

2.22

統計数理研究所

講 究 錄

第二卷 第二十二号

昭和22年 3月1日 発行

目 次

論文紹介 9.

田中祐輔: Sequential method of Sampling for
deciding between two Courses of
Action. A. Wald
Journal of the American Statistical
Association (1945, vol 5)-----569

統計数理研究所

文京区 高田老松町 七六

Sequential method of Sampling for deciding between two Courses of Action

Journal of the American Statistical Association
A. Wald
(1945, Vol. 5)

1. 緒論 紹介者 岡本祐輔

可能な場合が二つあり、(之をA, A'と称す)ソノ何れ一方ヲ採ルコトヲ
対稱ナル母集団ヨリ抽出シテ標本カラ法定シヨリトテ問題ニ本論文デ
ハ取扱フ。

逐次抽出法(sequential method)ノメカニハ次ノ如クナル。

問題ノ性質ニ從カテ一ツ法則ガアタラシカモソノ法則ハ次ノ條件ヲ
満足スル。

標本ノ母集団ヨリ一ツツ逐次ニ抽出ナルガ、抽出ノ各段ア毎ニ於テ今マ
抽出サレタ標本カラアタラシク法則ニ基テハヨツテ

1° Aナル場合ヲル

2° A'ナル場合ヲル

3° 1°, 2°何レモナラバ結果ニマツタニ便ニ標本ヲ抽出スル。

トイツタソノ判決何れカ一ツガ定テラレル。

標本抽出ハ 1°, 2°何れカ一方ノ判決ヲ得ルマデ続ケラレル。

斯ノ様ニアタラシク法則ヲ標本抽出方式(sampling plan)ト名付
ケル。

之ヲ $F_0(N)$ ヲ表ハス。 $F_0(N)$ (Average sampling number curve) (地方計 ASN-0-30) ト呼ブ。

今迄 信局 ツバ別ニ依ツテ行ハレタ。 多数ノ製局ニ對シテハ、
母集團ニ對シテ 各製局ハ良、不良ナルニツテ 組別カカラズニシテ、
斯ク仕切合格、不合格ヲ仕切不良等ニ依ツテ決定セトスル。 不良率
トスル。

抽生方式トシテ 次ノ法則ヲ用ル。

逐次ニ標準ヲ抽出シ、25個目迄全部良局ヲ見出キハ仕切合格トスル。
ソレ以前ニ不良品ヲ見出キハ、最早ソコニ抽出ヲ打切リ仕切不合格トス
ル。

シカレトキハ、コノ仕切合格ナル確率ハ、即チ25個全部良局ナル
確率ハ $(1-\theta)^{25}$ ナル。

「 F_0 」ニ「合格トスル」トシテ列挙ヲ求メ、 OC カ-30 (式 (6)) = $(1-\theta)^{25}$ ナル。

抽出回数カ丁度 m ナル確率ハ、 m 箇ノ標準中、 $m-1$ 個ニ「 F_0 」
良品シ、 m 番目カ不良品ナル確率カ、 $(1-\theta)^{m-1}\theta$ 、又丁度
25箇カ検査ナル確率ハ $(1-\theta)^{24}\theta + (1-\theta)^{25}$ ナル。故ニ之
ノ式ニ對シテ $ASN(0-30 E&TR) = \sum_{n=1}^{24} n\theta(1-\theta)^{n-1} + 25[(1-\theta)^{24}$
 $+ (1-\theta)^{25}]$ ナル。

4. 標本抽出方式ノ選擇.

標本抽出方式の選択は決まるとして、その最適な選択を行はねばならない。

今問題の解答法は次の場合の比較がなされることになる。

$\theta < \theta'$ のときは、A なる場合を採用する。

$\theta > \theta'$ のときは、A' なる場合を採用する。

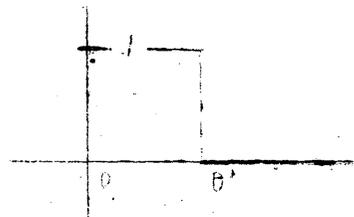
$\theta = \theta'$ のときは、何れでもよい。

したがって、 θ が θ' の外ならば、A なる場合を採用する方がよい。また θ が θ' の内ならば、A' なる場合を採用する方がよい。

斯くすれば、 $\theta < \theta'$ に対しては、A なる場合が最適であるから、その標本抽出方式を採用する確率は $\gamma(\theta)$ 、即ち、A なる場合を採用する確率 $\gamma(\theta)$ が $\theta < \theta'$ に対しては $\gamma(\theta) = 1$ 、 $\theta > \theta'$ に対しては $\gamma(\theta) = 0$ となる。

