

## 통계적 추정

- 통계적 추정 : 표본의 측정 자료를 근거로 모수를 추측하는 것.
- 모수( $\theta$ ), 추정량( $\hat{\theta}$ )

### <점추정량>

#### ▶ 좋은 추정량의 조건

##### 1. 불편추정량 만족

- $E(\hat{\theta}) = \theta$
- $E(\bar{X}) = \mu$

$$E(S^2) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}\right) = \sigma^2$$

##### 2. 최소분산 불편추정량

- 어떤 모수의 불편추정량은 여러 개 있을 수 있음. -> 분산이 작을수록 좋은 추정량
- ex) 표본평균, 표본중앙값 -> 모평균의 불편추정량. but, 표본중앙값 대신 표본평균을 모평균의 추정량으로 사용하는 이유 : 표본중앙값의 분산보다 표본평균의 분산이 더 작기 때문

### <구간추정>

- 모수를 신뢰구간으로 나타내는 것
- $P(\hat{\theta}_L < \theta < \hat{\theta}_U) = 1 - \alpha$  : 모수  $\theta$ 에 대한  $1 - \alpha\%$  신뢰구간(모수가 해당 구간 안에 있을 확률이  $1 - \alpha$ )

#### ▶ 모평균의 구간추정

->  $\bar{X}$ 이 정규분포를 따른다면

- 신뢰구간 :  $P(\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha$
- $1 - \alpha\%$ 에서의 최대오차( $\bar{X}$ 을  $\mu$ 의 점추정량으로 사용했을 때의) :  $e = z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
- 최대 오차(e)를 넘지 않는  $n = \left(\frac{z_{\alpha/2} \sigma}{e}\right)^2$

->  $\bar{X}$ 가 t분포를 따른다면

- 신뢰구간 :  $P(\bar{X} - t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha$

#### ▶ 서로 독립인 두 모평균 차이의 구간추정

-> 두 표본평균이 정규분포를 따르는 경우

- 신뢰구간 :  $P((\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} < \mu_1 - \mu_2 < (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}) = 1 - \alpha$

-> 두 표본평균이 t분포를 따르고, 모평균이 같은 경우

$$\begin{aligned}
 & - \text{신뢰구간} : P((\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - T_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} < \mu_1 - \mu_2 < \\
 & \quad (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + T_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}) = 1 - \alpha \\
 & - S_p = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}
 \end{aligned}$$

(풀이)

$$\begin{aligned}
 & - Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2}}}, \quad V(n_1 + n_2 - 2) = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} \\
 & - \frac{Z}{\sqrt{V/(n_1 + n_2 - 2)}} \sim T(n_1 + n_2 - 2) \\
 & - \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim T(n_1 + n_2 - 2), \quad S_p^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2} \text{ (합동추정량)}
 \end{aligned}$$

-> 두 표본평균이 t분포를 따르고, 모평균이 다른 경우

$$P((\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - T_{\alpha/2}(v) \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} < \mu_1 - \mu_2 < (\bar{X}_1 - \bar{X}_2) + T_{\alpha/2}(v) \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}) = 1 - \alpha$$

$$, \quad v = \frac{(S_1^2/n_1 + S_2^2/n_2)^2}{[(S_1^2/n_1)^2/(n_1 - 1)] + [(S_2^2/n_2)^2/(n_2 - 1)]} = \text{satterthwaite 자유도 (등분산 자유도)}$$

$$\frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim T(v), \quad v = \frac{(S_1^2/n_1 + S_2^2/n_2)^2}{[(S_1^2/n_1)^2/(n_1 - 1)] + [(S_2^2/n_2)^2/(n_2 - 1)]}$$

▶ 서로 종속인(독립이 아닌) 두 모평균 차이의 구간추정 - ex) 쌍체표본

- 두 집단이 서로 독립이 아니기 때문에  $(\bar{X}_A - \bar{X}_B)$ 와 같은 방식으로 구할 수 없음
- 그 차이 자체에 대한 확률분포를 구해서 차이의 모평균을 추정해야 함.
- 차이의 확률분포에 따라 적절한 방식으로 차이의 모평균 신뢰구간을 구하면 됨.

▶ 모비율의 구간검정

- 표본의 확률변수  $X$ 는 베르누이 분포를 갖고, 표본에서 추출한  $E(X) = np$ 은 sample의 크기가 크면 정규분포를 됨

- $\hat{p} \sim N(p, pq/n)$
- 신뢰구간 :  $P(\hat{p} - z_{\alpha/2} \sqrt{pq/n} < p < \hat{p} + z_{\alpha/2} \sqrt{pq/n}) = 1 - \alpha$
- 최대오차 e를 만족하는 n :  $\hat{p}\hat{q}(\frac{z_{\alpha/2}}{e})^2$

$\frac{\hat{p}-p}{\sqrt{pq/n}} \sim N(0,1)$  -> 모집단의 p를 알지 못한다면 n이 충분히 크기 때문에  $\hat{p}$ 를 p대신 사용가능

$$\frac{\hat{p}-p}{\sqrt{\hat{p}\hat{q}/n}} \sim N(0,1)$$

#### ▶ 서로 독립인 모비율 차이의 구간검정

- 신뢰구간 :  $P((\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}} < p_1 - p_2 < (\hat{p}_1 - \hat{p}_2) + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}} = 1 - \alpha$

#### \*이항분포의 정규근사

- 이항분포를 띄는 모집단 -> 표본 추출
- 이항분포에서 각 샘플은 베르누이분포(p)를 가짐
- $\bar{X} = Y_1 + Y_2 + Y_3 + \dots + Y_n$
- $\bar{X} \sim N(np, npq), n \geq 30r$  (중심극한정리에 의해)
- $\hat{p} \sim N(p, pq/n)$

#### ▶ 모분산의 구간추정

- 신뢰구간 :  $P(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}}) = 1 - \alpha$

#### ▶ 각 독립인 확률분포의 모분산 비 구간추정

- 신뢰구간 :  $P(\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1, n_2-1)} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n_1-1, n_2-1)}) = 1 - \alpha$

\*카이제곱, F분포는 대칭이 아니기 때문에 주의해야 함!