

제 9장. 표집분포 (Sampling distribution)

- 주어진 표본으로부터 모집단의 성격을 알아내고자 하는 추론(inference)이 통계학의 가장 핵심부분이다.

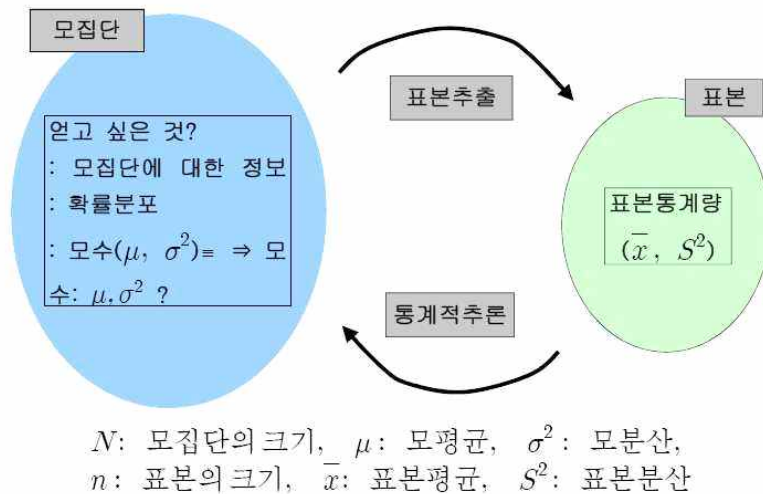
모수 : 수치로 표현되는 모집단의 특성 / 확률밀도함수(모집단의 모양)의 특성을 결정 but 일반적으로 모르는 값

통계량 : 표본의 관측값들에 의하여 결정되는 양

- * 통계량의 값은 모수의 참값과는 차이가 있다.
- * 통계량의 값은 그 당시 추출된 표본에 영향 받음.
- * 통계량의 값은 표본에 따라 값이 변한다.

-notation) N : 모집단의 크기, μ : 모평균, σ^2 : 모분산, n : 표본의 크기, \bar{x} : 표본평균, S^2 : 표본분산

-모집단과 표본의 관계



Example) 신도시를 계획하려는 사람이 근로자드르이 집에서 직장까지의 평균 통근거리가 얼마나 되는지 알아보려고 한다고 하자.

-관심의 대상 : 전체 모집단의 평균 통근거리 (모평균 : μ)

-80명의 근로자를 표본추출하여 이들로부터 통근거리를 조사하면

표본평균 : $\bar{x} = 12km$

-또 다른 80명의 근로자를 조사한다면 표본평균값이 달라짐.

→ 한 번의 표본추출로 근로자들의 집에서 직장까지의 평균 통근거리는 $12km$ 라고 추

표집(표본)분포(Sampling distribution)

한 모집단에서 동일한 크기 n 으로 뽑을 수 있는 모든 가능한 표본에서 통계량(statistic)을 계산할 때, 이 통계량의 확률분포를 의미한다.

→모집단의 분포에 영향을 받고, 표본 크기에도 영향을 받는다.

1. 표본평균의 표집분포

표본평균의 성질

모평균이 μ 이고 모분산이 σ^2 인 모집단에서 크기 n 의 확률표본 X_1, X_2, \dots, X_n 을 얻었을 때 표본평균 \bar{X} 의 기댓값과 분산은 다음과 같다.

$$E(\bar{X}) = \mu, \quad Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}, \quad sd(\bar{X}) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

→ 표본평균의 평균(기댓값) $E(\bar{X}) =$ 모평균 μ

→ 표본평균의 표준편차(표준오차)에 대하여 $\left\{ \begin{array}{l} n \text{의 값이 커질수록 표준오차가 작아진다.} \\ \text{표준오차가 작다} \Leftrightarrow \text{어떤 표본이 뽑히느냐에 관계없이} \\ \text{표본평균이 크게 변동하지 않는다.} \\ \Leftrightarrow \text{모평균에 대한 정확성이 높은 추측값} \end{array} \right.$

모집단이 정규분포인 경우

정규분포 $N(\mu, \sigma^2)$ 을 따르는 모집단에서 크기 n 인 표본의 표본평균 \bar{X} 의 분포는 다음과 같다.

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

→ 모집단이 정규분포를 따를 때, 표본의 평균은 표본의 개수와 상관없이 항상 정규분포를 따른다.

모집단이 정규분포가 아닌 경우

Theorem 중심극한정리 (Central limit theorem)

평균이 μ 이고 분산이 σ^2 인 임의의 모집단에서 표본의 크기 n 이 충분히 크면 ($30 \leq n$),

표본평균 \bar{X} 는 근사적으로 정규분포 $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ 을 따른다. 이를 표준화하여 나타내면 다음과 같다.

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

Example) 어느 대학교 입학생 1000명의 평균 수능성적은 315점, 분산은 400점이다. 크기 50의 표본을 추출하였을 때 표본평균의 기댓값과 분산을 구하라.

Example) A대학의 건물 엘리베이터에는 다음과 같은 문구가 적혀있다. “정격 하중 1.350kg”, “정원 20명”.

이 때 20명의 몸무게가 과연 1.350kg을 넘을 확률이 얼마나 되는가? A대학 구성원들의 평균 몸무게는 64kg 이고 표준편차는 10kg인 정규분포를 따른다고 가정하자.

Example) 평균이 82이고 분산이 144인 모집단에 대하여 생각하면

- 1) 크기 64인 표본이 임의로 추출되었다고 할 때 표본평균이 80.8에서 83.2사이에 있을 확률?
- 2) 크기 100일 때 표본평균이 80.8에서 83.2사이에 있을 확률?

2. 표본비율의 표집분포

- 성공확률이 p 인 베르누이 시행으로부터 얻은 X_1, X_2, \dots, X_n 의 합계를 X 라 하면
(즉, 베르누이 시행의 결과는 성공과 실패뿐이고, 성공을 1, 실패를 0 이라 하면)

표본의 합 $X = \sum_{i=1}^n X_i$ 는 성공횟수가 되어 이항분포를 따른다. $X \sim B(n, p)$

표본비율의 표집분포

p : 모비율(population proportion), \hat{p} : 표본비율(sample proportion)

$$\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} = \frac{X}{n}$$

→ 표본비율의 평균 : $\mu_{\hat{p}} = E(\hat{p}) = E\left[\frac{X}{n}\right] = \frac{1}{n}np = p$

→ 표본비율의 분산 : $\sigma_{\hat{p}}^2 = Var(\hat{p}) = Var\left[\frac{X}{n}\right] = \frac{1}{n^2}np(1-p) = \frac{p(1-p)}{n}$

표본크기가 큰 경우

표본크기 n 이 충분히 큰 경우, 표본비율 \hat{p} 는 근사적으로 평균이 p 이고 표준편차가 $\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$ 인 정규분포를 따른다.

