar{x}_T - \mu) \right]^2, A > 0 \right\}$$

で与えられる列式. 3つとも一様に積分可能(U.I.)であることである. 実際  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$  のとき  $m \geq 3$  の時 (3.2) が成立. 従って.

$$(3.4) \quad R_T/R_{n_0} \rightarrow 1 \quad (A \rightarrow \infty)$$

が成り立ることは Starr [1965] にて証明されてる.

一般の分布の場合 (3.3) の (U.I.) は Chow and Yu [1981] にて証明してある. 以下についで次節で又論じる.

次にリグレット, 期待標本数について考えるが. 以下簡単のため  $X_i \stackrel{i.i.d.}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$  を仮定する. 上と同様にして,

$$(3.5) \quad R_T = E \left\{ \frac{A\sigma^2}{T} \left[ \frac{1}{\sigma\sqrt{T}} \sum_{i=1}^T (X_i - \mu) \right]^2 + T \right\}$$

すれど、事象  $[T = n]$  は  $T$  の定義より  $V_n = (n-1)^{-\frac{1}{2}} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$  を通じてのみ  $x_1, \dots, x_n$  に依存、したがって  $[T = n]$  と  $\bar{x}_n$  とは独立。故に条件付き確率の議論より、もしも (3.3)(b)(c) も (v.i) であれば (3.5) は  $A \rightarrow \infty$  ある時漸近的に

$$(3.6) \quad 2n_0 + E \left[ \frac{T' - n_0}{\sqrt{T}} \right]^2 + o(1)$$

に等しいである。したがって  $t < \frac{1}{2} \{(\bar{x}^*)^2, A \geq 0\}$  も (v.i) であれば 定理2より (3.6) は

$$(3.7) \quad 2n_0 + \frac{1}{2} + o(1)$$

となり。リグレットは  $\frac{1}{2}$  である。これはもとと同様リグレットが有界である条件は (3.3) における標準一指標の可能性に大きく依存していい。正規性の仮定下でリグレットが有界である十分条件は Starr and Woodroofe [1969] にあり、又一般の場合同様の結果は Chow and Martinsek [1982] による研究である。上記 (3.7) は Woodroofe [1972] で証明されている。

本節の最後に期待値本数  $E(T)$  を求めよう。この為に  $T$  の定義式 (2.4') をもうひとと便利である。Wald の補題より

$$(3.8) \quad E\{S_T\} = E\{T\} \cdot E\{W_1^2\}$$

故に (2.8) より

$$\sigma^2 E\{T\} = E\{T(T+1)^2/A + Z\}$$

$$(3.9) \quad = E\left\{\frac{T^3}{A}\right\} + 2\sigma^2 E\left\{\frac{T^2}{AO}\right\} + E\{Z\} + o(1)$$

$(A \rightarrow \infty)$ ,  $\dots = \dots$  (3.9) の両端の式より,  $\sigma^2 n_0$  を引く,  $T^3$  と  $n_0^3$  のまわりで Taylor 展開すれば, 適当な (u.l.) 条件下で, 定理 3 より

$$(3.10) \quad E\{T - n_0\} \rightarrow \frac{1}{2\sigma^2} \nu - \frac{3}{4} \sigma^2 \quad (A \rightarrow \infty)$$

が成り立つ。これは (2.12) もうえぐまる。又 (3.10) が成り立つ  $\Rightarrow$  の十分条件は  $m \geq 3$  であることを Woodroofe [1977] で示されてる。

§4. 一様可積分可能性. 本節では最近の martingale 理論方  
式の大まき結果の一端である, Burkholder, Davis and  
Gundy の不等式の統計学への応用例として, Chow and Tu  
[1981] の研究の一端を紹介する. 其々がもたらす結果は次の

定理4 (Burkholder, Davis and Gundy [1972]).