従ってこの場合の $\gamma(\theta)$ は

$$\gamma(\theta) = \begin{cases} 1 & (\theta < \theta') \\ 0 & (\theta > \theta') \end{cases}$$



と表わされる。

従って標本抽出方式の $\gamma(\theta)$ が $\gamma(\theta)$ が出来る限り理想曲線に近づく。また $E_n(\theta)$ が最小となるように事が望ましい。この形は理想曲線に近づく $\gamma(\theta)$ が得られる時、 $E_n(n)$ は増大する。従ってこの場合の最適解は $\gamma(\theta)$ が $\gamma(\theta)$ に近いものである。

実際は最良の問題の性質から $\theta \leq \theta'$ なる θ に対しては、標本抽出の結果 A なる場合を採用して解決(誤りの決断)をする。

確率(危険率)が α 以下に保たれるように、又 $\theta_0 \leq \theta$ ($\theta_0 > \theta_1$) なる θ に対
して100%採択しない誤り(カス)確率が β 以下に保たれるように条件が与
えられておられる。

(4.1) 即ち $1 - L(\theta) \leq \alpha \quad (\theta \leq \theta_0)$

(4.2) $L(\theta) \leq \beta \quad (\theta \geq \theta_1)$ となる。

今、 $\theta_0, \theta_1, \alpha, \beta$ に対して(4.1) (4.2) を満足する θ の admissible
な抽出方式と呼ぼう。

こゝに $\theta_0, \theta_1, \alpha, \beta$ (実数) 問題の定数と見做す。

以下 admissible な抽出方式のみを考へる。一般に θ の値は $\theta \in A$
ASN から3つの値が得られる admissible な方式の ASN から3つの値が得
られる (uniformly best) な admissible な抽出方式は存在す
る可能性がある。(1) 参照)

採択の特許 $\theta = \theta_0$ 及び $\theta = \theta_1$ に対して $E_n(\theta)$ が最小となる admissi-
-ble な抽出方式がある。

熟知の Wald の採択方式の sequential probability ratio
sampling plan (尤度比採択方式) がある。

5 尤度比採択方式

以下を考へる。偶然量 X は離散型かつ絶対連続な分布密度関数 $f(x, \theta)$ を有するモノ
で $f(x, \theta)$ は密度関数、又尤度関数(離散型の場合)を表はすとす。

逐次抽出される標本 X_1, X_2, \dots である。今 (X_1, X_2, \dots, X_n)
なる標本が得られる確率 P_n 。

574

$P_{im} = f(x_i, \theta) \dots f(x_m, \theta)$ のようにする。

$\theta = \theta_1 = \dots$ として P_{im} の通を $P_{1,m}$

$\theta = \theta_0 = \dots$ として P_{im} の通を $P_{0,m}$ とする。

$\theta_1, \theta_0, \gamma, \beta$ が定まればよい。

左変比 = 左変抽出方式の尤度関数。通常は定数の常数 A, B に対し

$(0 < B < 1 < A)$

(5.1) $B < P_{im}/P_{0,m} < A$ ならば、対数尤度関数は抽出される。

(5.2) $B \geq P_{im}/P_{0,m}$ ならば、1° 抽出される。

(5.3) $A \leq P_{im}/P_{0,m}$ ならば、2° 抽出される。

$\gamma = \text{常数 } A, B, \quad \angle(\theta_0) = 1 - \gamma, \quad \angle(\theta_1) = \beta$ となるようにする。
とす。

実際の計算 = 変換した対数尤度関数の条件を意図して、

$$Z_i = \log \frac{f(x_i, \theta_1)}{f(x_i, \theta_0)} \text{ とす。}$$

(5.4) $\log B < Z_1 + \dots + Z_m < \log A$ ならば抽出される。

(5.5) $\log B \geq Z_1 + \dots + Z_m$ ならば 1° 抽出される。

(5.6) $\log A \leq Z_1 + \dots + Z_m$ ならば 2° 抽出される。

がよい。これは左変抽出方式で行う 1°, 2° 何れに決まらず

抽出の無限に近づく限り注意する。(小川氏の論文を参照
してください)

