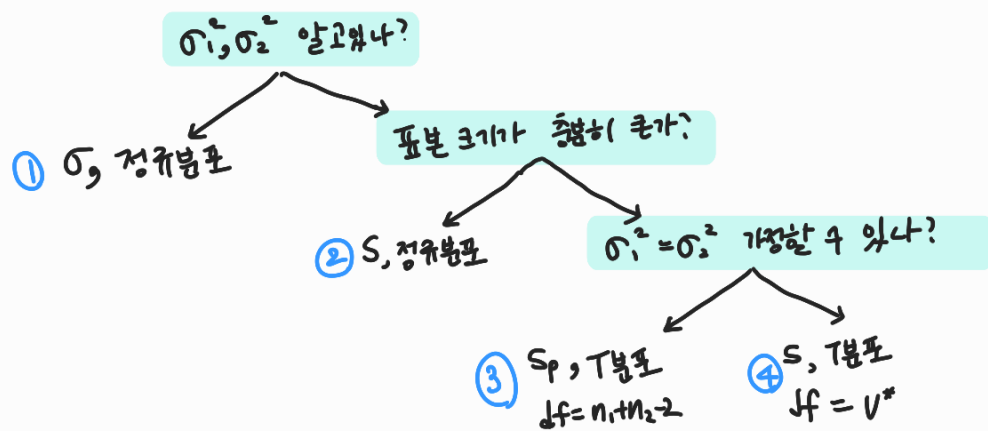


정규분포? t분포?
 σ^2 ? S^2 ?



$$E(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) = \mu_1 - \mu_2$$

$$Var(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) = Var(\bar{X}_1) + Var(\bar{X}_2) = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$$

① σ_1^2, σ_2^2 알고있는 경우

$$\left[(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, (\bar{X}_1 + \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right]$$

* X_1, X_2 가 정규분포가 아니더라도 중심극한정리에 의해 \bar{X}_1, \bar{X}_2 는 정규분포라 할 수 있음

② σ_1^2, σ_2^2 모르지만 표본크기 충분히 큰 경우

$$\left[(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}, (\bar{X}_1 + \bar{X}_2) \pm Z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} \right]$$

③ σ_1^2, σ_2^2 모르지만 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 인 경우

$$S_p^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

$$T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{(n_1 + n_2 - 2)}$$

④ σ_1^2, σ_2^2 모르지만 $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ 인 경우

$$T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{df} \text{ 분포}$$

$$df = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2} \right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} \right)^2}{n_1 - 1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2} \right)^2}{n_2 - 1}} \rightarrow \text{간편하게 } \min(n_1, n_2) - 1 \text{ 을 사용해도 됨}$$

쌍체비교

1개의 독립표본에 대한 대응 비교 (전후 비교)

$d_i = X_i - Y_i \rightarrow$ 단일 모집단 추정 문제

$$\left[\bar{d} - t_{d/2, n-1} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{d} + t_{d/2, n-1} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$$

* 전후집단은 각 상이 되어야

$\mu_1 - \mu_2 = 0$ 인지를 구간추정으로 평가함

\rightarrow d의 추정구간이 0을 포함하는지, 포함안하면 "전후 차이가 있다"

장점

표본 크기 감소

동일대상이라 비교의 효과 UP

두개 독립표본일 때보다 분산 작아짐

$$\rightarrow \text{Var}(\bar{X} - \bar{Y}) = \text{Var}(\bar{X}) + \text{Var}(\bar{Y}) \rightarrow 2 \text{Cov}(\bar{X}, \bar{Y})$$

단점

자유도 감소 ($2n-2 \rightarrow n-1$)

\hookrightarrow 자유도 down \rightarrow t값 커짐으로 같은 신뢰수준에서 신뢰구간이 넓어짐은 단점

모분산 추정 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$s^2 = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{n-1}, \quad S^2(n-1) = \sum (X_i - \bar{X})^2$$

$$\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$$

$$\therefore \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$$

$$P\left(\chi^2_{n-1, 1-\alpha/2} \leq \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \leq \chi^2_{n-1, \alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

$$\therefore P\left(\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{n-1, \alpha/2}} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{n-1, 1-\alpha/2}}\right)$$

두모집단 간 분산 차이 검정

: 값 차이 X, 비율에 대해서 (F검정)

가정

두 모집단은 정규분포

표본은 두 모집단에서 독립적으로 추출

$$F = \frac{\chi^2_2}{\chi^2_1}$$

$$\frac{s_1^2(n_1-1)}{\sigma_1^2} \sim \chi^2_{n_1-1}$$

$$\frac{s_2^2(n_2-1)}{\sigma_2^2} \sim \chi^2_{n_2-1}$$

$$P\left(F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1} \leq \frac{\frac{s_2^2(n_2-1)}{\sigma_2^2}}{\frac{s_1^2(n_1-1)}{\sigma_1^2}} \leq F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1}\right) = 1 - \alpha$$

$$\therefore P\left(\frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_{\alpha/2, n_1-1, n_2-1}} \leq \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leq \frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\frac{s_1^2}{s_2^2} \sim \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} F_{n_1-1, n_2-1}$$

$$* F_{1-\alpha/2, n_1-1, n_2-1} = \frac{1}{F_{\alpha/2, n_2-1, n_1-1}}$$

구간추정 관련요인

$1-\alpha \rightarrow \alpha, \sigma^2, n$

① $\alpha \uparrow$ 신뢰구간 좁아짐 \rightarrow 외측 포함될 확률 떨어짐

$$\text{신뢰구간} = 2 \times Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

② σ^2 커질수록 신뢰구간 커짐

③ 의도적으로 조정할 수 있는 요소.

\rightarrow 가능한 한 동일한 개인 개체들을 뽑아서 분산 줄이는 것이 바람직

③ n 이 커질수록 신뢰구간 좁아짐 \rightarrow 오차확률을 줄이는 문제

n 이 작을수록 신뢰구간 넓어짐 \rightarrow 부정확하고 부정확한 정보 제공.

\rightarrow 최선 대안은 표본 크기 늘리는 것

\rightarrow "최소 표본 크기" \leftarrow 최소한 20명 정도 되어야 한다~

$$n = \left(\frac{Z_{\alpha/2} \cdot \sigma}{MOE} \right)^2 \text{ or } \left(\frac{t_{\alpha/2, n} \cdot S}{MOE} \right)^2$$

$$MOE = Z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \text{ or } t_{\alpha/2, n} \frac{S}{\sqrt{n}}$$