

Bull. Korean Math. Soc.
Vol. 10 (1973), pp. 69-75

最適多重層化二段抽出法에 관하여

鄭 漢 永

1. 序 言

1968年에 실시한 國富統計調查에 있어서 法人 및 個人企業部門에서는 특히 많은 問題點을 내포하고 있으므로 그 標本設計에서도 基礎的, 理論的 再檢討를 필요로 하게 되었다. 本論文에서는 현재 經濟統計調查에서 사용되는 地域別, 階級別 層化無作爲二段抽出法에 最適抽出比를 적용하는 등 많은 改善點을 提示하고자 한다.

2. 一般的, 理論的觀點

(i) 母集團의 構造, 標本의 構成

母集團은 s 개의 地域層과 t 개의 階級에 의하여 아래 표와 같이 二重으로 層化되어 있다고 본다. 그 각層 A_{hk} 에 있어서 h 는 이 層이 屬하는 地域特性 符號를, k 는 이 層이 屬하는 階級特性符號를 나타내는 것으로 한다. 이때 A_{hk} 層에 屬하는 第二次抽出單位(個體)의 數를 N_{hk} , 第一次抽出單位(地點)의 數를 M_h 라 한다. 또 各層의 가로, 세로의 累計는 끝欄에 준 記號로 나타내기로 한다.

| | | | | |
|------------------------------------|------------------------------------|-------|------------------------------------|---------------------------------------|
| A_{11} (N_{11}) | A_{12} (N_{12}) | | A_{1t} (N_{1t}) | $A_{1\cdot}$ ($N_{1\cdot}; M_1$) |
| A_{21} (N_{21}) | A_{22} (N_{22}) | | A_{2t} (N_{2t}) | $A_{2\cdot}$ ($N_{2\cdot}; M_2$) |
| | | | | |
| A_{s1} (N_{s1}) | A_{s2} (N_{s2}) | | A_{st} (N_{st}) | $A_{s\cdot}$ ($N_{s\cdot}; M_s$) |
| $A_{\cdot 1}$ ($N_{\cdot 1}$) | $A_{\cdot 2}$ ($N_{\cdot 2}$) | | $A_{\cdot t}$ ($N_{\cdot t}$) | $N; M$ |

母集團의 構造

위의 母集團構造에 의하여 各 A_{hk} 層에서 m_h 개의 第一次標本이, 또 A_{hk} 層에서 n_{hk} 개의 第二次標本이 얻어지는 것으로 생각하고 $\sum_{k=1}^t n_{hk} = n_h$, $\sum_{k=1}^t m_h = m$, $\sum_{k=1}^t n_k = n$ 로 나타내기로 한다.

注) ()내는 第一次 및 第二次抽出單位의 數를 나타낸다. A_{hk} 는 $\frac{1}{p_h} = \frac{m_h}{M_h}$ 인 地點抽出(第一次抽出)確率이, 또 A_{hk} 는 $\frac{1}{q_{hk}} = \frac{n_{hk}}{N_{hk}}$ 인 第二次抽出確率이 주어져있다고 생각한다.

(ii) 推計方式

(i)의 標本에 의한 母集團의 階級別合計 x_{hk} , 總合計 x 의 推定量 및 A_{hk} 에 屬하는 標本合計를 각각 X_{hk} , X 및 X_{hk} 로 나타내면 單純推計方式에 의하여

$$(1) \quad X_{hk} = \sum_{k=1}^t p_h q_{hk} X_{hk}, \quad k=1, 2, \dots, t$$

$$(2) \quad X = \sum_{h=1}^t \sum_{k=1}^t p_h q_{hk} X_{hk}$$

이다.