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

Example) 어느 대학의 사회계열 학생들을 대상으로 하는 통계학 입문 강의는 70명씩 10개반으로 나누어 진행되고 있다. 사회계열 학생들은 각자 수강하려는 모든 과목들의 시간표를 고려하여 다른 교양과목이나 전공과목들과 시간이 겹치지 않도록 10개의 반 중 어느 하나를 수강해야 한다. 어느 특정 통계학입문반의 여학생 수가 과반이상이 될 확률을 구하여라. 사회계열 전체 여학생의 비율은 0.54이다.

sol) $p = 0.54$, $\hat{p} \sim N\left(0.54, \frac{0.54 \times 0.46}{70}\right) = N(0.54, 0.00355)$

$$P(\hat{p} \leq 0.5) = P\left(Z \geq \frac{0.5 - 0.54}{\sqrt{0.00355}}\right) = P(Z \geq -0.67) = 0.7486$$

Example) 어떤 작업을 완료하는데 걸리는 시간은 평균이 30분, 표준편차가 9분인 정규분포를 따른다. 25명의 작업자를 임의로 추출했을 때 평균작업시간이 28분에서 33분 사이일 확률을 구하시오.

Example) 한 교통에 관한 연구에서 승용차 한 대당 탑승객의 수는 평균 1.75명이고 표준편차는 0.65명이었다. 승용차 50대를 추출하여 조사하였을 때 평균 탑승객의 수가 2명 이상일 확률을 구하시오.

Example) 어느 대학교의 총학생회장 선거에서의 투표율은 60%라고 하자. 이 대학교의 투표율을 알아보기 위해서 78명의 학생을 대상으로 조사한 결과 투표율이 0.5와 0.7사이에 있을 확률을 구하시오.

제 10 장. 통계적 추론 (Statistical Inference)

-통계적 추론이란 표본이 갖고 있는 정보를 분석하여 모수에 관한 결론을 유도하고, 모수에 대한 가설의 옳고 그름을 판단하는 것을 말한다.

$$* \text{ 통계적 추론 } = \begin{cases} (1) \text{ 모수의 추정} \\ (2) \text{ 모수에 대한 가설검정} \end{cases}$$

1. 모평균에 대한 추정

추정 (Estimation)

표본으로부터 정보를 이용하여 모집단의 성질을 나타내는 수치인 모수를 예측하는 것
즉, N 개의 원소로 구성된 모집단에서 n 개의 표본을 추출한 후, 이를 토대로 모집단의 모수를 예측하는 과정이다

- 1) 모평균의 점 추정 (point estimation) : μ 를 하나의 값으로 추정 ($\hat{\mu}=38$)
- 2) 모평균의 구간 추정 (interval estimation) : μ 를 포함할만한 적당한 구간을 정한다. ($36 < \mu < 40$)

점추정 (Point Estimation)

추정하고자 하는 하나의 모수에 대하여 n 개의 확률변수로 하나의 통계량을 만들고, 주어진 표본으로부터 그 값을 계산하여 하나의 수치를 제시하려고 하는 것이다

- 추정량(estimator) : 모수를 추정하기 위해 만들어진 통계량
- 추정치(estimate) : 표본에서 구한 추정량의 값

Example) 해당 도시의 중학교 1학년 남학생의 평균키 추정량 : $\bar{X} = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)$

주어진 표본이 30명이라 하고 $\bar{x} = 160.20cm$ 이라 하면 평균키의 추정치는 $160.53cm$ 이다.

****표준오차(Standard error, S.E.)** : 추정량의 정확도를 측정하는 도구. (추정량의 표준편차=표준오차)

Example) 추정량이 표본평균인 경우 표본평균의 표준편차인 $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ 이 표준오차이다. ($S.E.(\bar{X}) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$)

→ \bar{X} 를 가지고 μ 를 추정할 경우 n 이 클수록 표준오차가 작아져서 좀 더 정확한 추정이 가능해진다.

→ 추정된 표준오차 : $\frac{s}{\sqrt{n}}$, ($s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$)

(σ 를 모르는 경우 σ 의 추정량으로 표본표준편차 s 를 사용 : $\hat{\sigma} = s$)

모평균에 대한 점추정 요약

모수 : 모집단의 평균 μ

자료 : 평균이 μ 이고 표준편차가 σ 인 모집단에서 임의추출한 표본 X_1, \dots, X_n

추정량 : 표본평균 \bar{X}

표준오차 : $S.E.(\bar{X}) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$, 추정된 표준오차 : $\frac{s}{\sqrt{n}}$

→ 임의표본(random sample) : 모집단으로부터 임의추출된 크기가 n 인 표본 X_1, \dots, X_n 이 서로 독립, 모두 모집단의 분포와 같은 분포를 갖는 것

Example) 어느 전기부품공장에서 자사의 제품 중 전기퓨즈의 평균수명(μ)을 알아보기 위해 40개의 표본을 추출하고 그 수명(x_i)를 조사하여 다음과 같은 결과를 얻었다.

$$\sum x_i = 88 \quad \sum x_i^2 = 212$$

평균수명을 추정하고 그 추정량의 표준오차를 구하라.

sol) 평균수명(μ)의 추정량은 표본평균(\bar{X})이므로 μ 의 추정치 : $\bar{x} = \frac{88}{40} = 2.2$

모집단의 표준편차가 알려져 있지 않으므로 표본표준편차를 이용하여 표준오차를 추정한다. 우선,

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \sqrt{\frac{1}{39} (212 - 40(2.2)^2)} = 0.687$$

따라서 표본평균의 추정된 표준오차는 $\frac{s}{\sqrt{n}} = \frac{0.687}{\sqrt{40}} = 0.109$ 이다.