重  $\bar{\psi} [0, \infty]$  を単調増加,  $[0, \infty)$  で連続な関数で,  
 $\bar{\psi}(0) = 0$ ,  $\bar{\psi}(\infty) = \bar{\psi}(\infty-)$  を満足. すなはち, あ  
る定数  $C > 0$  が存在して, すべての  $\lambda > 0$  に対し

$$(4.1) \quad \bar{\psi}(2\lambda) \leq C \bar{\psi}(\lambda)$$

が成り立つものとする. この時  $1 \leq \alpha \leq 2$  なる任意の  $\alpha$   
に対し, ある有限定数  $A = A_{C,\alpha}$  が存在して, すべての  
martingale  $f = \{f_n, \mathcal{F}_n, n \geq 1\}$  に対して

$$E\left\{\bar{\psi}\left(\sup_{n \geq 1} |f_n|\right)\right\}$$

$$(4.2) \quad \leq A E\left\{\bar{\psi}\left(\sum_{j=1}^{\infty} E\{|f_j - f_{j-1}|^\alpha | \mathcal{F}_{j-1}\}^{1/\alpha}\right)\right\}$$

$$+ A E\left\{\bar{\psi}\left(\sup_{n \geq 1} |f_n - f_{n-1}|\right)\right\}$$

が成り立つ。

定理4の証明はもと論 Burkholder et al. [1972] にあるが、比較的読みやすい証明は Chow and Teicher [1978] Ch. 11 にある。Chow and Teicher [1978] にもある様、定理4の応用例として、やはり(U. C.)性の証明の際に多くもさうなれてる様である。この時、例えれば Brown の定理の証明の方法は標準的で、以下に述べる Chow and Yu [1981] の定理の証明も基本的に同じ方針がもとさうなっている (cf. Chow and Teicher [1978] P. 398 Corollary 2)。次に述べるものと (3.3) (9)~(c) の一般の場合の証明である。

定理5. (Chow and Yu [1978])  $x_1, x_2, \dots$  を平均  $\mu$ 、分散  $\sigma^2$  の同一分布からの独立確率変数列、停止時刻  $T$  は (2.4) で定義されたものをとする。

(1) もしも  $m = o(\sqrt{A})$  かつ  $A \rightarrow \infty$  であれば

$$(4.3) \quad \lim_{A \rightarrow \infty} \frac{T}{\sqrt{A}} = \sigma \quad a.e$$

$$(4.4) \quad \lim_{A \rightarrow \infty} E\left\{\frac{T}{\sqrt{A}}\right\} = \sigma$$

(ii) もとも  $E|x_1|^{2p} < \infty$  がある  $p > 1$  に対し成立,  
 $\exists L \in \mathbb{Z}$ , ある  $K \geq K_{\alpha, p}$  に対し

$$K \log A \leq m = o(\sqrt{A}) \quad A \rightarrow \infty$$

であるが、

$$(4.5) \quad \frac{R_T}{R_{n_0}} = E \left\{ \frac{A(\bar{X}_T - \mu)^2 + T}{2n_0} \right\} \rightarrow 1$$

as  $A \rightarrow \infty$ . 即ちリスク効率は漸近的に 1 である。

定理 5 の証明は、基本的には適当な Martingale を用いた  
 ことにより (3.3) (a) ~ (c) の一様積分可能性を証明することに  
 ある。 (4.4) につきは (比較的初等的な) Dobbel の定理より  
 証明された、 (4.5) の証明において 鍵となる の方次の補題  
 である。

補題 1  $Y_1, Y_2, \dots$  を平均 0 の独立な確率変数列  
 で、ある  $p \geq 2$  に対し  $\{|Y_n|^p, n \geq 1\}$  は一様可積分、又  $\{M(b), b \in B\}$ ,  $B \subset (0, \infty)$  は  $\sigma$ -加法族  
 $\mathcal{F}_0 = \{\emptyset, \Omega\}$ ,  $\mathcal{F}_n = \sigma\{Y_1, \dots, Y_n\}$ ,  $n \geq 1$  は適足

する  $\bar{\tau}_n$ -停止時刻  $\Rightarrow \{(b^* M(b))^{p/2}, b \in B\}$  は一様可積分、この時

$$(4.6) \quad \left\{ \left| \frac{1}{\sqrt{b}} \sum_{j=1}^{M(b)} Y_j \right|^p, b \in B \right\} \text{ は一様可積分}$$

"証明" 主要な部分のみをスケッチする。一様可積分性、ある意味での有界性の拡張である。その意味で  $|b^* M(b)|^{p/2}$  を有界とみたす事は可能、即ち任意の  $b \in B$  に対し、  
 $M' = M(b) \wedge N, N = [Kb] \quad K \geq 1$  を取れ  
 $M_n = M' \wedge n$  を定義する。次に  $(|Y_n|^p, n \geq 1)$  の一様可積分性より、任意の  $\delta > 0$  に対し、ある  $K_1 > 0$  が存在して

$$\sup_{n \geq 1} E \left| Y_n I_{[|Y_n| \geq K_1]} - E Y_n I_{[|Y_n| \geq K_1]} \right|^p < \delta$$