A_{hk} 가운데의 第 j 地點에서의 k 階級에 屬하는 個體의 分散을 σ_{hkj}^2 , A_{hk} 層의 地點間分散을 σ_{hk}^2 로 나타내면 X 의 分散은

$$(3) \quad \sigma_X^2 = \sum_{h=1}^t \sum_{k=1}^t p_h (q_{hk} - 1) \alpha_{hk} + \sum_{k=1}^t (p_h - 1) \beta_{hk} \\ \sum_{j=1}^{M_h} N_{hkj} \sigma_{hkj}^2 = \alpha_{hk}, \quad M_h \sigma_{hk}^2 = \beta_{hk}$$

로 나타낼수 있다. 여기서 N_{hkj} 는 A_{hk} 層내의 第 j 地點에 屬하는 個體數를 나타낸다.

(iii) 標本設計상의 一般的制約條件

標本設計상의 制約條件으로는 標本地點의 制約

$$\sum_{h=1}^t m_h = m$$

와 個體標本數의 制約

$$E(\sum_{h=1}^t \sum_{k=1}^t n_{hk}) = \sum_{h=1}^t \sum_{k=1}^t \frac{N_{hk}}{p_h q_{hk}} = n$$

을 聯關시켜 주는 制約條件 중에서 가장 一般性을 잃지 않는 것으로 생각되는 單純費用函數

$$(4) \quad \sum_{h=1}^t C_{h1} \frac{M_h}{p_h} + \sum_{h=1}^t \sum_{k=1}^t C_{h2} \frac{N_{hk}}{p_h q_{hk}} = C$$

단, C_{h1} 은 A_{hk} 層의 一標本地點當費用

C_{h2} 는 A_{hk} 層의 單位副次標本當費用

C 는 總豫算額

를 택하기로 한다.

(iv) 最適抽出比와 그의 決定方程式

(4)의 制約條件下에서 (3)을 最小로 하는 最適抽出比

$$(p_h^{(0)}, q_{hk}^{(0)}; h=1, 2, \dots, s, k=1, 2, \dots, t)$$

의決定方程式은

$$(5) \quad L = \sigma_x^2 + \lambda \left(\sum_{h=1}^s C_{h1} \frac{M_h}{p_h} + \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t C_{h2} \frac{N_{hk}}{p_h q_{hk}} - C \right)$$

를 써서 나타낼 수 있다. 즉

$$(6) \quad \frac{\partial L}{\partial p_h} = \sum_{k=1}^t (q_{hk} - 1) \alpha_{hk} + \beta_{h*} - \frac{\lambda}{p_h^2} \left\{ C_{h1} M_h + \sum_{k=1}^t C_{h2} \frac{N_{hk}}{q_{hk}} \right\} = 0, \\ h=1, 2, \dots, s$$

$$(6') \quad \frac{\partial L}{\partial q_{hk}} = p_h \alpha_{hk} - \lambda \frac{C_{h2} N_{hk}}{p_h q_{hk}^2} = 0, \quad h=1, 2, \dots, s, \\ k=1, 2, \dots, t,$$

따라서 (6')에서

$$(7) \quad p_h^2 = \frac{\lambda C_{h2} N_{hk}}{q_{hk}^2 \alpha_{hk}}, \quad h=1, 2, \dots, s$$

를 얻는다. 또한 (6) 및 (6')에서

$$(7') \quad p_h^2 = \frac{\lambda C_{h1} M_h}{\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}}, \quad h=1, 2, \dots, s$$

를 얻는다.

따라서 (7), (7')에 의하여

$$(8) \quad q_{hk}^{(0)} = \sqrt{\frac{C_{h2} N_{hk}}{C_{h1} M_h}} \sqrt{\frac{\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}}{\alpha_{hk}}}, \quad h=1, 2, \dots, s, \\ k=1, 2, \dots, t$$

가 성립한다. 또 (7), (7')를 (4)에 대입하면

$$(9) \quad \sqrt{\lambda} = \frac{1}{C} \left\{ \sum_{h=1}^s \sqrt{C_{h1} M_h (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk})} + \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t \sqrt{C_{h2} N_{hk} \alpha_{hk}} \right\}.$$

따라서

$$(10) \quad p_h^{(0)} = \frac{1}{C} \sqrt{\frac{C_{h1} M_h}{\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}}} \left\{ \sum_{h=1}^s \sqrt{C_{h1} M_h (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk})} \right. \\ \left. + \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t \sqrt{C_{h2} N_{hk} \alpha_{hk}} \right\}, \quad h=1, 2, \dots, s$$

를 얻는다.

