

プロット・デザインの無作為化について

日本大学生産工学部統計学教室 小川潤次郎

無作為化 (Randomization) とは、近代統計学における特色ある概念であつて、分散分析 (Analysis of variance) と共に実験計画法の二大支柱と成つてゐる訳である。

無作為化についての一般的叙述は勿論、その提唱者である R. A. Fisher の古典的のり居居 [1] 及び [2] 又此の Fisher の思想を解説した北川敏男 [3] [4] によつて見られ度な。無作為化の教会的取扱は最初 B. L. Welch [5] と E. J. G. Pitman [6] によつて興えられた。今日言葉で云ふには後者の取扱はたゞは所謂 "Fisher 模型" の場合であつた。

1935 年に J. Neyman et al [7] は乱塊法とラテン方格配置の無作為化を考へて、この中の技術誤差 (Technical error) をも考へしなつた。この場合のあふことを指摘した。此場合のあは "Neyman 模型" と呼ぶべきである。Neyman 模型の教会的取扱は 1959 年に M. D. McCarthy [8] によつて試せられた。McCarthy は同一プロット内の各個の観測値を、そのプロット誤差と技術誤差とを合併されたとす次元の正規分布に従うものとして F 統計量の分布を考へた。若しプロットと処理効果と交絡してゐれば、F 統計量の分布は近似的に F 分布になり、この交絡が存在するときは F 統計量の分布は F 分布とは異なるものになり、この結果を出した。無作為化したプロット効果は離散変量である。又、技術誤差は正規変量である。これを互に絶つて、その和も正規変量であることは、このことは McCarthy 自身も知らなかつた訳である。

教学的には Fisher 模型は Neyman 模型の特殊な場合と見なす。Neyman 模型の場合にドロップ・デザインは無作為にもキランし取扱う。普通に使われる F-検定は、如何なり意図して正しさを吟味してあることという点に研究の目的である。

先が完全ドロップ配置 J. Ogawa [9], ~~ラテン方格配置~~ ラテン方格配置 J. Ogawa [9], BIB 配置 J. Ogawa [10], 2-associate class の PBIB 配置 J. Ogawa, S. Ikeda, M. Ogasawara [11],  $m$ -associate class の PBIB 配置 J. Ogawa, S. Ikeda, M. Ogasawara [12], [13] である。以上は Welch Pitman と同様モーメント法とも利用可能な場である。これより一層改良したのが S. Ikeda, J. Ogawa [15] である。

以下に於ては最も簡単な場合の完全ドロップデザインの問題の概要を述べてあることを記述する。

### 1. ドロップ・デザイン

実験単位 (Experimental unit) 又はプロット (Plot) といふものをドロップ (Block) とし、 $t$  個のプロット内の実験単位の数をドロップサイズ (size) とし、これを  $k$  と取扱う。このドロップサイズが一定である  $b$  個のプロットである。従つて全体として  $n = bk$  個の実験単位を興えらる。この実験単位を比較する  $r$  個の処理 (Treatment) の数  $r$  であるとする。

同数のドロップが必要とし、 $t$  個のプロット内の実験単位の効果——これを単位効果又はプロット効果といふ——は可能く一様にしてある。従つてドロップサイズは実学的には、なるべく大きめとせらる。例之は動物実験のいふ場合には、遺伝的及び飼育条件が似てゐる。普通同胞 (Same litter) のものをプロットとする。従つて  $k=2$  とする。

場合が大切で D. Kempthorne [3].

$U=R$  の場合は各ブロック内に全部の処理を一回ずつ実験くねる。この場合を完全ブロック (Complete block) とする。  $U>R$  のとき不完全ブロック (Incomplete block) とする。実際的にはこの場合が多い。且つ数学的には完全ブロックは不完全ブロックの極限的リネースである。

さて、 $n$  個の実験単位  $k$  に対する  $r$  通りの処理番号  $i$  を  $t$  番目の実験単位  $k$  における観察値を  $x_{it}$  と表わし、 $n$  次元ベクトル

$$x' = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

を観察値ベクトル (Observation vector) と呼ぶことにする。

以下は簡単にするため完全ブロックの場合を考察する Ojima [1]. 完全ブロックの場合の分散分析を取扱うのであるが、一般に不完全ブロックに対しても拡張された道具立てを用いることになる。

処理のインジケンスベクトルを次のように定義する

$$s_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{もし } i \text{ 番目の処理が } j \text{ 番目のブロックに施される時;} \\ 0, & \text{もし 施されない時.} \end{cases}$$