**점추정량의 선택 기준 (추정량의 성질)

(1) 불편성(Unbiasedness)

- 어떤 추정량 $\hat{\theta}$ 가 $E(\hat{\theta}) = \theta$ 를 만족하면 $\hat{\theta}$ 를 θ 의 **불편추정량(undbiased estimator)** 이라 한다.
- 추정량의 기댓값이 모수와 같이 않을 때 **편의(bias)**가 있다고 표현한다.

(2) 효율성(Efficiency) : 추정량의 표준오차(표준편차)가 작은 것

- 추정량 $\hat{\theta}$ 의 표준오차를 $S.E.(\hat{\theta})$ 라 하면, 모수 θ 의 불편추정량 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 에 대하여 $S.E.(\hat{\theta}_1) < S.E.(\hat{\theta}_2) \Leftrightarrow \hat{\theta}_1$ 은 $\hat{\theta}_2$ 보다 더 **효율성 있는 추정량**이라 한다.

(3) 일치성(Consistency)

- 표본 크기 n 이 증가함에 따라 통계량이 점차 모수에 접근하게 될 때 그 통계량을 **일치추정량**이라 한다.
- 크기가 n 인 표본에서 구한 통계량을 $\hat{\theta}_n$ 이라 할 때, $\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}_n - \theta) = 0$

→ 편의 : 추정량이 모수에 근접하지 않고 한쪽으로 기울어져 치우친 상태

→ '일치성'이란 표본 크기가 클 수록 추정량이 보다 신뢰성이 있음을 의미

모수(parameter)	추정량(estimator)	성질
μ	$\hat{\mu} = \bar{x}$	불편성, 효율성, 일치성 모두 만족
p	\hat{p}	불편성, 효율성, 일치성 모두 만족
σ^2	$\hat{\sigma}^2 = s^2$	<p>불편성(n-1)</p> <p>※ 표본분산은 다른 여러 종류의 산포도를 측정하는 단위보다 상대적으로 효율성과 일치성이 있기 때문에 사용!!</p>

예제) {1,2,3,4,5}에서 표본크기가 3인 표본을 비복원으로 추출한다.

$$\mu = \frac{1+2+3+4+5}{5} = 3, \quad \sigma^2 = \frac{1}{5} \{ (1-3)^2 + (2-3)^2 + (3-3)^2 + (4-3)^2 + (5-3)^2 \} = 2$$

(1) 세 통계량 \bar{X} , \tilde{X} , $X_{(1)}$ 값 중 불편추정량은 어떤 것인가 그리고 불편추정량 중 효율성이 좋은 것은?

표본	\bar{X}	\tilde{X}	$X_{(1)}$
{1,2,3}	2	2	1
{1,2,4}	2.33	2	1
{1,2,5}	2.67	2	1
{1,3,4}	2.67	3	1
{1,3,5}	3	3	1
{1,4,5}	3.33	4	1
{2,3,4}	3	3	2
{2,3,5}	3.33	3	2
{2,4,5}	3.67	4	2
{3,4,5}	4	4	3

$$E(\bar{X}) = \frac{2+2.33+\dots+4}{10} = 3$$

$$S_{\bar{X}}^2 = 0.37038, S_{\bar{X}} = 0.60859$$

$$E(\tilde{X}) = \frac{2+2+\dots+4}{10} = 3$$

$$S_{\tilde{X}}^2 = 0.6667, S_{\tilde{X}} = 0.81652$$

$$E(X_{(1)}) = \frac{1+1+\dots+3}{10} = 1.5$$

불편추정량 : 표본평균(\bar{X})과 중앙값(\tilde{X})

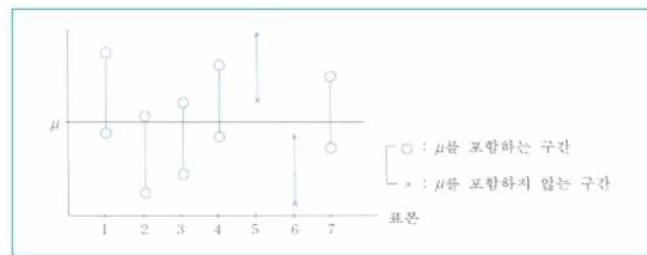
효율성 좋은 것 : 표본평균(\bar{X})

=> 최종 추정량 선택: 표본평균(\bar{X})

구간추정 (Interval Estimation)

하나의 수치를 구하는 것이 아니라 추정량의 분포를 이용하여 표본으로부터 모수 값을 포함하리라고 예상되는 구간을 구하여 제시하는 것. 이 때 제시되는 구간을 **신뢰구간(confidence interval)** 이라 한다. 그리고 여러 번 구한 신뢰구간 중 추정하고자 하는 모수를 포함하고 있는 신뢰구간의 비율을 **신뢰수준(confidence level)** 이라 한다.

Example) ‘모평균 μ 에 대한 95% 신뢰구간’은 예를 들면 100차례 표본을 추출하여 신뢰구간을 구하였을 때, 그 100개의 신뢰구간 중 95개가 모수 μ 를 포함하리라고 예상한다는 의미이다.



[신뢰구간의 의미]

**모평균 μ 에 대한 신뢰구간

(1) 표본의 크기(n)가 큰 경우

표본의 크기가 n 이고 평균과 표준편차가 \bar{X} 와 s 로 주어질 때 μ 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간은

$$\left(\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right) \text{ 혹은 } \bar{X} \pm z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}$$

단, 모집단의 표준편차(σ)가 알려져있으면 $s \rightarrow \sigma$ 로 대체한다.

(2) 표본의 크기($n < 30$)가 작은 경우 (단, 모집단이 정규분포인 경우)

모집단의 분포가 정규분포이고 표본크기가 작을 때 $\frac{\bar{X} - \mu}{s/\sqrt{n}}$ 은 표준 정규분포가 아닌 t-분포를 따르게 된다.

따라서 μ 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간은

$$\left(\bar{X} - t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}} \right) \text{ 혹은 } \bar{X} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}$$

이 때 표준편차(σ)는 알려져 있지 않은 것으로 간주한다.

→ 신뢰수준은 보통 90%, 95%, 99% 등을 사용한다.

→ $\bar{X} \pm z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{X} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}$ 를 $100(1-\alpha)\%$ 오차범위(error margin) 라고 한다.

