

多標本ノンパラメトリックモデルにおける 対照群との平均比の統計解析法

2017SS003 青原桃香

指導教員:白石高章

1 はじめに

2 標本のデータ解析において、平均の差の推測論を考へることが多い。本論では、多標本の平均の比の推測論について考察する。はじめに信頼区間を求め、検定方式を与える。これを基に解析手法の C 言語プログラムを作成し、全国のコビニの売上データを使って、検定を行うことで平均の比を分析する。

2 k 標本モデルにおける対照群との相違に関する多重比較

水準 A_i における標本の観測値を $(X_{i1}, X_{i2}, \dots, X_{in_i})$ とし、 $X_{ij} \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ とする。さらにすべての X_{ij} は互いに独立であると仮定する。第 k 標本を対照標本、第 1 標本から第 $k-1$ 標本は処理標本とし、下の表 1 のモデルについて考察する。

表 1 標本ノンパラメトリックモデル

水準	標本	サイズ	データ
処理 1	第 1 標本	n_1	X_{11}, \dots, X_{1n_1}
処理 2	第 2 標本	n_2	X_{21}, \dots, X_{2n_2}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
処理 $k-1$	第 $k-1$ 標本	n_{k-1}	$X_{k-1,1}, \dots, X_{k-1,n_{k-1}}$
対照	第 k 標本	n_k	X_{k1}, \dots, X_{kn_k}

分散の多重比較法の正確な理論を平均の場合と同様に論述することは非常に難しい。この場合、次のボンフェローニの不等式 (白石 [1]) を使うことで容易に論じることができる。 $k-1$ 個の事象 A_1, A_2, \dots, A_{k-1} に対して

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{k-1} A_i\right) \leq \sum_{i=1}^{k-1} P(A_i) \quad (2)$$

第 k 標本の対照標本と第 i 標本の処理標本を比較することを考える。

$$T_i \equiv \frac{\sqrt{n_i + n_k} \{\log \hat{\mu}_i - \log \hat{\mu}_k\}}{\tilde{\eta}_{in}}$$

ただし、

$$\hat{\mu}_i \equiv \bar{X}_i \equiv \frac{X_{i1} + X_{i2} + \dots + X_{in_i}}{n_i},$$

$$\tilde{\eta}_{in} \equiv \sqrt{\frac{\hat{\sigma}_i^2}{\hat{\mu}_i^2 \left(\frac{n_i}{n_i + n_k}\right)} + \frac{\hat{\sigma}_k^2}{\hat{\mu}_k^2 \left(\frac{n_k}{n_i + n_k}\right)}},$$

$$\hat{\sigma}_i^2 \equiv \frac{1}{n_i - 1} \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X}_i)^2,$$

$$T_i(\mu) \equiv \frac{\sqrt{n_i + n_k} \{\log\left(\frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k}\right) - \log\left(\frac{\mu_i}{\mu_k}\right)\}}{\tilde{\eta}_{in}}$$

とおくと、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(|T_i(p)| < z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)\right) = 1 - \frac{\alpha}{k-1}$$

である。

また、 $1 \leq i \leq k-1$ を満たすすべての i に対して、 μ_i/μ_k の区間推定に興味があるものとする。定数 α ($0 < \alpha < 1$) をはじめに決める。任意の i に対して I_i を区間とする。

$P(1 \leq i \leq k-1$ を満たすすべての i に対して、 $\mu_i/\mu_k \in I_i) \geq 1 - \alpha$ となるならば、 $\mu_i/\mu_k \in I_i$ ($1 \leq i \leq k-1$) を、 $\{\mu_i/\mu_k \mid 1 \leq i \leq k-1\}$ に対する信頼係数 $1 - \alpha$ の同時信頼区間とよんでいる。

事象 B_i を

$$B_i \equiv \left\{ |T_i(\mu)| < z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right) \right\}$$

とする。

(2) 式で A_i を B_i^c とおくと、

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{k-1} B_i^c\right) \leq \sum_{i=1}^{k-1} P(B_i^c)$$

ここで、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(1 \leq i \leq k-1 \text{ を満たすすべての } i \text{ に対して、} |T_i(\mu)| < z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)\right)$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\bigcap_{i=1}^{k-1} B_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ 1 - P\left(\bigcup_{i=1}^{k-1} B_i^c\right) \right\}$$

$$\geq \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ 1 - \sum_{i=1}^{k-1} P(B_i^c) \right\} = 1 - \sum_{i=1}^{k-1} \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_i^c)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(B_i^c) = \frac{\alpha}{k-1}$$

(与式) = $1 - \alpha$

よって、ボンフェローニの不等式を使って、

$$\left| \frac{\sqrt{n_i + n_k} \left\{ \log\left(\frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k}\right) - \log\left(\frac{\mu_i}{\mu_k}\right) \right\}}{\tilde{\eta}_{in}} \right| < z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)$$

$$\Leftrightarrow \frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k} \exp\left\{-\frac{\tilde{\eta}_{in}}{\sqrt{n_i + n_k}} z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)\right\} < \frac{\mu_i}{\mu_k}$$

$$< \frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k} \exp\left\{\frac{\tilde{\eta}_{in}}{\sqrt{n_i + n_k}} z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)\right\}$$

