

12강 2단집락추출법

정보통계학과 이기재교수

학/습/목/차

1. 2단집락추출법의 개념과 장점

2. 모수 추정법

3. 자체가중표본의 개념

4. 엑셀을 활용한 실습

2단집락추출법

우선 1단계에서 모집단의 집락 중에서 표본집락을 추출하고, 2단계에서 추출된 표본집락 내에서 일부 조사단위를 추출하여 조사하는 방법

- 1차 추출단위(PSU: Primary Sampling Unit)
 - ▶ 1단계에서 추출되는 집락
- 2차 추출단위(SSU: Secondary Sampling Unit)
 - ▶ 2단계에서 추출되는 조사단위

2단집락추출법의 사례(1)

✚ 사례 1 : 어느 시에서 실시한 가구조사

- 해당 시는 A 개의 동으로 구성되고, i 번째 동은 B_i 개의 통으로 구성
- A 개 동에서 a 개의 동을 표본으로 추출하고,
각 표본동에서 b_i 개의 통을 표본으로 추출하여 조사함
➔ 2단집락추출법
- 1차추출단위(PSU) : 1단계에서 표본으로 추출되는 동
2차추출단위(SSU) : 각 표본 동에서 표본으로 추출되는 통

2단집락추출법의 사례(2)

✦ 사례 2 : 초등학생을 대상으로 B형 간염에 대한 면역 비율 추정 목적

- 조사대상 : 초등학교에 다니고 있는 전체 학생
- 단순임의추출법 적용 : 추출틀 마련 곤란, 조사비용 과다 소용
➔ 2단집락추출법 또는 다단계추출법 적용
- 초등학교를 1차추출단위(PSU)로 하고,
학급을 2차추출단위(SSU)로 하는 2단집락추출법을 적용
- 표본 초등학교에서 일부 학급을 추출하여 학급 내 모든 초등학생
을 조사할 수 있고, 그 일부를 뽑아서 조사할 수도 있음

2단집락추출법의 장점

1	다른 표본추출법에 비해 조사가 편리하고, 조사비용이 적게 듦
2	비교적 쉽게 자체가중설계를 할 수 있음
3	우리나라의 행정조직과 같이 모집단이 여러 단계의 계층적인 조직으로 구성되어 있는 경우에 효과적임

〈참고〉 대규모 사회조사 또는 보건조사(health survey)에서는 각 추출단계에서 적절하게 표본추출법과 추출률을 정함으로써 표본 내 모든 조사단위가 같은 추출확률을 갖도록 할 수 있는데, 이러한 표본추출법을 등확률추출방법(EPSEM:Equal Probability Sampling Method) 또는 자체가중설계(self-weighting design)이라고 한다.

사용할 기호

- 모집단 A 개의 PSU 중에서 a 개의 표본 PSU를 단순임의추출하고, i 번째 표본 PSU 내의 전체 B_i 개 SSU 중에서 b_i 개를 단순임의추출
- A : 모집단내 1차추출단위(PSU)의 총수
- B_i : i 번째 1차추출단위(PSU)내 2차추출단위(SSU)의 총수
- N : 모집단 내 SSU의 총수 ($N = \sum_{i=1}^A B_i$)
- y_{ij} : i 번째 PSU 내 j 번째의 SSU의 조사값
- n : 모집단에서 표본으로 추출할 SSU의 총수 ($n = \sum_{i=1}^a b_i$)

학/습/목/차

1. 2단집락추출법의 개념과 장점

2. 모수 추정법

3. 자체가중표본의 개념

4. 엑셀을 활용한 실습

모총계 추정 (1)

- 모총계의 수학적 표현

- ▶ $\tau = \sum_{i=1}^A \sum_{j=1}^{B_i} y_{ij}$

- 모총계 추정량

- ▶ $\hat{\tau} = A \left(\frac{1}{a} \sum_{i=1}^a \hat{\tau}_i \right) = A \left\{ \frac{1}{a} \sum_{i=1}^a \frac{B_i}{b_i} \sum_{j=1}^{b_i} y_{ij} \right\} = \frac{A}{a} \sum_{i=1}^a B_i \bar{y}_i$