常数 A, B が近似的に定まらう。

厳密な理論 = 後述の (1) を参照してください。

之ナルニ場ヲ採ルトイフ判法ニアイルヤウナ標本 $(x_1, \dots, x_m) =$

親行ハ (5.3) カラ常ニ

$$(5.7) P_{1,m} \geq AP_{0,m}$$

故ニ θ_1 値ニ對シテ之ナルニ場ヲ採ル確率ハ $1 - \alpha(\theta_1) = 1 - \beta = P_{1,m}$

$$\text{又 } P_{0,m} = \alpha(\theta_0) = \alpha \Rightarrow$$

$$(5.7)' (1 - \beta) \geq A\alpha \text{ ヲ得ル。}$$

即チ $A \geq \frac{1 - \beta}{\alpha}$ ヲ上ノ限トシテ有ル事

同様ニ $B \geq \frac{\beta}{1 - \alpha}$ ヲ下ノ限トシテ有ル事カナル。

若シテ $f(x, \theta_1)$ カ $f(x, \theta_0) =$ 近シキハ $P_{1,m}/P_{0,m}$ ハ變ニ一ツノ標本ヲ追加スル事ニ依ツテタイミ差ヲ示サシテトシテハラヤウ。

依ツテ決断シテ最終ニ至ル $P_{1,m}/P_{0,m}$ 値ハ A 及 B ヲ邊カニカ越ニテトクヲヨイ。

$$\text{從ガツテ } A, B \text{ ハスレバ } (1 - \beta) \geq \frac{\beta}{1 - \alpha} \Rightarrow \frac{\beta}{1 - \alpha} \geq \frac{\alpha}{1 - \beta} \text{ ヲ得ル。}$$

6. 右邊比ニ依ル抽出方式ノ有効性

(1) 於テ次ノ定理ガ證明サレタル。

$\alpha(\theta_0) = 1 - \alpha, \alpha(\theta_1) = \beta$ 成ニセタル注意中抽出方式ニ於テ (admissible)

$$(6.1) E_{\theta_0}(n) \geq \frac{1}{E_0(z)} \left[(1 - \alpha) \log \frac{\beta}{1 - \alpha} + \alpha \log \frac{1 - \beta}{\alpha} \right]$$

$$(6.2) E_{\theta_1}(n) \geq \frac{1}{E_1(z)} \left[\beta \log \frac{\beta}{1 - \alpha} + (1 - \beta) \log \frac{1 - \beta}{\alpha} \right]$$

コニ $z = \log \frac{f(x, \theta_1)}{f(x, \theta_0)}$ $E_0(z)$ 及 $E_1(z)$ ハ又々 $\theta = \theta_0, \theta = \theta_1$ ナ

ナル平均値ヲ計ル。

今尤度比ニ依ル抽出方式ニ依リ抽出何数ノ元トシ、 N ノ元トシ、
 当ニナル整数トシテ、 N ナル確率分布ヲ得ル種小ナルニ付、
 故ニ今 $n < N$ トシテ、

$$(6.3) \quad Z_1 + \dots + Z_n + Z_{n+1} + \dots + Z_N = (Z_1 + \dots + Z_n) + (Z_{n+1} + \dots + Z_N)$$

両邊平均値ヲ計リ、

$$(6.4) \quad NE(Z) = E(Z_1 + \dots + Z_n) + E(Z_{n+1} + \dots + Z_N)$$

今 $n > n$ ナル Z ニ對シテ、 Z ノ確率分布ノ独立ナル故、

$$E(Z_{n+1} + \dots + Z_N) = NE(Z) - E(n)E(Z)$$

故ニ

$$(6.5) \quad E(n) = \frac{E(Z_1 + \dots + Z_n)}{E(Z)}$$

Z ノ密度函数ヲ $f(x, \theta)$ トシテ $E(n) = E_0(n)$ 。今 $P_{\theta_0}^{n, n}$ 及
 又ハ B ヲ超テ差ヲ無視スルトハ、確率変數 $Z_1 + \dots + Z_n$ ハ \log
 B ヲ夫々 $1 - L(\theta)$ 及 $L(\theta)$ ナル確率ヲ取ル。

故ニ

$$E(Z_1 + \dots + Z_n) \sim L(\theta) \log B + (1 - L(\theta)) \log A$$

故

$$(6.6) \quad E_0(n) \sim \frac{L(\theta) \log B + (1 - L(\theta)) \log A}{E_0(Z)}$$