と  $1 \times n$  次元ベクトル

$$s'_d = (s_{d1}, s_{d2}, \dots, s_{dn}), \quad d=1, 2, \dots, r$$

が処理インジケンスベクトルで、これを並べた  $n \times r$  行列

$$\Phi = \begin{bmatrix} s'_1 \\ s'_2 \\ \dots \\ s'_r \end{bmatrix}$$

が処理インジケンス行列である。

$$s'_d \cdot s'_p = \tau_d \delta_{dp}, \quad \text{但し } \tau_d = b$$

であるから、 $\Phi \Phi' = r I_r = b I_r$  であること（電算機で計算）。

同様にしてプロット \$a\$ のインシデンスベクトルとインシデンス行列を定義する。

$$\eta_{af} = \begin{cases} 1, & \text{若し } f \text{ 番目のプロットが } a \text{ 番目のプロットに属する時;} \\ 0, & \text{然らざれば;} \end{cases}$$

よって、インシデンスベクトルは

$$\eta_a' = (\eta_{a1}, \eta_{a2}, \dots, \eta_{av}) \quad , a=1, 2, \dots, b$$

インシデンス行列は

$$\Psi = \|\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_b\|$$

$$\Psi' \Psi = \delta 1_b$$

さて

$$n_{da} = \sum_a \eta_a' \eta_a = \sum_{f=1}^v \sum_a \eta_{af} \eta_{af} \quad , d=1, \dots, v; a=1, \dots, b$$

よって \$d\$ 番目の処理が \$a\$ 番目のプロットに入っているのは 1 回だけあり、それ以外には 0 である。完全プロットならば、\$n\_{da} = 1\$ である。処理とプロットとのインシデンスを \$v \times b\$ 行列

$$N = \|\eta_{da}\| \quad \begin{matrix} d=1, \dots, v \\ a=1, \dots, b \end{matrix}$$

を以下にインシデンス行列 (Incidence matrix) と呼ぶことにする。

更に各々のデザインの関係行列 (Relationship matrices) を次のように定義する。

(1) 恒等関係:  $I_n$   $n$  次の単位行列。

(2) エウラー関係:  $G_n$  その要素が全て 1 である \$n \times n\$ 行列。

(3) 処理関係:  $T = \Phi \Phi' = \|t_{ij}\|$

$$t_{ij} = \sum_{a=1}^b \eta_{ai} \eta_{aj} = \begin{cases} + \text{プロット } i \text{ と } j \text{ の間に } a \text{ の処理が入っている;} \\ \text{否ならば } 0. \end{cases}$$

(4) フロック関係:  $B = \Psi\Psi' = \|b_{ij}\|$

$$b_{ij} = \sum_{\alpha=1}^b \gamma_{\alpha i} \gamma_{\alpha j}$$

$i, j$  フロックと  $j$  フロックが同一フロックに属するならば  $b_{ij} = 1$  となる

とすな  $b_{ij} = 0$  となる。

とす  $i, j$  の  $I, B, T, G$  の間に  $b_{ij}$  の掛算表が成る。

$$I \quad B \quad T \quad G$$

$$B \quad kB \quad G \quad kG$$

$$T \quad G \quad bT \quad bG$$

$$G \quad kG \quad bG \quad bG$$

従って  $\frac{1}{n}G, \frac{1}{k}B, \frac{1}{b}T$  は 留算各行列である。

$$I = \frac{1}{n}G + \left(\frac{1}{k}B - \frac{1}{n}G\right) + \left(\frac{1}{b}T - \frac{1}{n}G\right) + \left(1 - \frac{1}{k}B - \frac{1}{b}T + \frac{1}{n}G\right)$$

は単位行列  $I$  の互に直交する留算各行列の和である。

$\mathbf{1}' = (1, 1, \dots, 1)$  とする。

$$\frac{1}{n}G\mathbf{x} = \bar{x}\mathbf{1} \quad \text{但し} \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{f=1}^n x_f$$

又

$$\underline{B} = \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_b \end{bmatrix}, \quad B_i = \sum_{f \in i\text{-th block}} x_f; \quad \underline{T} = \begin{bmatrix} T_1 \\ T_2 \\ \vdots \\ T_k \end{bmatrix}, \quad T_\alpha = \sum_{\{f: S_{\alpha f}=1\}} x_f$$