- ▶ 단, $\bar{y}_i = \sum_{j=1}^{b_i} y_{ij} / b_i$

$$\hat{\tau}_i = B_i \bar{y}_i \quad (i \text{ 번째 표본 PSU에 대한 총계 추정값})$$

모총계 추정 (2)

$$\blacktriangleright \hat{V}(\hat{\tau}) = A^2 \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{s_b^2}{a} + \frac{A}{a} \sum_{i=1}^a B_i^2 \left(1 - \frac{b_i}{B_i}\right) \frac{s_{wi}^2}{b_i}$$

$$\blacktriangleright \text{단, } s_b^2 = \frac{1}{a-1} \sum_{i=1}^a (\hat{\tau}_i - \hat{\mu}_{PSU})^2$$

$$s_{wi}^2 = \frac{1}{b_i-1} \sum_{j=1}^{b_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$$

$$\hat{\tau}_i = B_i \bar{y}_i, \quad \hat{\mu}_{PSU} = \frac{1}{a} \sum_{i=1}^a \hat{\tau}_i, \quad \bar{y}_i = \sum_{j=1}^{b_i} y_{ij} / b_{ij}$$

모총계 추정 (3)

$$\blacktriangleright \hat{V}(\hat{\tau}) = A^2 \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{s_b^2}{a} + \frac{A}{a} \sum_{i=1}^a B_i^2 \left(1 - \frac{b_i}{B_i}\right) \frac{s_{wi}^2}{b_i}$$

- 집락추출법 : 표본집락 내의 모든 기본단위를 조사

- ▶ 추정량의 변동

- : 집락간변동(variation between cluster)에 의함

- 2단계집락추출법

- ▶ 추정량의 변동

- : 집락간 변동과 집락내 변동 모두에 의해서 영향

모총계 추정 사례 : 예제 7-2

✚ 전체 $A=100$ 개의 농업조사구로 이루어진 어느 지역에서 현재 사육
총 한우 수를 추정하고자 함

- $a=10$ 개 조사구를 단순임의추출하여 전체 가구 수, 표본 가구 수,
각 표본가구에서 조사한 현재 사육 중인 한우 수를 조사함

조사구	B_i	b_i	y_{ij}										\bar{y}_i
1	63	6	6	5	2	1	0	1					2.50
2	25	3	2	1	1								1.33
3	57	6	4	10	6	0	1	0					3.50
4	96	10	5	1	3	2	7	1	0	1	0	0	2.00
5	44	4	7	1	1	0							2.25
6	23	2	1	0									0.50
7	67	7	9	2	5	1	0	0	1				2.57
8	31	3	1	0	0								0.33
9	27	3	3	1	0								1.33
10	66	7	7	10	1	5	0	0	1				3.43

모평균 추정

- 모평균(μ)의 수학적 표현

- ▶ $\mu = \tau / N = \sum_{i=1}^A \tau_i / N = \sum_{i=1}^A \sum_{j=1}^{B_i} y_{ij} / N$

- 모집단 내 기본단위 총수(N) : 알려진 경우

- ▶ $\hat{\mu} = \frac{\hat{\tau}}{N} = \frac{1}{N} \times \left(\frac{A}{a} \sum_{i=1}^a B_i \bar{y}_i \right)$

- 모집단 내 기본단위 총수(N) : 미지의 경우

- ▶ $\hat{\mu}_r = \frac{\sum_{i=1}^a B_i \bar{y}_i}{\sum_{i=1}^a B_i}$

모비율 추정

- 모집단의 기본단위 총수 N 이 알려지지 않는 경우가 대부분

▶ 모비율 p 에 대한 추정량

$$\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^a B_i \hat{p}_i}{\sum_{i=1}^a B_i} \quad \text{단, } \hat{p}_i = \sum_{j=1}^{b_i} y_{ij} / b_i$$