→ $z_{\alpha/2}, t_{\alpha/2}(n-1)$ 는 각 분포에서 상위 $\alpha/2$ 의 확률을 주는 값.

신뢰수준	90%	95%	99%
$z_{\alpha/2}$	1.645	1.96	2.575

Note) (1) 표본의 크기가 큰 경우 μ 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간의 유도

모집단에서 크기가 n 인 충분히 큰 표본을 추출한다면, 표본평균 \bar{X} 의 분포는 중심극한정리(CLT)에 의해

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \Rightarrow \frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$$

$\alpha = 1 - P\left(\left|\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < z_{\alpha/2}\right)$ 로 두면, $1-\alpha = P\left(\left|\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < z_{\alpha/2}\right)$ 이고 이 때 $z_{\alpha/2}$ 는

상위 $\alpha/2$ 의 확률을 주는 값으로 정한다. 그러면

$$\begin{aligned} 1-\alpha &= P\left(\left|\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < z_{\alpha/2}\right) = P\left(-z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \bar{X}-\mu < z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \\ &= P\left(\bar{X}-z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X}+z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \end{aligned}$$



이므로, 신뢰구간은 $\left(\bar{X}-z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{X}+z_{\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}}\right)$ 이 된다.

(2) 표본 크기가 작고, 모표준편차 σ 를 모르는 경우 μ 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간의 유도

$t = \frac{\bar{X}-\mu}{s/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$ 를 이용하면

$$\begin{aligned} 1-\alpha &= P\left(-t_{\alpha/2}(n-1) \leq \frac{\bar{X}-\mu}{s/\sqrt{n}} \leq t_{\alpha/2}(n-1)\right) \\ &= P\left(\bar{X}-t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}+t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}\right) \end{aligned}$$

이므로, 신뢰구간은 $\left(\bar{X}-t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{X}+t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}\right)$ 이 된다.

• t 분포 (t-distribution)

정규모집단 $N(\mu, \sigma^2)$ 으로부터 추출된 표본을 X_1, \dots, X_n 이라고 할 때, 표본평균과 표본분산을

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

이라고 정의하면, 표준화된 확률변수

$$t = \frac{\bar{X}-\mu}{s/\sqrt{n}}$$

는 자유도가 $(n-1)$ 인 t 분포를 따른다고 하고, 이를 기호로써 $t(n-1)$ 로 표현한다.

→ 자유도가 커질수록 표준정규분포에 가까워진다 \Leftrightarrow 표본의 크기가 클 수록 근사적으로 정규분포를 따른다

→ $t_\alpha(r)$: 상위 α 의 확률을 주는 값. 이 때 r 은 자유도(d.f.)

Example) 우주선 제작에 쓰기 위해서 새롭게 개발된 합금의 평균 장력 μ 를 추정하고자 한다. 15개의 새 합금조각으로부터 장력을 측정한 결과 평균이 39.3, 표준편차가 2.6으로 나타났다.

새롭게 개발된 합금의 평균장력 μ 에 대한 90% 신뢰구간을 구하라.

$$\text{sol)} \quad \bar{X} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}} = 39.3 \pm 1.761 \frac{2.6}{\sqrt{15}} = 39.3 \pm 1.18 \quad \text{혹은} \quad (38.12, 40.48)$$

2. 모비율에 대한 추정

모집단의 크기가 매우 커서 그에 비해 표본의 크기가 작은 경우, 표본의 추출과정은 거의 서로 독립이므로 X 의 분포는 모수가 (n, p) 인 이항분포를 따른다. $\rightarrow X \sim B(n, p)$: 평균 np , 표준편차 $\sqrt{np(1-p)}$
이로부터 표본비율인 $\hat{p} = \frac{\bar{X}}{n}$ 의 기댓값과 표준편차를 구하면 $E(\hat{p}) = p$, $S.E.(\hat{p}) = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$.

모비율의 점추정

모수 : 모집단에서 A 라는 특성을 갖는 집단의 비율 : 모비율 p
자료 : 크기가 n 인 표본에서 A 라는 특성을 갖는 개체의 수 : X

추정량 : 표본비율 $\hat{p} = \frac{\bar{X}}{n}$

표준오차 : $S.E.(\hat{p}) = \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$, 추정된 표준오차 : $\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$

* 표본의 크기가 큰 경우에 \hat{p} 는 근사적으로 평균이 p 이고 분산이 $\frac{p(1-p)}{n}$ 인 정규분포를 따른다.

이를 표준화 하면 $Z = \frac{\hat{p}-p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} = \frac{\hat{p}-p}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \sim N(0,1)$ 이다.

Example) 어느 통신판매회사에서는 하나의 새로운 상품을 그 달의 특별상품으로 판매하고자 한다. 그 회사에서 관리하는 만 명의 고객명단에서 임의로 250명을 추출하여 안내책자를 발송한 결과 그 중 70명이 구입을 희망하였다고 한다. 이 표본자료에 근거해서 전체 고객 중 그 상품에 대한 구입을 원하는 모비율(p)을 추정하고, 그 추정량의 표본오차를 구하여라.

sol) 모비율 p 에 대한 추정량은 표본비율이므로 p 의 추정치 : $\hat{p} = \frac{70}{250} = 0.28$ 이고,

\hat{p} 의 표준오차를 추정하면, \hat{p} 의 추정된 표준오차 : $\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} = \sqrt{\frac{0.28 \times 0.72}{250}} = 0.028$ 이다

모비율의 구간추정

****모비율 p 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간**

- 모비율 p 는 알려져 있지 않으나 표본 크기 n 이 충분히 크면 p 대신에 표본비율 \hat{p} 를 사용할 수 있다.

$$\left(\hat{p} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}, \hat{p} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right) \text{ 혹은 } \hat{p} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Example) 한 도시의 노동인구 500명 중 41명이 실업자로 나타났다고 하였다. 그 도시의 실업률 p 에 대한 95% 신뢰구간을 구하여라.

sol) p 에 대한 95% 신뢰구간은

$$\hat{p} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} = \frac{41}{500} \pm 1.96 \sqrt{\frac{0.082 \cdot 0.918}{500}} = 0.082 \pm 0.024 \text{ 혹은 } (0.058, 0.106) \text{ 이다.}$$