となる。 $= 2''$

$$W_n = Y_n I_{[|Y_n| \geq K_1]} - E Y_n I_{[|Y_n| \geq K_1]}$$

$$Z_n = Y_n - W_n$$

と書けば  $f = \{f_n = \sum_{i=1}^{M_n} w_i, n \geq 1\}$ ,  $g = \{g_n = \sum_{i=1}^n z_i, n \geq 1\}$  は, ともに martingale, ここで  $f$  に対する  $\mathbb{E}(x) = x^\alpha$ ,  $\alpha = 2$  の定理 4 を適用すれば, 多少の計算のあと,

$$(4.7) \quad E\left\{\left|\sum_{i=1}^{M'} w_i\right|^p\right\} \leq 2A \delta E\{M'\}^{p/2}.$$

同様にして

$$(4.8) \quad E\left\{\left|\sum_{i=1}^{M'} z_i\right|^{p+1}\right\} \leq 2^{p+1} A K^{p+1} E\{M'\}^{(p+1)\gamma_2}.$$

以上より  $\left\{\left|\frac{1}{\sqrt{b}} \sum_{i=1}^{M'} Y_i\right|^p, b \in B\right\}$  の一様可積分性が証明された。証明の残りは, やはり標準的な方法 (Chow and Teicher [1978], p. 398) によつてやる。

§5. 締び §4までの議論は, まゝは標本平均  $\bar{X}_n$  を用いて  $\mu$  の推定を行つてきたが, 応用上の問題点としては,  $\bar{X}_n$  は一般に "Outlier" に対して Robust でない事がある。

したがつて応用上有効な推定方法を考えるにあたり, 標本中位数, トリム平均, 又はランク統計量にまとめて推定量等でよく考えた必要がある。これらの問題は, 最近 Sen [1981] や Martinsek [1984] がとり論じられてゐる。

二本が S の研究課題として主張味深い問題を多く含んで

3。

### 参考文献

Anscombe, F. [1952], Large sample theory of sequential estimation, Proc. Cambridge Philos. Soc. 48  
pp. 600 - 607.

Bhattacharya, P. K. and Mallik, A. [1973], Asymptotic normality of the stopping times of some sequential procedures, Ann. Statists. 1. pp. 1203 - 1211.

Burkholder, D. L., Davis, B. J. and Gundy, R. F.  
[1972], Inequalities for convex functions of operators on martingales, Proc. Sixth Berkoley Symp. Math. Stat. Prob. 2.

Chow, Y. S. and Martinsek, A. T. [1982], Bounded regret of a sequential procedure for estimation of the mean, Ann. Statists. 10, pp. 909 - 914

Chow, Y. S. and Teicher, H. [1978], Probability Theory, Springer-Verlag, New York.

Chow, Y. S. and Tu, K. F. [1981], The performance of a sequential procedure for the estimation of the mean, Ann. Statists. 9, pp. 184-189.

Martinsek, A. T. [1983], Second order approximation to the risk of a sequential procedure, Ann. Statists. 11, pp. 827-836.

---

[1984], Sequential determination of estimator as well as sample size, Ann Statists. 12, pp. 533-550

Robbins, H. [1959], Sequential estimation of the mean of a normal population, Prob. and Statists (Harald Cramér Volume). Almqvist Uppsala.

Sen, P. K. [1981], Sequential Nonparametrics, Wiley, New York.

Starr, N. [1966]. On the asymptotic efficiency of a sequential procedure for estimating the mean, Ann. Math. Statists. 37, pp. 1173-1185.

Starr, N. and Woodroofe, M. [1969], Remarks on sequential point estimation: Proc. Nat. Acad. Sci. U.S.A. 63 pp. 285-288.

---

[1968], Remarks on a stopping time; Proc. Nat. Acad. Sci. U.S.A. 61, pp. 1215-1218.

Woodroofe, M. [1977], Second order approximations for sequential point and interval estimation. Ann. Statists. 5, pp. 984-995.

Starr, N. and Woodroofe, M. [1972], Further remarks on sequential estimation: the exponential case, Ann. Math. Statists. 43, pp. 1147-1154.