3. 標本企劃에 대한 實踐上의 問題

標本企劃를 실시한 경우 그 각段階에서 일어나는 구체적인 여러制約을 검토하여 본다.

(i) 抽出作業상의 制約

抽出作業에 있어서 각層 A_{hk} 마다 다른抽出比 p_h, q_{hk} 를 사용하는 것이 쉬울것 같지만 list의 質과 量에 따라서 뜻밖의混亂을 초래하기 쉬우므로 p_h 와

q_{hk} 가 量的으로 獨立, 즉

$$(11) \quad q_{1k} = q_{2k} = \dots = q_{sk} = q_k, \quad k=1, 2, \dots, t$$

라 하면 (4), (6), (6')는 각각

$$(12) \quad \sum_{h=1}^s C_{h1} \frac{M_h}{p_h} + \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t C_{hk} \frac{N_{hk}}{p_h q_k} = C,$$

$$(13) \quad \sum_{k=1}^t (q_k - 1) \alpha_{hk} + \beta_{hk} - \frac{\lambda}{p_h^2} \left\{ C_{h1} M_h + \sum_{k=1}^t C_{hk} \frac{N_{hk}}{q_k} \right\} = 0, \\ h=1, 2, \dots, s,$$

$$(13') \quad \sum_{h=1}^s \alpha_{hk} p_h - \frac{\lambda}{q_k^2} \left\{ \sum_{h=1}^s C_{hk} \frac{N_{hk}}{p_h} \right\} = 0, \\ k=1, 2, \dots, t$$

로 되어 $p_k^{(0)}$, $q_k^{(0)}$, $h=1, 2, \dots, s$, $k=1, 2, \dots, t$, 를 구한다는 것은 일반적으로 困難하다.

$p_k^{(0)}$, $q_k^{(0)}$ 의 算出을 용이하게 하여 주는 條件을 열거하여 본다.

(a) 母集團 size matrix $N=(N_{hk})$ 의 行數 또는 列數의 制限.

$t=1$ 로 하면 $q_{hk}=q_k$ 로 되기 때문에 그 解法은 困難하다. 한편, $s=1$ 로 하 고 地域符號 k 를 생략하면 (12), (13), (13')의 解는 아래와 같다.

$$(14) \quad p^{(0)} = \frac{C_1 M}{C} + \frac{\sqrt{C_1 M}}{C} \frac{\sum_{k=1}^t \sqrt{C_2 N_{hk} \alpha_k}}{\beta_s - \sum_{k=1}^t \alpha_k},$$

$$(15) \quad q_k^{(0)} = \sqrt{\frac{C_2 N_k (\beta_s - \sum_{k=1}^t \alpha_k)}{C_1 M \alpha_k}},$$

$$(16) \quad \lambda = \frac{\{\sqrt{C_1 M}(\beta_s - \sum_{k=1}^t \alpha_k) + \sum_{k=1}^t \sqrt{C_2 N_k \alpha_k}\}^2}{C^2}$$

(b) p , q 의 制限.

$$(17) \quad p_1 = p_2 = \dots = p_s = p$$

라 하면 (13')에 의하여

$$(18) \quad p^2 = \frac{\lambda \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t C_{hk} N_{hk}}{q_k^2 \sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}}$$

를 얻는다. 한편 $\sum_{h=1}^s (13) \times p - \sum_{h=1}^s (13') \times q_k$ 에서

$$(19) \quad p = \sqrt{\frac{\lambda \sum_{h=1}^s C_{h1} M_h}{\sum_{h=1}^s (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk})}}$$

가 되며, (18)과 比較하면

$$(20) \quad q_k = \sqrt{\frac{\sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t C_{hk} N_{hk}}{\sum_{h=1}^s C_{h1} M_h}} \sqrt{\frac{\sum_{h=1}^s (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk})}{\sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}}}$$

가 성립한다. 또 (12)에 (18), (19)를 代入하여

$$(21) \quad \lambda = \frac{1}{C^2} [\sqrt{\{\sum_{h=1}^s C_{h1} M_h\} \{\sum_{h=1}^s (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk})\}}]$$

$$+ \sqrt{\{\sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t C_{hk} N_{hk}\} \{\sum_{h=1}^s \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}\}}]^2$$

를 얻는다. (19), (20), (21)은 (14), (15), (16)의擴張이다.