3. 표본 크기의 결정

-오차가 d 이하로 될 확률이 최소한 $100(1-\alpha)\%$ 가 되도록 하기 위해서 필요한 최소의 표본크기

모수	표본크기
모평균	$n \geq \left(z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{d}\right)^2$
모비율	$n \geq \left(z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{d}\right)^2 p(1-p)$ *사전정보 없을 시 $p=0.5$ 이용

유도 \rightarrow 모집단이 정규분포이고, 표준편차 σ 가 주어져 있을 때

-모평균의 경우 오차가 d 이하로 될 확률이 최소한 $100(1-\alpha)\%$: $P(|\bar{X}-\mu| \leq d) \geq 1-\alpha$

-표준화된 확률변수의 분포가 표준정규분포를 따르므로 $P\left(\frac{|\bar{X}-\mu|}{\sigma/\sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2}\right) = 1-\alpha$

$\Rightarrow z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq d$, 이 식을 n 에 대하여 풀면 $n \geq \left(z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{d}\right)^2$ 이 된다.

※ 모집단이 정규분포라는 가정이 없다면, 표본의 크기가 30이상으로 구해졌을 때에만 사용가능하다.

Example) 호수의 성분을 연구하는 한 학자가 호수성분의 하나인 인산염의 무게 분포에 관심이 있다고 한다.

그 학자가 단위부피당 평균무게(μ)를 추정하고자 하는데, 이제까지의 자료에 의하면 단위부피당 인산염의 무게의 표준편차 $\sigma=4$ 를 갖는다고 한다. 평균무게 μ 에 대한 오차가 0.75 이하가 될 확률이 최소한 90%가 되기 위해서는 어느 정도 크기의 표본을 조사하여야 하겠는가?

sol) $z_{0.05} = 1.645$, $d = 0.75$. $\sigma = 4 \Rightarrow n \geq \left(1.645 \left(\frac{4}{0.75}\right)\right)^2 = 76.97$, 따라서 n 은 최소한 77이상이어야 한다.

Example) 공중보건에 관한 조사에서 시력장애자의 비율을 추정하고자 한다. 만약 이 조사에서 얻어지는 p 에 대한 추정량의 오차가 0.05 이하가 될 확률이 최소한 98%가 되기를 원한다면 몇명을 대상으로 시력장애 여부를 조사하여야겠는가?

sol) $n \geq 0.5(1-0.5) \left(\frac{2.33}{0.05}\right)^2 = 542.9$, 따라서 최소한 543이어야 한다.

4. 모표준편차에 대한 추정

- 모집단이 정규분포를 따른다고 가정한다.
- 점추정의 경우 : σ^2 의 추정량으로 s^2 사용하고, 모표준편차의 추정량으로 표본표준편차 s 를 사용
- 구간추정의 경우 : s^2 의 분포가 필요! $\rightarrow \chi^2$ (카이제곱) 분포와 연관

모표준편차의 구간추정

- χ^2 분포 (χ^2 distribution)

정규모집단 $N(\mu, \sigma^2)$ 으로부터 추출된 표본을 X_1, \dots, X_n 이라고 할 때

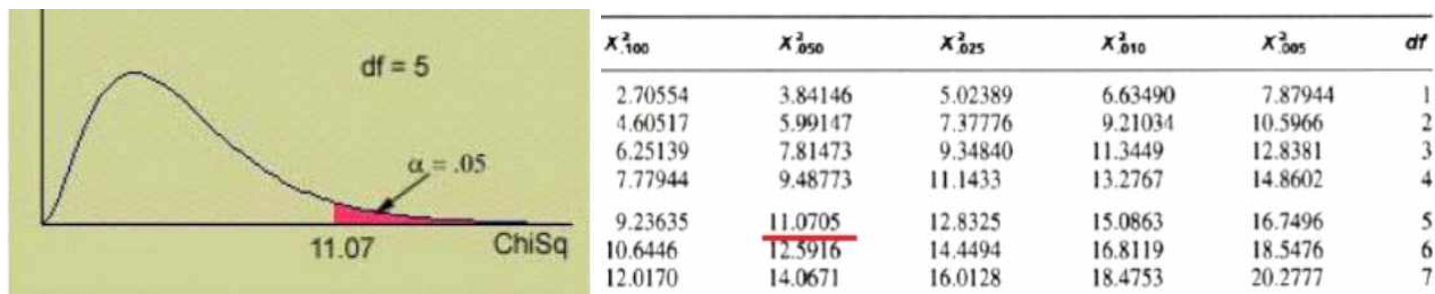
$$\chi^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} = \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

은 자유도가 $(n-1)$ 인 χ^2 분포를 따른다고 하고, 이를 기호로써 $\chi^2(n-1)$ 로 표현한다.

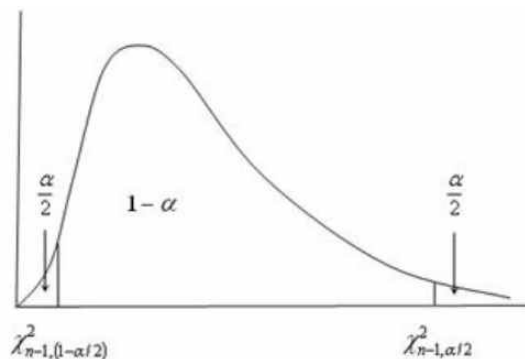
- \rightarrow 이 분포는 정규분포나 t분포와 달리 확률밀도함수가 양수쪽에만 퍼져있고 오른쪽에 긴 꼬리를 갖는 비대칭형이다.
- \rightarrow 자유도가 클수록 0으로부터 멀리 떨어져서 넓게 분포한다.
- $\rightarrow \chi^2_\alpha(r)$: 자유도가 r 인 확률변수 χ^2 에 대하여 상,하위 α 의 확률을 주는 값

※ χ^2 분포의 확률 계산하기

자유도 $(n-1)$ 와 α 값에 따라 χ^2 분포표를 이용하여 상위 α 의 확률을 구한다.



Example) χ^2 분포표에서 자유도가 17인 χ^2 분포의 상, 하위 5%의 확률을 주는 값을 찾아라.



sol) 상위 5%의 확률을 주는 값은 $\chi^2_{0.05}(17) = 27.59$ 이고, 하위 5%의 확률을 주는 값은 $\chi^2_{0.05}(17) = 8.67$ 이다.