$L(\theta)$, $1 - L(\theta)$ ニ夫々 θ_1 , θ_0 ヲ代入シテ、 $E_0(n)$ ガ

$\theta = \theta_1, \dots, \theta = \theta_0$ ヲ「最小」ナルチウチ抽出方式ヲ取ル。

最密チ戻漸及ヒ $E_0(n)$ ノ上、下極根ニツイテハ(1)ヲ参照セヨ。

7. 変換 = 確率抽出方式 = オクルOCカー-3.0 誘導法

このOCカー-3.0の近似式を導く方法、概要を示す。

(7.1) $\left[\frac{f(x, \theta_1)}{f(x, \theta_0)} \right]^{h(\theta)}$ 変換数 θ を用いて、 θ_1 の分布を θ_0 の分布に変換する。

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x, \theta) \left[\frac{f(x, \theta_1)}{f(x, \theta_0)} \right]^{h(\theta)} dx = 1 \text{ となる } \theta \text{ を求める。}$$

ただし $h(\theta) \neq 0$ の $f(x, \theta) = 1$ となる θ の条件、下式に $\theta = 1$ として存在する θ が「 θ 」を示す。

この値は対称、上の条件より。

(7.2) $f^*(x, \theta) = f(x, \theta) \times \left[\frac{f(x, \theta_1)}{f(x, \theta_0)} \right]^{h(\theta)}$ 変換数 θ である。

(7.3) $\frac{f(x, \theta)}{f(x, \theta_0)} = \left[\frac{f(x, \theta_1)}{f(x, \theta_0)} \right]^{h(\theta)}$ 変換数 θ である。

A, B, $f(x, \theta_1)$, $f(x, \theta_0)$ = 変換数 θ の抽出方式 $h(\theta)$ である。

B $h(\theta)$ $f(x, \theta)$, $f^*(x, \theta)$ = 変換数 θ の抽出方式 = 変換数 θ の抽出方式である。

したがって $P_{\theta_1} / P_{\theta_0}$ が A, B の超二項分布を近似する、近似的に

(7.4) $A^{h(\theta)} = 1 - B'$

(7.5) $B^{h(\theta)} = \frac{q}{1-q}$ である。

$q = q(x)$ の確率密度 $f(x, \theta)$ の θ が採用される確率を示す。

上式より

$$q' = \frac{1 - B^{h(\theta)}}{A^{h(\theta)} - B^{h(\theta)}} \quad q' = 1 - L(\theta) \text{ である}$$

$$L(\theta) = \frac{A^{\sum x_i} B^{n-\sum x_i}}{A^{k_0} B^{n-k_0}}$$

∴ $L(\theta)$ は似可なり。

8. 例題 7.

工業製品の欠陥検査を行う。欠陥品を θ 確率で検出する。母集団 $\theta = \theta_0$ と $\theta = \theta_1$ の場合、検出率 β と α を定め、検出率 β を一定に保ち、 α を最小にする。

今 $\theta = \theta_0$ とし、 $\theta = \theta_1$ に対する検出率 β を一定に保ち、 α を最小にする。

また $\theta = \theta_1$ とし、 $\theta = \theta_0$ に対する検出率 β を一定に保ち、 α を最小にする。

上記条件が満たされる抽出方式は、事前確率 π_0 と π_1 を用いて、検出率 β を一定に保ち、 α を最小にする抽出方式であることが知られる。

d_m は最初 m 回の検査で $\theta = \theta_1$ の製品が検出される確率

$$P_{1,m} = \theta_1^{d_m} (1 - \theta_1)^{m - d_m} \quad (\theta = \theta_1)$$

$$P_{0,m} = \theta_0^{d_m} (1 - \theta_0)^{m - d_m} \quad (\theta = \theta_0)$$

検出率 β を一定にする。

$$(8.2) \quad \frac{\beta}{1 - \alpha} < \frac{P_{1,m}}{P_{0,m}} < \frac{1 - \beta}{\alpha} \quad \text{検出率を一定にする。}$$

$$(8.3) \quad \frac{P_{1,m}}{P_{0,m}} \leq \frac{\beta}{1 - \alpha} \quad \text{検出率を一定にする。}$$