▶ 추정량 \hat{p} 에 대한 추정분산

$$\hat{V}(\hat{p}) = \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{1}{\hat{B}^2} \frac{s_r^2}{a} + \frac{1}{aA \hat{B}^2} \sum_{i=1}^a B_i^2 \left(1 - \frac{b_i}{B_i}\right) \frac{\hat{p}_i \hat{q}_i}{b_i - 1}$$

$$\text{단, } \hat{B}^2 = \sum_{i=1}^a B_i / a, \quad s_r^2 = \frac{1}{a-1} \sum_{i=1}^a B_i^2 (\hat{p}_i - \hat{p})^2, \quad \hat{q}_i = 1 - \hat{p}_i$$

학/습/목/차

1. 2단집락추출법의 개념과 장점

2. 모수 추정법

3. 자체가중표본의 개념

4. 엑셀을 활용한 실습

자체가중표본(self-weighting sample)

- 표본으로 추출된 모든 조사단위가 같은 가중치를 갖도록 표본설계되어 추출된 표본
 - ▶ 추정과정이 간편하고, 추정의 정확도도 높아짐
 - ▶ 등확률추출방법
(EPSEM : Equal Probability Sampling Method)

자체가중표본의 예

- ▶ 단순임의표본
- ▶ 비례배정이 사용된 층화임의표본
- ▶ 계통추출법
- ▶ 집락추출법 : 단순임의추출법으로 표본 집락추출
- ▶ 2단계추출법 : 1단계와 2단계 추출에 적절한 방법을 사용할 때

2단계집락추출법 : 자체가중표본

- PSU를 등확률로 추출하는 경우

- ▶ A 개의 PSU에서 a 개를 단순임의추출하고, 추출된 PSU에서 b_i 개의 SSU를 단순임의추출하는 경우

- ▶ 모총계 추정량

$$\hat{\tau} = \frac{A}{a} \sum_{i=1}^a \frac{B_i}{b_i} \sum_{j=1}^{b_i} y_{ij} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^{b_i} \left(\frac{A}{a} \right) \left(\frac{B_i}{b_i} \right) y_{ij} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^{b_i} w_{ij} y_{ij}$$
$$w_{ij} = \left(\frac{A}{a} \right) \times \left(\frac{B_i}{b_i} \right) = \left(\frac{1}{f_1} \right) \times \left(\frac{1}{f_{2i}} \right)$$

- ▶ 자체가중표본이 되려면 $b_i \propto B_i$ 를 만족해야 함

2단계집락추출법 : 자체가중표본

- PSU를 확률비례로 추출하는 경우
 - ▶ 각 PSU의 크기 B_i 에 비례하여 a 개의 표본 PSU를 확률 비례추출하고, 표본으로 추출된 PSU에서 각각 b 개의 SSU를 단순임의추출

$$\text{▶ } f_1 = a \cdot \frac{B_i}{\sum_{\alpha=1}^A B_{\alpha}}, \quad f_{2i} = \frac{b}{B_i}$$

$$f = f_1 \times f_{2i} = a \cdot \frac{B_i}{\sum_{\alpha=1}^A B_{\alpha}} \times \frac{b}{B_i} = \frac{a \times b}{\sum_{\alpha=1}^A B_{\alpha}} = \frac{n}{N}$$

- ▶ 각 표본 PSU에서 조사 업무량이 일정함

학/습/목/차

1. 2단집락추출법의 개념과 장점

2. 모수 추정법

3. 자체가중표본의 개념

4. 엑셀을 활용한 실습

↳ <실습하기>에서 자세히 다룸



Korea National Open University
이 강의는
강의용 휴대폰(U-KNOU 서비스 휴대폰)으로도
다시 볼 수 있습니다.