****모표준편차 σ 의 $100(1-\alpha)\%$ 신뢰구간**

$$\left(s \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, s \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} \right)$$

Note) 표본분산 s^2 을 이용한 σ^2 의 신뢰구간을 우선 구하자.

$$\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \text{ 임을 이용하면 } P(\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1) < \frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} < \chi_{\alpha/2}^2(n-1)) = 1-\alpha$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}\right) = 1-\alpha$$

$$\Rightarrow \left(\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right) : \sigma^2 \text{의 신뢰구간}$$

$$\Rightarrow \left(s \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, s \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} \right) : \sigma \text{의 신뢰구간}$$

Example) 볼트와 너트를 생산하는 한 공장에서는 제품의 품질이 얼마나 균일하게 유지되는지를 검사하려고 10개의 볼트를 추출하여 지름을 측정하고 그 표준편차를 구하였더니 0.4였다. 그 공장에서 생산되는 볼트의 지름이 정규분포를 따른다는 가정 하에 σ 의 90% 신뢰구간을 구하여라.

$$\text{sol) } n=10, \chi_{0.05}^2(9)=16.92, \chi_{0.95}^2(9)=3.33$$

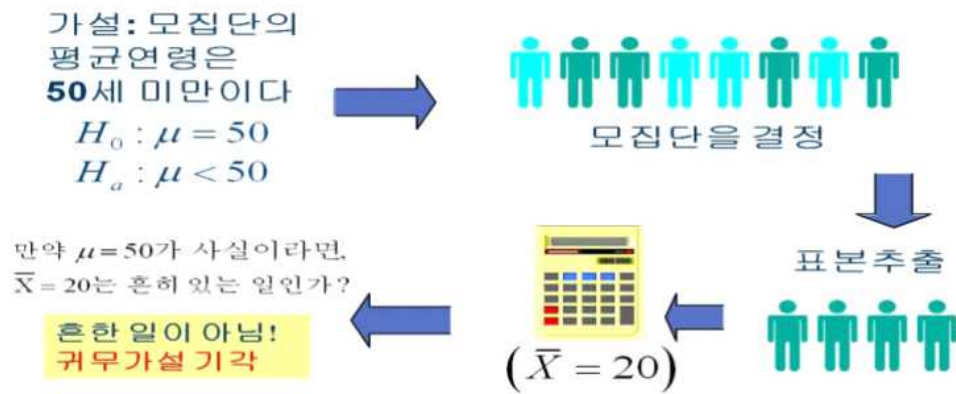
$$\sigma^2 \text{의 90\% 신뢰구간} : \left(\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right) = \left(\frac{9 \times (0.4)^2}{16.92}, \frac{9 \times (0.4)^2}{3.33} \right) = (0.085, 0.432)$$

$\therefore \sigma$ 의 신뢰구간은 $(\sqrt{0.085}, \sqrt{0.432}) = (0.29, 0.66)$ 이다.

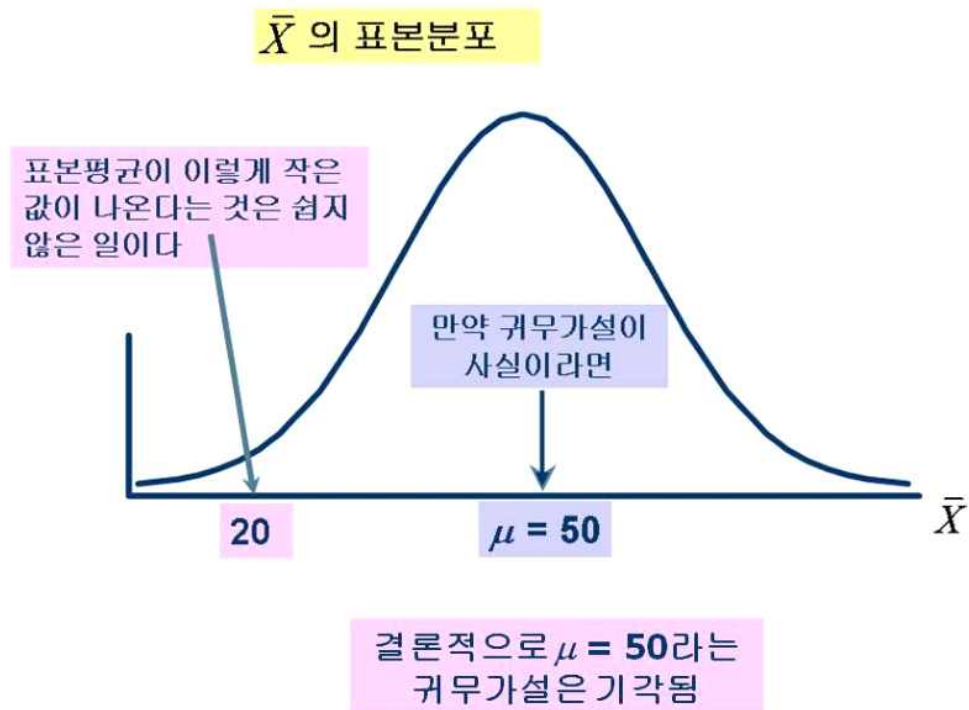
5. 가설 검정

가설검정 (Testing of Hypothesis)

모집단의 모수나 분포에 대하여 가설을 설정하고, 이 가설의 옳고 그름을 표본의 정보를 이용하여 검정하는 방법



[가설검정 과정 및 원리]



통계적 가설 (Statistical Hypothesis)

모집단의 특성 또는 모수에 대한 대립되는 두 가지 주장에 대하여 통계적으로 다루기에 편리하도록 정리한 것

• 가설의 종류

(1) 대립가설 (H_1 : alternative hypothesis)

- 표본에서 나타난 정보를 통해서 밝히고자 하는 가설 → “입증하려는 가설“

(2) 귀무가설 (H_0 : null hypothesis)

- 대립가설에 반대되는 가설
→ “대립가설을 입증할 수 없을 때 대립가설을 무효화 시키면서 받아들이는 가설”

• 가설검정 규칙

귀무가설		대립가설	
$H_0 : \theta = \theta_0$	$H_0 : \theta = \theta_0$	$H_1 : \theta \neq \theta_0$	양측검정(two-sided test)
$H_0 : \theta \leq \theta_0$		$H_1 : \theta > \theta_0$	단측검정(one-sided test)
$H_0 : \theta \geq \theta_0$		$H_1 : \theta < \theta_0$	

→ 귀무가설은 모수를 특정한 값으로 표현한다. $H_0 : \theta = \theta_0$ (θ_0 : 모수의 특정한 값)

→ 대립가설은 귀무가설에서 지정한 모수의 값이 아닌 어떤 영역으로 나타낸다.