(c) 費用函數의 改良.

(12) 보다 복잡한 費用函數를 써도 (b)를 보다 一般化할 수는 없다. 逆으로 (12) 보다 單純화하여

$$C_{11}=C_{21}=\dots\dots\dots=C_{s1}=C_1$$

또는

$$C_{12}=C_{22}=\dots\dots\dots=C_{s2}=C_2$$

로 하여도 같은 결과를 얻는다.

(d) 母集團 size matrix N 의 特異化.

N 을 對角行列이라 생각할 때에는 제 2절에서 취급한 일반적인 層化二段抽出法에 준하여 最適值를 算出할 수 있다.

이 때 (12), (13), (13')는

$$(22) \quad \sum_{h=1}^s C_{h1} \frac{M_h}{p_h} + \sum_{h=1}^s \frac{C_{h2}}{p_h} \cdot \frac{N_{hh}}{q_h} = C,$$

$$(23) \quad (q_h - 1)\alpha_{hh} + \beta_{h*} - \frac{\lambda}{p_h^2} \left\{ C_{h1} M_h + C_{h2} \frac{N_{hh}}{q_h} \right\} = 0, \quad h=1, 2, \dots, s$$

$$(23') \quad \alpha_{hh} p_h - \lambda \frac{C_{h2}}{q_h^2} \cdot \frac{N_{hh}}{p_h} = 0, \quad h=1, 2, \dots, s$$

으로 變形되며, 解는

$$(24) \quad p_h^{(0)} = \sqrt{\frac{\lambda C_{h1} M_h}{\beta_{h*} - \alpha_{hh}}},$$

$$(25) \quad q_h^{(0)} = \sqrt{\frac{C_{h2} N_{hh} (\beta_{h*} - \alpha_{hh})}{C_{h1} M_h \alpha_{hh}}},$$

$$(26) \quad \lambda = \frac{1}{C} \sum_{h=1}^s \{ \sqrt{C_{h1} M_h (\beta_{h*} - \alpha_{hh})} + \sqrt{C_{h2} N_{hh} \alpha_{hh}} \}$$

이다.

(ii) 集計面에서의 制約條件

이제 (17) 대신에

$$(27) \quad p_1 q_{1k} = p_2 q_{2k} = \dots = p_s q_{sk} = r_k, \quad k=1, 2, \dots, t$$

로 하면 階級別로 單純集計가 가능하여 集計面에서 다소 簡約化할 수 있다.

이 때 (3), (4)는 각각

$$(28) \quad \sigma_x^2 = \sum_{h=1}^s \{ (\sum_{k=1}^t \alpha_{hk}) r_k + \sum_{h=1}^s \{ (\beta_{h*} - \sum_{k=1}^t \alpha_{hk}) \} p_h - \sum_{h=1}^s \beta_{h*} \},$$

$$(29) \quad \sum_{h=1}^s \frac{C_{h1} M_h}{p_h} + \sum_{h=1}^s \frac{\sum_{k=1}^t C_{hk} N_{hk}}{r_k} = C$$

