

1-1

중심극한정리: 동일한 확률분포를 가진 확률변수 n 개의 평균의 분포는 n 이 충분히 크다면 정규분포에 가까워진다.

→ 평균 μ , 분산 σ^2 인 임의의 모집단에서 크기가 n 인 표본 (X_1, X_2, \dots, X_n) 의 평균 \bar{X} 의 분포는

$n \rightarrow \infty$ 인 때 (충분히 큰 때), $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ 에 근사하고 $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ 의 분포는 $N(0, 1)$ 에 근사한다.

1-2

원본 데이터의 분포가 알려지지 않거나 정규분포를 따르지 않더라도, 중심극한정리를 통해 표본 평균의 분포가 정규분포를 따른다는 가정할 수 있으므로, 표본오차를 사용해서 모평균에 대한 신뢰구간을 계산 가능하다.

2-1

(a) $\begin{bmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$ (b) $\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ (c) $\begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$

2-2

scipy.linalg.svd 함수 사용 $\rightarrow \Sigma = \begin{bmatrix} 1.4142 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$

3-1

for $(n-1)S^2/\sigma^2$, consider $V = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2$

$(X_i - \mu)^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(1)$ (each $i=1, 2, \dots, n$)

X_i are independent so then, $\frac{(X_i - \mu)^2}{\sigma^2}$ is independent, $V = \chi^2(n)$ is r.v

$V = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 = \sum_{i=1}^n \left(\frac{(X_i - \bar{X}) + (\bar{X} - \mu)}{\sigma} \right)^2 = \left(\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2 \right) + \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right)^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} + \left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \right)^2$

$E(e^{t(X+Y)}) = E(e^{tX} e^{tY}) = E(e^{tX}) E(e^{tY})$

$(1-2t)^{-n/2} = E[\exp(t(n-1)S^2/\sigma^2)] (1-2t)^{-1/2}$

Thus, moment generating function of $(n-1)S^2/\sigma^2 \rightarrow E[\exp(t(n-1)S^2/\sigma^2)] = (1-2t)^{-(n-1)/2}$

3-2

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

so $T = \frac{W}{\sqrt{V/r}}$ where $W = (\bar{X} - \mu)/(\sigma/\sqrt{n}) \sim N(0, 1)$

$V = (n-1)S^2/\sigma^2 \rightarrow \chi^2(n-1)$ dist. by c and $r = n-1$ and W & V are independent

Thus, T has a t -distribution with r degrees of freedom

4-1

- (a) $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ ($\mu_1 = \text{DSL 학회원의 avg height}$, $\mu_2 = \text{Non-DSL 의 avg height}$)
 $H_1 : \mu_1 > \mu_2$ (")

- (b) 독립 표본 t-검정

$$n_1 = n_2 = 210$$

$$\bar{x}_1 = 173.5 \text{ cm}, \bar{x}_2 = 171.4 \text{ cm}, s = 7.05 \text{ cm}$$

$$t\text{-value} = 3.05, df = n_1 + n_2 - 2 = 418$$

$$\text{유의성 5\% critical value} = 1.65$$

$$t\text{-value} > \text{critical value} \Rightarrow \text{reject } H_0$$

결론 \rightarrow 유의성 5% DSL 학회원의 평균 키가 DSL 학회원이 아닌 사람들의 평균 키보다 유의미하게 크다.

4-2

- (a) H_0 : 모든 학회의 평균 키는 같다.

$$\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 \quad (\mu_1 = \text{DSL 평균 키}, \mu_2 = \text{ESC 평균 키}, \mu_3 = \text{그외 평균 키})$$

- H_1 : 적어도 하나의 학회의 평균 키가 다른 학회와 다르다.

$$\mu_1, \mu_2, \mu_3 \text{ 중 최소 1개는 값이 다름.}$$