10강 집락추출법(1)

정보통계학과 이기재교수

학/습/목/차

- 1.) 집락추출법의 개념과 장단점
- 2. 모평균과 모총계 추정방법
- 3. 실계효과의 개념
- 4.) 엑셀을 활용한 실습

집락추출법(cluster sampling)

먼저 서로 인접한 기본단위들로 구성된 집락을 추출하고, 추출된 집락 내의 일부 또는 전체를 조사하는 방법

- 집락의 예
 - ▶ 가구, 반, 통, 동, 인구주택총조사구, 사업체, 학교나 학급 등
 - ▶ 컴퓨터 회로판, 사과나무 등
- 집락 내 기본단위들은 같은 외부환경을 공유하여 서로 비슷한 특성을 지님

집락추출법의 사례

- 💠 예제 6-1
 - ▶ A시의 가구당 월평균 소득이나 소비지출액 추정을 위한 조사
 - ◈ 단순임의추출법 적용
 - A시의 전체 가구에 대한 완전한 명부를 구할 수 없음
 (주민등록부를 추출틀로 사용할 수 있지만,
 주민등록상의 주소지와 실제 거주지가 다를 수 있음)
 - 표본가구가 흩어져 있어 실사 과정에서 시간과 비용이 많이 소요됨
 - ◈ 집락추출법 적용
 - A시 전체를 지역적인 경계가 명확하도록 블록(집락)으로 구분
 - 구성된 전체 블록 중에서 일부를 표본블록으로 추출하여 조사
 - ➡ 표본추출틀의 마련이 손쉽고, 실사 과정이 편리함

집락추출법의 장단점

장점

- ▶ 추출틀 마련이 간편함
 - 표본으로 추출된 집락 내의 조사단위에 대한 명부만 필요함
- ▶ 조사비용과 노력을 줄일 수 있음
 - 뽑힌 표본이 서로 인접하여 조사가 편리함

단점

▶ 같은 표본크기의 다른 표본추출법에 비해서 추정의 정확도가 떨어짐

학/습/목/차

- 1.) 집락추출법의 개념과 장단점
- 2. 모평균과 모총계 추정방법
- 3. 실계효과의 개념
- 4.) 엑셀을 활용한 실습

집락추출법: 집락의 크기가 동일한 경우

- A 개의 집락, 각 집락은 B 개의 기본단위로 구성된 모집단을 대상으로 함
 - ightharpoonup 모집단 내의 전체 조사단위 수 : N=A imes B
 - ightharpoonup A 개의 집락 중에서 a 개 집락을 단순임의추출법으로 추출
 - ▶ 추출된 집락 내의 모든 기본단위 B개를 조사
 - \rightarrow 조사되는 기본단위 수 : $n = a \times B$

추출률:
$$f = a \times B/A \times B = a/A$$

집락추출법: 집락의 크기가 동일한 경우

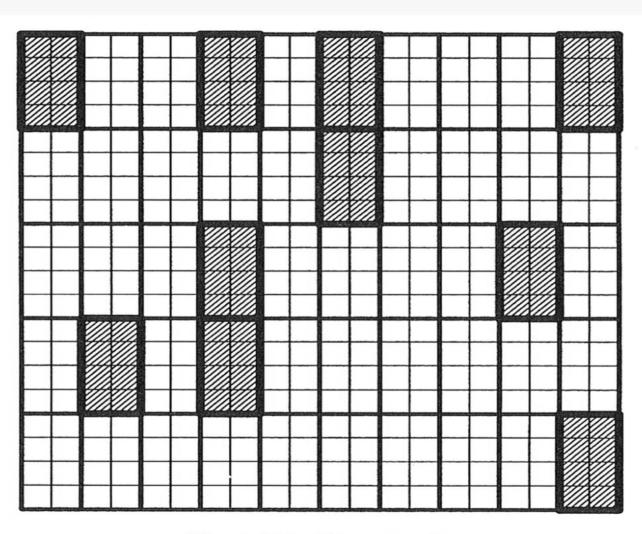


Figure 12.1. Cluster sample.