로 되며

$$(30) \quad p_k^{(0)} = \sqrt{\frac{\lambda C_{k_1} M_k}{\beta_{k_0} - \sum_{h=1}^t \alpha_{hk}}}$$

$$(31) \quad r_t^{(0)} = \sqrt{\frac{\lambda \sum_{h=1}^t C_{h_2} N_{hk}}{\sum_{h=1}^t \alpha_{hk}}}$$

$$(32) \quad q_{hk}^{(0)} = \sqrt{\frac{\sum_{h=1}^t C_{h_2} N_{hk}}{C_{k_1} M_k}} \sqrt{\frac{\beta_{k_0} - \sum_{h=1}^t \alpha_{hk}}{\sum_{h=1}^t \alpha_{hk}}}$$

$$(33) \quad \sqrt{\lambda} = \frac{1}{C} [\sum_{h=1}^t \sqrt{(\beta_{k_0} - \sum_{h=1}^t \alpha_{hk}) C_{k_1} M_h} + \sum_{h=1}^t \sqrt{(\sum_{h=1}^t \alpha_{hk}) (\sum_{h=1}^t C_{h_2} N_{hk})}]$$

를 얻는다.

즉 이 방법으로는 항상 最適抽出比의 算出이 가능하며 (8), (9), (10)과 비교할 때 $\sqrt{\lambda}$ 의 算出 및 $p_k^{(0)}$ 의 算出이 훨씬 有利함을 알 수 있다. 抽出作業面에 대해서도 有利하게 作用하고 있다.

(iii) 實查에 관한 制約條件

이 制約條件은豫算條件 (4)와 함께 중요하다고 생각되며, 특히 單位第一次標本內의 第二次標本數가 대체로 均一하게 유지될이 필요하다.

이 條件을 (17) 또는 (27)와 같이 單純하게 formulate하기에는 너무나 복잡하기 때문에 다음과 같이 사용하는데 지장이 없을 정도로 各層의 基準을 구체화하기로 한다.

우선 條件으로서

(a) 階級層化는 x 와 相關度가 높은 數量 y 의 大小에 따르는 數量階級이라 하고, 그 階級分點을 $y_1 > y_2 > \dots > y_{t-1}$ 이라 하면 $A_{.1}, A_{.2}, \dots, A_{.t}$ 는 각각

$$(34) \quad y \geq y_1, \quad y_1 > y \geq y_2, \dots, \quad y_{t-1} > y$$

에 의하여 결정된다.

(b) 各單位地點에 屬하는 個體數는 대체로 一定하다고 본다. 이에 對應하는 標本設計方針은 다음 두가지 경우 (c), (d)로 나누어 생각할 수 있다.

(c) 地域階層 $A_{.i}$ 는 $A_{.j}; 1 \leq j \leq i-1$ 에 屬하는 個體를 포함하지 않고 $A_{.i}$ 에 屬하는 個體를 적어도 하나 包含하도록 構成하는 것이 좋다. 따라서 이때 $s=t$ 가 성립하며, 이 層化基準에 의하면 母集團 size matrix N 은

$$(35) \quad N = \begin{pmatrix} N_{11} & N_{12} & \dots & N_{1t} \\ 0 & N_{22} & \dots & N_{2t} \\ \dots & & & \\ 0 & \dots & 0 & N_{tt} \end{pmatrix}$$

로 표시되는 上三角行列이 된다.

(d) 以上의 各層에 대한 標本의 割當에 (27)를 만족시키는 條件下에서의 最適割當法을 적용하면, 결국 上位地域層 (t 의 값이 적은 경우)에 屬하는 上位

階級 (k 의 값이 적은 경우) 標本의 增大는, 同地域階層의 下位階級標本의 減少에 의하여 相殺되어 各標本地點內의 標本個體數가 均一化된다.

以上은 구체적인 調査區의 data의 解析에 의한, 충분한 檢討를 필요로 한다. 또 (b)의 條件은 일반으로 보장되지 않으므로 地域을 個體數에 따라서 미리 層化할 必要性이 예상된다.

그러나 위의 (a), (b), (c), (d)에 보인 層化 및 抽出方針이 (i), (ii), (iii)의 條件에 적합하며 또한 구체적인 設計問題에 있어서 가장 情報가 풍부하며 적절하다고 結論내릴 수 있다고 생각된다.

參 考 文 獻

- [1] Hansen, Hurwitz and Madow; *Sample survey methods and theory, I, II*, Wiley & Sons, Inc, New York, 1953.
- [2] 林知己夫, サンプリング調査はどう行うか, 東京大學出版部, 1951.

서울大學校