計算 = 検出率に対する検出率を一定にする。

$$A_m = \frac{\log \frac{\beta}{1 - \alpha}}{\log \frac{\theta_1}{\theta_0} - \log \frac{1 - \theta_1}{1 - \theta_0}} + m \frac{\log \frac{1 - \theta_0}{1 - \theta_1}}{\log \frac{\theta_1}{\theta_0} - \log \frac{1 - \theta_1}{1 - \theta_0}} \quad (\text{acceptance number})$$

$$R_m = \frac{\log \frac{1 - \beta}{\alpha}}{\log \frac{\theta_1}{\theta_0} - \log \frac{1 - \theta_1}{1 - \theta_0}} + m \frac{\log \frac{1 - \theta_0}{1 - \theta_1}}{\log \frac{\theta_1}{\theta_0} - \log \frac{1 - \theta_1}{1 - \theta_0}} \quad (\text{rejection number})$$

トナト

式ハ

(8.5) $A_m < d_m < R_m$ ナルトナト 検査ヲ要ス

(8.6) $d_m \leq A_m$ ナルトナト 合格

(8.7) $d_m \geq R_m$ ナルトナト 不合格

ト書道サレル。

$d_m = A_m, R_m$ ハ検査前ニ計算シテケバヨイ。又 A_m, R_m ガ整数ナリサルナト、 A_m ヲ小ナル。又 R_m ヲ大ナル整数中一番近イニ

トスル。

9. 数値例

今 $\theta_0 = .10$ $\theta_1 = .30$ $\alpha = .05$ $\beta = .03$ $t_{.05, 10} = 1.812$

検査個数	A_m	不良回数	検査ハ終了) 不合格	R_m
1		0		
2		0		
3		1		
4		1		
5		1		4
6		1		4
7		1		5
8		1		5
9		2		5
10		2		5
11		3		5
12		4		6
13		4		6
14	0	5		6
15	0	5		6
16	0	5		6
17	0	5		7

580

検査回数	A_{n-1}	不良品数	B_{n-1}
18	1	1	1
19	1	1	1
20	1	1	1
21	1	1	1
22	1	1	1
23	1	1	1
24	1	1	1
25	2	2	2
26	2	2	2
27	2	2	2
28	2	2	2
29	2	2	2
30	3	3	3
31	3	3	3
32	3	3	3
33	3	3	3
34	3	3	3
35	3	3	3
36	4	4	4
37	4	4	4
38	4	4	4
39	4	4	4
40	4	4	4

新方式の0.05の不良率

$$L(\theta) = \frac{A_{k(\theta)} - 1}{A_{k(\theta)} - B_{k(\theta)}} = \frac{\left(\frac{1-\beta}{\alpha}\right)^{k(\theta)} - 1}{\left(\frac{1-\beta}{\alpha}\right)^{k(\theta)} - \frac{3}{(1-\alpha)} k(\theta)}$$

平均不良率は、 $(\theta = 0.05)$ の場合の合計不良率を示す

不良品 = 対して $x=1$ 良品 = 対して $x=0$ の結果

$$f(x, \theta) = \theta \quad (x=1)$$

$$= 1 - \theta \quad (x=0)$$

検定

$$\sum_{x=0,1} f(x, \theta) \left[\frac{f(x, \theta)}{f(x, \theta_0)} \right]^{k(\theta)} = 1 \quad \text{となること}$$

(8.10) $\theta \left(\frac{\theta_1}{\theta_0}\right)^{L(\theta)} + (1-\theta) \left(\frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}\right)^{L(\theta)} = 1$

これを解くため、 θ に関する方程式として、

(8.11) $\theta = \frac{1 - \left(\frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}\right)^{L(\theta)}}{\left(\frac{\theta_1}{\theta_0}\right)^{L(\theta)} - \left(\frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}\right)^{L(\theta)}}$

より、 θ の値は、 θ_0, θ_1 の間にあり、 $\theta_0 < \theta < \theta_1$ となる。
 これは、新しい近似値 θ が、 θ_0 と θ_1 の間にあり、 $\theta_0 < \theta < \theta_1$ となる。

この式を、ASN の近似式として、

$$E_0(n) \sim \frac{L(\theta) \log \frac{\beta}{1-\beta} + (1-L(\theta)) \log \frac{1-\beta}{\beta}}{E_0(\theta)}$$