Example) 어느 전구의 제조공정에서는 평균수명이 1500시간이고 표준편차가 100이 되도록 품질관리를 하고 있다. 품질을 개선하기 위하여 어느 팀에서 새로운 공법을 개발하였으며 새 공법에 의하면 평균수명이 증가한다고 주장한다. (다만, 새 공법의 특성은 기존의 공법과 같아서 표준편차가 100으로 가정할 수 있으며, 생산비용도 같다고 가정한다.)

• 검정통계량 (test statistic)

- 검정에 사용하기 위하여 표본자료에서 구한 통계량
- 일반적으로 검정하려는 모수의 점추정량 또는 점추정량을 표준화한 것을 사용

검정하려는 모수		표준화된 검정통계량
μ (정규분포 모집단의 평균)	σ 를 알 때	$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$
	σ 를 모를 때	$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$
p (모비율)	$np \geq 5, n(1-p) \geq 5$	$Z = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{p_0(1-p_0)/n}} \sim N(0,1)$

• **검정의 오류 (test error)**

- 가설을 채택하거나 기각할 때 확률적으로 틀릴 가능성

<오류의 종류>

실제상황 \ 검정결과	H_0 가 사실	H_1 이 사실
H_0 를 기각못함	옳은결정 : $1 - \alpha$	제 2종 오류 (type II error) : β
H_0 를 기각 (H_1 채택)	제 1종 오류 (type I error) : α	옳은 결정 : $1 - \beta$

→ 제 1종 오류 : 귀무가설이 맞을 때 귀무가설을 기각하는 오류

→ 제 2종 오류 : 귀무가설이 틀리는데 귀무가설을 기각하지 않는 오류

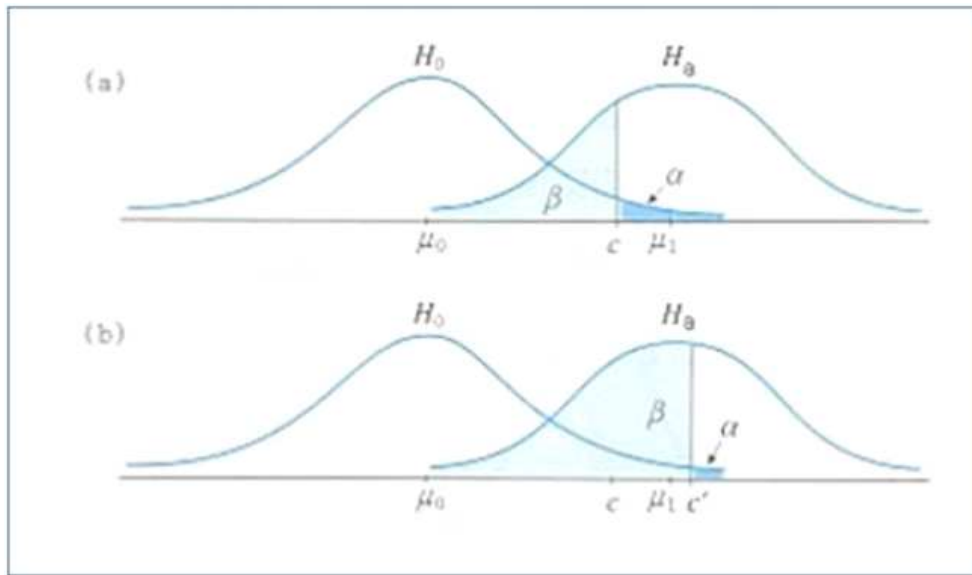
→ 두 개의 가설 H_1 과 H_0 을 쓸 때 H_0 대 H_1 으로 쓴다.

→ $\alpha = P(\text{제1종 오류}) = P(H_0 \text{기각} \mid H_0 \text{사실})$

$\beta = P(\text{제2종 오류}) = P(H_0 \text{채택} \mid H_1 \text{사실})$

※ 검정력(power, $1 - \beta$) : $1 - \beta = P(H_0 \text{기각} \mid H_1 \text{사실})$

Example) $H_0 : \mu = \mu_0$, $H_1 : \mu > \mu_0$ 의 가설에서 H_1 의 대표값이 μ_1 일 때, 임계값 c 에 의해서 α , β 를 결정



→ 이상적인 목표는 α , β 를 동시에 작게하는 것이지만, α 가 작아지면 β 가 커지는 모순이 발생

→ α 를 정하고 그 중 β 를 최소로 하는 가설검정 시행

- **유의수준 (significance level : α) 결정 : 제 1종 오류의 최대값**

- $\alpha = \max P(\text{제1종 오류}) = \max P(H_0 \text{ 기각} \mid H_0 \text{ 사실})$
- 귀무가설이 참인데도 불구하고 이를 기각하는 확률로 위험률이라고도 한다.
- 자료와 관련된 학문 분야에서 이미 사용되고 있는 유의수준 또는 논문 등을 참고하여 유의수준을 결정한다.