とかくと

$$\text{処理平方和 } S_y^2 = \mathbf{x}' \left( \frac{1}{b}T - \frac{1}{n}G \right) \mathbf{x} = \frac{1}{b} \sum_{\alpha=1}^k T_\alpha^2 - n\bar{x}^2$$

70077 平方和:  $S_b^2 = X' \left( \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G \right) X = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k B_i^2 - n \bar{X}^2$

誤差平方和:  $S_e^2 = X' \left( I - \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} J + \frac{1}{n} G \right) X = \sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{X}^2 - S_b^2 - S_a^2$

よって、分散比統計量は

$$F = \frac{(b-1)(k-1)}{k-1} \frac{X' \left( \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G \right) X}{X' \left( I - \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} J + \frac{1}{n} G \right) X}$$

よって、吾々の統計量  $F$  の標本分布は問題である。

## 2. 無作為化を施す前の $F$ 統計量の分布

Neyman 模型の一般的形式は

$$x_f = \gamma + \sum_{\alpha=1}^u \gamma_{\alpha f} \tau_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^b \gamma_{\alpha f} \beta_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^u \gamma_{\alpha f} \pi_{\alpha f} + e_f, \quad f=1, 2, \dots, n$$

但し  $\gamma$  は一般平均、 $\tau = (\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_u)$  は処理効果、 $\beta = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_b)$  は

70077 効果  $\sum_{\alpha} \tau_{\alpha} = \sum_{\alpha} \beta_{\alpha} = 0$  とする。更に

$$\pi_{\alpha} = (\pi_{\alpha 1}, \pi_{\alpha 2}, \dots, \pi_{\alpha n}), \quad \alpha=1, 2, \dots, u$$

は処理  $\alpha$  に対する 70077 効果である。

$$\Psi' \pi_{\alpha} = 0, \quad \alpha=1, 2, \dots, u$$

とす。  $e = (e_1, e_2, \dots, e_n)$  は技術誤差 (technical error) である。  $N(0, \sigma^2 I)$

に従うものとする。

以下では処理効果と 70077 の同  $k$  交絡の両方の場合の  $F$  統計量の分布

を導く。

$$x_f = \gamma + \sum_{\alpha=1}^u \gamma_{\alpha f} \tau_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^b \gamma_{\alpha f} \beta_{\alpha} + \pi_{\alpha f} + e_f$$

又は行列記号では

$$X = \gamma J + \tau I + \Psi \beta + \pi + e$$

とす。これは  $F$  分散比の Fisher 模型である。

平均の検定と区間推定

$$H_0: \Sigma = 2$$

そこで帰無仮説  $H_0$  が正しいと仮定して

$$S_1^2 = \Sigma' \left( \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \Sigma + 2 \Sigma' \left( \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \varepsilon + \varepsilon' \left( \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \varepsilon$$

と  $Q$  の正規無偏分散  $\sigma_1^2$  の推定値  $S_1^2$  が得られる

$$S_2^2 = \Sigma' \left( I - \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} B + \frac{1}{b} G \right) \Sigma + 2 \Sigma' \left( I - \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} B + \frac{1}{b} G \right) \varepsilon + \varepsilon' \left( I - \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} B + \frac{1}{b} G \right) \varepsilon$$

と  $Q$  の  $S_2^2$  は推定値  $\sigma_2^2$  の推定値  $S_2^2$  が得られる

$$e^{-\frac{Q_1}{2\sigma_1^2}} \sum_{\mu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_1}{2\sigma_1^2}\right)^{\mu}}{\mu!} \frac{\left(\frac{X_1^2}{2}\right)^{\frac{k-1}{2} + \mu - 1}}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2} + \mu\right)} e^{-\frac{X_1^2}{2}} d\left(\frac{X_1^2}{2}\right)$$

但し  $Q_1 = \Sigma' \left( \frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \Sigma = \frac{1}{b} \Sigma' T \Sigma$

又  $X_2^2 = S_2^2 / \sigma_2^2$  は推定値  $\sigma_2^2$  の推定値  $S_2^2$  が得られる

$$e^{-\frac{Q_2}{2\sigma_2^2}} \sum_{\nu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_2}{2\sigma_2^2}\right)^{\nu}}{\nu!} \frac{\left(\frac{X_2^2}{2}\right)^{\frac{(b-1)(k-1)+\nu-1}{2}}}{\Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)+\nu}{2}\right)} e^{-\frac{X_2^2}{2}} d\left(\frac{X_2^2}{2}\right)$$