$(z = \log \frac{f(x, \theta)}{f(x, \theta_0)} \text{ } E_0(z) \text{ } \theta = \text{ } z \text{ の平均値})$

$f(x, \theta)$ は $x=1$ かつ $\theta = \theta_0$ かつ $x=0$ かつ $\theta = \theta_1$ となる。 $z = \log \frac{\theta_1}{\theta_0}$ となる。

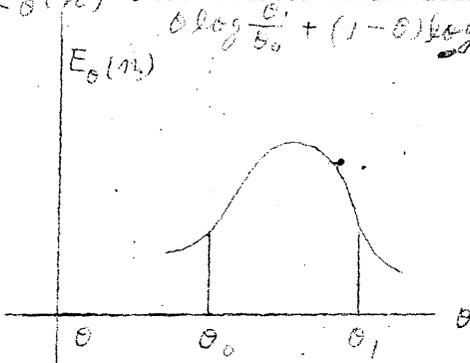
確率 θ かつ $(x=1 \text{ かつ } z = \log \frac{\beta}{1-\beta})$ となる。

$\log \frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}$ かつ $(x=0 \text{ かつ } z = \log \frac{1-\theta_1}{1-\theta_0})$ となる。

これより、

$$E_0(z) = \theta \log \frac{\theta_1}{\theta_0} + (1-\theta) \log \frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}$$

$$E_0(n) \sim \frac{L(\theta) \log \frac{\beta}{1-\beta} + (1-L(\theta)) \log \frac{1-\beta}{\beta}}{\theta \log \frac{\theta_1}{\theta_0} + (1-\theta) \log \frac{1-\theta_1}{1-\theta_0}}$$



9. 例題5

A, Bナル二ツ生産方法ノ間ニ優劣決定スルニ各方法ノ生産力ニ
 各ノ仕切ニ於ケル良品ノ率ヲ夫々 P_A, P_B, P_B, P_A ス。

方法Aノ方法Bニ対スル優劣ヲ計ル測度トシテ、

$$u = \frac{k_A}{k_B} \quad (k_A = \frac{P_A}{1-P_A}, k_B = \frac{P_B}{1-P_B}) \text{ ノ値トシ、}$$

更ニ $u \geq u_0$ ($> u_0$) ナル u_0 ニ対シテBヲ良品生産率ハBヨリ大ナラズ

又 $u \leq u_0$ ナル u ニ対シテAヲ良品生産率ハAヨリ大ナラズ要求サレ
 スル。

良品=ハ1, 不良品=ハ0ヲ對應セテ、各母集団別ノ確率標本:

但 (a, b) ヲ以テ一ツ標本トスル。此レキハ (a, b) ハ $(0, 1),$
 $(1, 0), (0, 0), (1, 1)$ ノ何レカ値ヲトル。

以下 (a, b) が $(0, 1)$ 又ハ $(1, 0)$ ナル値ナル場合ニテハ問題ト
 スル。

(a, b) が $(0, 1)$ 又ハ $(1, 0)$ ナラザルトイフ条件下ニ於テ (a, b)

が $(0, 1)$ ナル確率ハ

$$P = \frac{(1-P_A) P_B}{P_A(1-P_B) + P_B(1-P_A)}$$

又條件下付) $P_2\{(a, b) \neq (1, 0)\} = 1 - 0 = \frac{(1-P_B) P_A}{P_A(1-P_B) + P_B(1-P_A)}$

u = 観行速ガラシキ良品生産率ヲ指シカナルト、

$$\theta = \frac{u}{1-u} \text{ ナリ}$$

$\theta \leq \theta_0 = \frac{u_0}{1-u_0}$ ナル θ に対シ A ナル危險率ハ α ナリトナラズ。
 $\theta \leq \theta_1 = \frac{u_1}{1-u_1}$ ナル θ に対シ B ナル危險率ハ β ナリトナラズ。
 ナル。

標本中ノ組合セ $(0,1), (1,0)$ ノ数ヲ $t, (0,1)$ ナル組合セノ数ヲ t_2

ナリ前例ニ同シケル m, n ナリ t, d ナリ t_2 ナリ用フルトキ、

$$A_t = \frac{\log \frac{1-\beta}{1-\alpha}}{\log u_1 - \log u_0} + t \frac{\log \frac{1-u_1}{1-u_0}}{\log u_1 - \log u_0}$$

$$R_t = \frac{\log \frac{1-\beta}{\alpha}}{\log u_1 - \log u_0} + t \frac{\log \frac{1+u_1}{1+u_0}}{\log u_1 - \log u_0}$$

