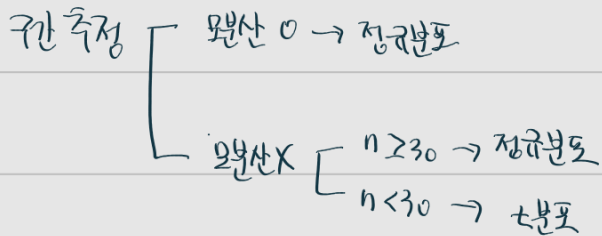


1-1. 중심극한정리란?

모집단의 분포와 상관 없이 표본의 크기가 충분히 크다면, 표본평균들의 분포가 모집단의 모수를 기반으로 한 정규분포를 이룬다는 점을 이룬다.

중심극한정리는 독립적인 확률 변수들의 합이 정규분포에 가까워진다는 원리를 통해, 다양한 현상을 정규분포를 기반으로 모델링할 수 있는 기초를 제공한다.

1-2. 중심극한정리와 구간추정



모집단의 분포가 정규분포라는 가정이 없어도 중심극한정리를 이용하면 표본평균의 분포가 근사적으로 정규분포를 따른다.

$$\therefore \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \rightarrow N(0, 1)$$

모집단의 분포, 표본평균 몰라도 중심극한정리로 가정해 근할 수 있다.

1-3.

Slutsky's theorem: $X_n \xrightarrow{d} X$ and $Y_n \xrightarrow{p} c$

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + c$$

$$X_n Y_n \xrightarrow{d} Xc$$

$$X_n / Y_n \xrightarrow{d} X/c \quad (\text{if } c \neq 0)$$

$$s^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$$

$$\therefore \frac{s}{\sqrt{n}} \approx \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

2-1.

표본 분산을 모분산으로 나누고 $n-1$ 을 곱한 값은 카이제곱분포($n-1$)을 따른다.

$$Z^2 = \left(\frac{X - \mu}{\sigma} \right)^2$$

$$V = \sum_{i=1}^n Z_i^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2$$

$$= \sum \left(\frac{X_i - \bar{X} + \bar{X} - \mu}{\sigma} \right)^2$$

$$= \sum \left[\left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2 + \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \right)^2 \right]$$

$$= \sum \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2 + n \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \right)^2$$

$$= \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} + \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right)^2$$

②에 의해 $\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2}$ 와 $\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right)^2$ 는 독립

양변의 mgf를 취하면

$$(1-2t)^{-n/2} = E \left[\exp \left\{ t \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \right\} \right] (1-2t)^{-1/2}$$

$$= \text{자수도 } n \text{인 카이제곱분포의 mgf} = \left(\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \text{의 mgf} \right) \times (Z^2 \text{의 mgf})$$

Z^2 적률생성함수는 자수도 1인 카이제곱분포의 mgf

$$\therefore \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \text{의 mgf는 자수도 } n-1 \text{ 카이제곱분포의 mgf}$$

2-2.

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \text{ 는 자유도 } n-1 \text{ 인 } t\text{-분포이다.}$$

$$T = \frac{\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{1}{n-1} (n-1) \frac{S^2}{\sigma^2}}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

① \bar{X} 는 $N(\mu, \sigma^2)$ 을 따른다.

② \bar{X} 와 S^2 는 독립이다.

③ $(n-1)S^2/\sigma^2$ 는 $\chi^2(n-1)$ 분포를 따른다

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \text{ 이고, } (n-1) \frac{S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \text{ 이므로}$$

$$T \sim t(n-1)$$

3-1.

H_0 : DSL 학회원의 키 > 비 DSL 학회원의 키

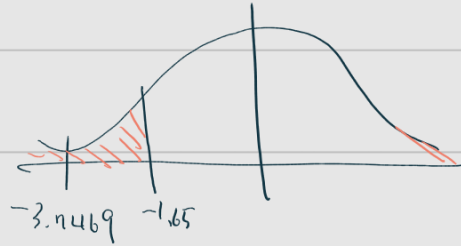
H_1 : DSL 학회원의 키 \leq 비 DSL 학회원의 키

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s_p^2}{n_1} + \frac{s_p^2}{n_2}}}, \quad df = 101 + 101 - 2 = 200$$
$$s_p^2 = \frac{(n_1-1)s_1^2 + (n_2-1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

$$s_p^2 = \frac{(101-1) \cdot 17.05 + (101-1) \cdot 17.05}{101+101-2} = \frac{200 \times 17.05}{200}$$

$$t = \frac{118.5 - 119.9}{\sqrt{\frac{17.05}{101} \times 2}} = -3.7469...$$

$$t_{\alpha=200, 0.05} = 1.65$$



평가설 기각. DSL 학교들이 평균키는 비 DSL 학교들보다 크지 않다.