但し  $Q_2 = \Sigma \Sigma - Q_1$

よって  $F$  は  $F$  分布と見做すことができる

$$F = (b-1) \frac{X_1^2}{X_2^2}$$

$F$  分布は普通の中心  $F$  分布と見做すことができる

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)} \left(\frac{F}{b-1}\right)^{\frac{k-1}{2}} \left(1 + \frac{F}{b-1}\right)^{-\frac{b(k-1)}{2}} \times e^{-\frac{F}{2}} \sum_{\mu, \nu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_1}{2\sigma_1^2}\right)^{\mu} \left(\frac{Q_2}{2\sigma_2^2}\right)^{\nu} \left(\frac{F}{b-1}\right)^{\mu}}{\mu! \nu! \left(1 + \frac{F}{b-1}\right)^{\mu + \nu}}$$

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2} + \mu + \nu\right) \Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right) \Gamma\left(\frac{k-1}{2} + \mu\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2} + \nu\right)} d\left(\frac{F}{b-1}\right)$$

これは  $\theta_1, \theta_2$  に比例する。

### 3. 無作為化による $\theta_1 = \frac{1}{b} \Pi^T \Gamma \Pi$ の分布

$\Pi$  は変量  $\omega$  の行列で、無作為化によって処理のインシデンス行列  $\Gamma = \omega \omega^T$  の変量として知られる。従って  $\theta_1 = \frac{1}{b} \Pi^T \Gamma \Pi$  も確率変数となる。

先に無作為化による  $\Gamma$  (Permutation) 分布による  $\theta_1$  の平均と分散を計算して、若くは  $b$  が充分大きければ  $\theta_1 / (E \theta_1)$  の分布は  $\beta$ -分布

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)} x^{\frac{k+1}{2}-1} (1-x)^{\frac{b(k+1)}{2}-1} dx$$

で近似出来ること知られる。この近似を用いると

$$E\left[\left(\frac{\theta_1}{E\theta_1}\right)^\mu \left(\frac{\theta_2}{E\theta_2}\right)^\nu\right] = \frac{\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)\Gamma\left(\frac{k+1}{2}+\mu\right)\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}+\nu\right)}{\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}+\mu+\nu\right)\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)}$$

となる。従って無作為化による  $\theta_1$  の  $\beta$ -統計量の分布は近似的に中央値  $F$ -分布

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{b(k+1)}{2}\right)} \left(\frac{F}{k+1}\right)^{\frac{k+1}{2}-1} \left(1-\frac{F}{k+1}\right)^{\frac{b(k+1)}{2}-1} d\left(\frac{F}{k+1}\right)$$

と近似出来る。

問題の焦点は  $\theta_1$  の平均と分散の計算にある。完全  $T$ -ブロックの場合は Ogawa [4], ラテン方格の場合は Ogawa [7], BIBD の場合は Ogawa [10], 2-アソシエートクラスの PBIBD の場合は Ogawa, Ikeda, Ogasawara [11],  $m$ -アソシエートクラスの PBIBD の場合は Ogawa, Ikeda, Ogasawara [12] に計算されている。

モメント法を用いて、中心極限定理類似の方法で  $\theta_1 / (E \theta_1)$  の近似分布





- (17). Ogawa, J., Ikeda, S., & Ogasawara, M. (1964). On the null-distribution of the  $F$ -statistic in a randomized partially balanced incomplete block design with 2-associate classes under the Neyman model. *Inst. of Stat. UNC. Memo Series 46*, 1-14
- (18). Ogawa, J., Ikeda, S., & Ogasawara, M. (1965). On the null-distribution of the  $F$ -Statistic for testing a 'partial' null-hypothesis in a randomized PBIBD with  $m$ -associate classes under the Neyman model, presented at the 35th session of the International Statistical Institute in Belgrad, Yugoslavia, Sept. 1965.
- (19). 及び 統計学 20 周年記念 水原 啓吾: Incomplete block design & Random-system による  $F$ -統計量の漸近分布について, 第 34 回日本統計学会 年会講演
- (20). Ogawa, J. (1965). The theory of block designs, 早稲田大学理工学部大卒院の Lecture note
- (21). Ogawa, J., & Ikeda, S. (1966). On the non-null distribution of the  $F$ -statistic for testing a partial null-hypothesis in a randomized PBIB design with  $m$  associate classes under the Neyman model. *Inst. of Stat. UNC. Memo Series 466*.

(Feb. 12, 1967)