추정: 집락의 크기 동일(1)

■ 사용 기호

$N=A\times B$	모집단에서 기본단위의 총수
y_{ij}	i 번째 집락 내의 j 번째 기본단위의 조사값
$y_i = \sum_{j=1}^B y_{ij}$	i 번째 집락 내의 조사값의 합계
$\mu = \sum_{j=1}^{A} y_i / A = \sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} y_{ij} / N$	모평균
$\tau = \sum_{j=1}^{A} y_i = \sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} y_{ij}$	모총계

추정: 집락의 크기 동일(2)

lacktriangle 모평균 μ 에 대한 추정

$$\overline{y}_{cl} = \sum_{i=1}^{a} \overline{y}_i / a$$

lackbox 단, $\overline{y}_i = \sum_{j=1}^B y_{ij}/B$: 표본 집락 내의 조사값 평균

$$\hat{V}(\overline{y}_{cl}) = \left(1 - \frac{a}{A}\right)\frac{s_b^2}{a} \text{, 여기서 } s_b^2 = \frac{\sum\limits_{i=1}^a (\overline{y}_i - \overline{y}_{cl})^2}{a-1}$$

※ 표본 집락 내의 모든 기본단위의 조사값 평균을 집락에 대한 조사값으로 간주하여 계산하기 때문에 단순임의추출법의 분산 추정과 유사함

추정: 집락의 크기 동일(3)

- 모총계 T 에 대한 추정
 - lacktriangle 모평균 추정량 $\stackrel{-}{y}_{cl}$ 에 모집단의 총수(N)를 곱하여 구함
 - $\hat{\tau}_{cl} = N \times \overline{y}_{cl}$
 - $V(\hat{\tau}_{cl}) = N^2 V(\overline{y}_{cl})$
- 모비율 p 에 대한 추정
 - ▶ 모평균 추정의 특수한 경우임

모평균 추정 사례

- 💠 예제 6-2
 - ▶ 어느 지역 의료보험조합에서 의료보험에 가입한 40,000가구를 대상으로 자기 집을 소유한 가구 비율 을 추정하고자 함
 - 10가구씩을 묶어서 구성한 전체 A=4,000개 집락에서 a=40 집락 추출

집락	집락크기(B)	y_{i}	\overline{y}_i
1	10	10	1.0
2	10	8	8.0
3	10	6	0.6
4	10	5	0.5
5	10	9	0.9
6	10	8	0.8
7	10	8	0.8
8	10	5	0.5
9	10	9	0.9
10	10	9	0.9

집락	집락크기(B)	${y}_i$	\overline{y}_{i}
11	10	9	0.9
12	10	10	1.0
13	10	4	0.4
14	10	3	0.3
15	10	1	0.1
16	10	2	0.2
17	10	3	0.3
18	10	4	0.4
19	10	0	0.0
20	10	6	0.6

집락내상관계수(intra-cluster correlation) (1)

■ 모분산의 분해

$$\sigma^{2} = \frac{\sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} (y_{ij} - \mu)^{2}}{N} = \frac{\sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} (y_{ij} - \overline{y}_{i} + \overline{y}_{i} - \mu)^{2}}{N}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} (y_{ij} - \overline{y}_{i})^{2}}{A \times B} + \frac{\sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} (\overline{y}_{i} - \mu)^{2}}{A \times B}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^{A} \sum_{j=1}^{B} (y_{ij} - \overline{y}_{i})^{2}}{A \times B} + \frac{\sum_{i=1}^{A} (\overline{y}_{i} - \mu)^{2}}{A}$$

$$= \sigma_{w}^{2} + \sigma_{b}^{2} = (\Delta \text{ 라내 분산}) + (\Delta \text{ 라간 분산})$$

▶ 집락 내 기본단위들이 이질적으로 구성되어 집락내분산이 큰 경우에 집락추출법이 효과적임

집락내상관계수(intra-cluster correlation) (2)