ナルトキ 標本抽出方式ハ

$A_t < t_2 < R_t$ ナルトキ 抽出セツツケル

$t_2 \leq A_t$ ナルトキ A ナル危険ナル

$R_t \leq t_2$ ナルトキ B ナル危険ナル

教題別

$\mu_0 = 1.0, \mu_1 = 0, \sigma = .03, \beta = .10$

標本抽出数	$(0,1), (1,0)$ 出現確率	t_1	t_2	R_{t_1}
1	(0,1)	1	1	
2	(0,1)	1	2	
3	(1,0)	1	2	
4	(1,0)	1	2	
5	(1,0)	0	2	
6	(0,1)	1	3	
7	(1,0)	1	3	
8	(0,1)	2	4	
9	(0,1)	3	5	
10	(1,0)	3	5	
11	(1,1)	4	6	
12	(0,1)	5	7	
13	(0,1)	5	8	13
14	(1,0)	6	8	14
15	(1,0)	7	8	14
16	(0,1)	7	9	15
17	(1,0)	8	9	16
18	(1,0)	9	9	16
19		9		17
20		10		18
21		11		18
22		11		19
23		12		20
24		13		20
25		13		21
26		14		22
27		15		22
28		15		23
29		16		24

18, 19, 20, 21, 22, 23, 24, 25, 26, 27, 28, 29

例3

10. 母集団分布が正規分布のとき、

$$(10.1) f(x, \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-1/(2\sigma^2)(x-\theta)^2} \quad \text{ただし } \theta_0$$

$$(10.2) P_{1,m} = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{m}{2}} \sigma^m} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2}$$

$$(10.3) P_{0,m} = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{m}{2}} \sigma^m} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_0)^2} \quad \text{ただし } \theta_0$$

尤度比 = 検出式

$$(10.4) B < \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2}}{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_0)^2}} < A \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

$$(10.5) \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2}}{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_0)^2}} \leq B \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

$$(10.6) \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2}}{e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_0)^2}} \geq A \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

A, B の値は (1-β)/α 及 β/(1-α) を代入して、検出式
 を得る。上の式から

$$(10.7) \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{\beta}{1-\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2} < \sum_{i=1}^m X_i < \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{1-\beta}{\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2}$$

ただし、検出式

$$(10.8) \sum_{i=1}^m X_i \leq \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{\beta}{1-\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2} \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

$$(10.9) \sum_{i=1}^m X_i \geq \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{1-\beta}{\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2} \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

ただし

$$A_m = \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{\beta}{1-\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2}$$

$$B_m = \frac{\sigma^2}{\theta_1 - \theta_0} \log \frac{1-\beta}{\beta} + m \frac{\theta_0 + \theta_1}{2} \quad \text{ただし } \theta_0, \theta_1$$

586

行ハル。

以上引用論文

- (1) A. Wald "Sequential test of Statistical hypothesis.
Annals of Math Stat. 1945
- (2) A. Wald. "On the Cumulative Sum of Random
Variables"
Annals of Math Stat. 1944

数值列

$\theta_0 = 135, \theta_1 = 150, \alpha = .01, \beta = .03$

抽选回数	A_m	標本値 X_g	$\sum X_g$ 標本値和	R_m
1	✓	151	151	334
2	139	144	295	476
3	281	121	416	619
4	424	137	553	961
5	566	138	691	904
6	709	136	827	1046
7	851	155	982	1189
8	994	160	1142	1531
9	1136	144	1286	1474
10	1279	145	1431	1616
11	1421	130	1561	1759
12	1564	120	1681	1901
13	1706	104	1785	2044
14	1849	140	1925	2186
15	1991	125	2050	2329
16	2132	106	2156	2471
17	2276	145	2301	2614
18	2419	123	2424	2756
19	2561	138	2562	2899
20	2704	108	2670	3041
21	2846			4184
22	2989			4326
23	3131			4409
24	3274			4611
25	3416			4754
26	3559			4896
27	3702			4039
28	3844			4187
29	3986			4324
30	4129			4466
31	4271			4609
32	4414			4751
33	4556			4894
34	4699			5036
35	4841			5179

$m = 207$ 合格判定値

(1547, 1, 31)