$\{\mu_i/\mu_k \mid 1 \leq i \leq k-1\}$ に対する $100(1 - \alpha)\%$ の漸近的な同時信頼区間は、

$$\frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k} \exp\left\{-\frac{\tilde{\eta}_{in}}{\sqrt{n_i + n_k}} z\left(\frac{\alpha}{2(k-1)}\right)\right\}$$

$$\left\langle \frac{\mu_i}{\mu_k} < \frac{\hat{\mu}_i}{\hat{\mu}_k} \exp \left\{ \frac{\tilde{\eta}_{in}}{\sqrt{n_i + n_k}} z \left(\frac{\alpha}{2(k-1)} \right) \right\} \right\rangle$$

($1 \leq i \leq k-1$) で与えられる。

一つの比較のための検定は、帰無仮説 $H_i^A : \mu_i/\mu_k = 1$ に対して、3種の対立仮説に対する水準 α のボンフェローニの不等式による多重比較検定は、次で与えられる。

1. 両側対立仮説 $H_i^{A\pm} : \mu_i/\mu_k \neq 1$

$$\phi(\mathbf{X}) = \begin{cases} 1 & (|T_i| > z(\frac{\alpha}{2(k-1)})) \\ 0 & (|T_i| < z(\frac{\alpha}{2(k-1)})) \end{cases}$$

2. 片側対立仮説 $H_i^{A+} : \mu_i/\mu_k > 1$

$$\phi(\mathbf{X}) = \begin{cases} 1 & (T_i > z(\frac{\alpha}{k-1})) \\ 0 & (T_i < z(\frac{\alpha}{k-1})) \end{cases}$$

3. 片側対立仮説 $H_i^{A-} : \mu_i/\mu_k < 1$

$$\phi(\mathbf{X}) = \begin{cases} 1 & (T_i < -z(\frac{\alpha}{k-1})) \\ 0 & (T_i > -z(\frac{\alpha}{k-1})) \end{cases}$$

3 C言語によるデータ解析

3.1 プログラム

これまでに述べた検定方式のC言語プログラムによるプログラムを作成した。

3.2 データ

表2のデータは、コンビニエンスストア統計調査月報：コンビニエンスストア統計時系列データ [3] よりとってきたものである。

また、第1標本は2008年の売上データ、第2標本は2010年の売上データ、第3標本は2012年の売上データ、第4標本は2014年の売上データ、第5標本は2016年の売上データ、第6標本は2018年の売上データ、第7標本は2020年の売上データであり、表2は、2008年、2016年、2020年のデータをまとめたものである。

表2 2008年 2016年 2020年の月別売上データ

対象期間	2008年	2016年	2020年
1月	574,966	817,625	885,710
2月	556,317	778,997	849,064
3月	622,136	864,583	877,500
4月	605,461	848,314	817,030
5月	648,846	886,090	849,706
6月	648,709	872,334	879,287
7月	745,546	963,260	907,928
8月	734,211	951,051	947,930
9月	674,226	874,399	905,998
10月	686,766	902,027	914,163
11月	657,758	843,496	
12月	702,129	907,873	

3.3 データ解析の結果

プログラムを使って、全国のコンビニの売上データを解析した。

第1標本(2008年の売上データ)と第7標本(2020年の売上データ)

平均 : 654755.916667

分散 : 3152924317.743056

μ_i/μ_k の推定値 : 0.741151

検定統計量 : -10.729544

μ_i/μ_k に対する信頼係数 $1 - \alpha$ の同時信頼区間:

$0.688522 < \mu_i/\mu_k < 0.797802$

両側検定量 : 10.729544

両側検定結果 : 棄却された

片側検定 (+) 結果 : 棄却しない

片側検定 (-) 結果 : 棄却された

両側検定, 片側検定の両方が棄却された。

第5標本(2016年の売上データ)と第7標本(2020年の売上データ)

平均 : 875587.416667

分散 : 2515488862.576389

μ_i/μ_k の推定値 : 0.991121

検定統計量 : -0.425198

μ_i/μ_k に対する信頼係数 $1 - \alpha$ の同時信頼区間 :

$0.937762 < \mu_i/\mu_k < 1.047515$

両側検定量 : 0.425198

両側検定結果 : 棄却しない

片側検定 (+) 結果 : 棄却しない

片側検定 (-) 結果 : 棄却しない

両側検定, 片側検定の両方とも棄却されなかった。

2008年は棄却され、2016年は棄却されなかったもので、2016年の売上の方が多いいといえる。2008年の信頼区間は2016年より狭い範囲に位置している。

また、2008年、2010年、2012年、2014年では、片側検定、両側検定の両方が棄却され、20016年、2018年では、両方とも棄却されなかった。

詳しい検定結果は本論に記載した。

4 おわりに

本論文では、ノンパラメトリックモデルにおける対照群との平均比の統計解析法を提案した。信頼区間を求め、検定を行うプログラムをC言語で作成し、実際のデータを用いて結果の解析を行った。

参考文献

[1] 白石高章 : 『統計科学の基礎』日本評論社, 東京, 2012.

[2] コンビニエンスストア統計調査月報 : コンビニエンスストア統計時系列データ

<https://www.jfa-fc.or.jp/folder/1/img/20190121150250.pdf>

<https://www.jfa-fc.or.jp/folder/1/img/20200120120214.pdf>