집락 내의 단위들이 동질적인가 아니면 이질적인가를 나타내는 측도

$$\rho = \frac{E(y_{ij} - \mu)(y_{ij'} - \mu)}{E(y_{ij} - \mu)^2} = \frac{\sigma_b^2 - \sigma_w^2/(B - 1)}{\sigma^2}$$

$$= \frac{B}{B - 1} \times \frac{\sigma_b^2}{\sigma^2} - \frac{1}{B - 1}$$

$$-\frac{1}{B - 1} \le \rho \le 1$$

〈참고〉
$$V(\overline{y}_{cl}) = \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{S_b^2}{a} = \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{A \sigma_b^2}{a(A-1)}$$

집락내상관계수(intra-cluster correlation) (3)

- $\sigma_w^2 = 0$ 인 경우
 - $\rightarrow \rho = 1$ 로 최소값
- 각 집락 내의 단위들이 완전히 랜덤하게 배치된 경우
 - $\rightarrow \rho = 0$
 - ※ 집락 내에서는 동질적이고, 집락 간에 이질적인 모집단에 집락추출법을 적용하면 추정의 효율이 크게 떨어진다.

학/습/목/차

- 1.) 집락추출법의 개념과 장단점
- 2. 모평균과 모총계 추정방법
- 3. 실계효과의 개념
- 4.) 엑셀을 활용한 실습

설계효과(design effect) (1)

어떤 표본추출법과 같은 크기의 단순임의추출법을 추정의 정확도 측면에서 비교

$$DEFF(\hat{\theta}) = \frac{V_D(\hat{\theta})}{V_{SRS}(\hat{\theta})}$$

 $V_{SRS}(\hat{ heta})$: 같은 표본크기의 단순임의표본에서 구한 추정량의 분산

> $DEFF(\hat{\theta}) > 1$: 특정한 표본설계 D가 단순임의추출법에 비해서 비효율적

 $DEFF(\hat{ heta}) < 1$: 특정한 표본설계 D가 단순임의추출법에 비해서 비효율적

설계효과(design effect) (2)

층화추출법: 설계효과(DEFF)가 1보다 작게 나타남

집락추출법: 대개 설계효과(DEFF)가 1보다 크게 나타남

■ 집락추출법의 설계효과(집락의 크기 동일)

$$DEFF = \frac{V_{\rm Z} = (\overline{y}_{cl})}{V_{SRS}(\overline{y})} = [1 + (B-1)\rho]$$

- lacktriangle 대부분의 경우 집락내상관계수 ho 는 양수값임
 - → 단순임의추출법에 비해서 추정의 정확도가 떨어짐

설계효과와 집락내상관계수 추정 사례

- 💠 예제 6-3
 - ▶ A=4,000개 집락에서 a=40개 집락 추출 (B=10)

$$\begin{split} & \bar{y}_{cl} = \hat{p} = 0.463 \\ & \hat{V}(\bar{y}_{cl}) = \left(1 - \frac{a}{A}\right) \frac{s_b^2}{a} = 0.99 \times \frac{0.1045}{40} = 25.86 \times 10^{-4} \\ & \hat{V}_{SRS}(\hat{p}) = \left(1 - \frac{n}{N}\right) \frac{\hat{p}(1 - \hat{p})}{n - 1} = 6.17 \times 10^{-4} \end{split}$$

•
$$\widehat{DEFF} = \frac{\widehat{V}_{\exists \exists}(\overline{y}_{cl})}{\widehat{V}_{SRS}(\overline{y})} = 4.19$$

$$\widehat{\rho} = \frac{\widehat{DEFF} - 1}{B - 1} = \frac{4.19 - 1}{10 - 1} = 0.354$$

학/습/목/차

- 1.) 집락추출법의 개념과 장단점
- 2. 모평균과 모총계 추정방법
- 3. 실계효과의 개념
- 4.) 엑셀을 활용한 실습

〈실습하기〉에서 자세히 다룸



강의용 휴대폰(U-KNOU 서비스 휴대폰)으로도 다시 볼 수 있습니다.

다시 볼 수 있습니다.