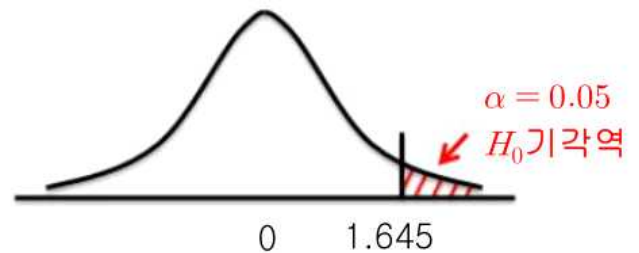
- **기각역 (rejection region / critical region)**

- 귀무가설을 기각할 수 있는 검정통계량의 영역으로 대립가설의 형태에 따라 기각역이 달라진다.
- 기각역에 의한 판정 : 유의수준에 따라 기각역을 정하고, 검정통계량이 기각역에 속하면 귀무가설을 기각

Example) $H_1 : \mu > \mu_0$ ($\alpha = 0.05$)

$$\text{검정통계량 : } \bar{X} \Rightarrow R : \bar{X} \geq c, c = \mu_0 + 1.645 \frac{s}{\sqrt{n}}$$

$$\text{검정통계량 : } \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{n}} \Rightarrow R : \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{n}} \geq 1.645$$



- **유의확률 (significance probability / p-value)**

- 귀무가설이 사실일 때 표본이 대립가설 방향으로 검정통계량의 값보다 더 어긋나게 될 확률
- 주어진 검정통계량의 값으로부터 H_0 를 기각하게 하는 최소의 유의수준

⇒ p 값이 작은 경우 : 귀무가설이 참일 때 나오기 힘든 경우가 나온 것.

i.e. p 값이 작을수록, 귀무가설을 기각하는 쪽으로 신뢰

$p\text{-value} \leq \alpha$: 유의수준 α 에서 H_0 기각 (통계적으로 유의하다)

$p\text{-value} > \alpha$: 유의수준 α 에서 H_0 기각 못함 (통계적으로 유의하지 않다)

※ 가설검정 절차

- ① 귀무가설과 대립가설을 설정한다.
 - ② 주어진 문제의 특성에 따라 유의수준 α 를 결정한다.
 - ③ 표본 자료에서 검정통계량을 계산한다.
 - ④ 가설검정결론
 - (i) 기각역 사용
 - 유의수준에 따라 기각역을 구한다.
 - 검정통계량이 기각역에 속하면 H_0 을 기각한다.
 - (ii) p 값(유의확률) 사용
 - 검정통계량을 이용하여 p 값을 구한다.
 - $p \leq \alpha$ 이면 H_0 를 기각한다.
-

5-1. 모평균의 가설검정

① 가설



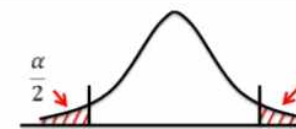
귀무가설	대립가설
$H_1 : \mu \neq \mu_0$	양측검정(two-sided test)
$H_0 : \mu = \mu_0$ $H_1 : \mu > \mu_0$	단측검정(one-sided test)
$H_1 : \mu < \mu_0$	단측검정(one-sided test)

② 유의수준 α 정하기 : 0.01, 0.05

③ 검정통계량 : 귀무가설이 $H_0 : \mu = \mu_0$ 인 경우 검정통계량은

σ 를 알 때	σ 를 모를 때, n 이 클 때 ($n \geq 30$)	σ 를 모를 때, n 이 작을 때 ※ 모집단 정규분포 가정
$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$

④ 기각역 & 유의확률

		대립가설		
		$H_1 : \mu > \mu_0$	$H_1 : \mu < \mu_0$	$H_1 : \mu \neq \mu_0$
				
검 정 통 계 량	$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$	기각역 $R = \{Z \geq z_\alpha\}$	$R = \{Z \leq -z_\alpha\}$	$R = \left\{ \begin{array}{l} Z \leq -z_{\alpha/2}, \\ Z \geq z_{\alpha/2} \end{array} \right\}$
	또는 $Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}}$			
		유의확률 (p-값) $P(Z \geq z)$	$P(Z \leq z)$	$\begin{array}{l} z > 0: 2 \times P(Z \geq z) \\ z < 0: 2 \times P(Z \leq z) \end{array}$
	$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s / \sqrt{n}}$	기각역 $R = \{T \geq t_\alpha(n-1)\}$	$R = \{T \leq -t_\alpha(n-1)\}$	$R = \left\{ \begin{array}{l} T \leq -t_{\alpha/2}(n-1), \\ T \geq t_{\alpha/2}(n-1) \end{array} \right\}$
		유의확률 (p-값) $P(T \geq t)$	$P(T \leq t)$	$\begin{array}{l} t > 0: 2 \times P(T \geq t) \\ t < 0: 2 \times P(T \leq t) \end{array}$

Example) 어느 다이어트 방법을 소개하는 책자에서 주장하기를 그 다이어트 방법을 이용하면 5주 동안 10kg 넘게 체중을 줄일 수 있다고 한다. 그 다이어트 방법을 이용하여 56명을 대상으로 5주 동안의 체중 감소량을 조사하였더니 평균이 10.5kg, 표준편차가 4.5kg이었다고 한다. 이 자료에 근거해서 그 책자의 주장이 옳다고 할 수 있는가? 유의수준 5%에서 검정하시오.

sol) $n = 56, \bar{x} = 10.5, s = 4.5$

① 가설 : $H_0 : \mu = 10, H_1 : \mu > 10$

② 검정통계량 : $z = \frac{10.5 - 10}{4.5 / \sqrt{56}} \approx 0.83$

③ 기각역 : $R : \{Z \geq z_{0.05} = 1.645\}$

유의확률(p -값) : $P(Z \geq 0.83) = 1 - P(Z < 0.83) = 1 - 0.7967 = 0.2033$

④ 결론 : (i) 기각역 기준 : 검정통계량이 $z = 0.83$ 으로 임계치 1.645보다 작으므로 H_0 기각역에 속하지 않는다. 그러므로 H_0 를 기각할 수 없다. 즉, 유의수준 5%에서 책자의 주장이 옳다고 할 수 없다.

(ii) 유의확률 기준 : 유의확률이 0.2033으로 유의수준 0.05보다 크므로 H_0 를 기각할 수 없다. 즉, 유의수준 5%에서 책자의 주장이 옳다고 할 수 없다.

Example) 한국 청소년들의 하루 평균 TV시청 시간에 대하여 가설검정을 한다. 한편은 시청 시간이 하루 3시간 이라고 주장하고 다른 한편은 “그렇지 않다”라고 주장한다. 그래서 100명의 청소년을 대상으로 시청 시간을 조사해 본 결과 아래와 같은 결과가 나왔다. 유의수준 5%로 검정하시오.

sol) $\bar{x} = 2.75$ 시간이고, $\sigma = 1$

① 가설 : $H_0 : \mu = 3, H_1 : \mu \neq 3$

② 검정통계량 : $z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{2.75 - 3}{1 / \sqrt{100}} = -2.5$

③ 기각역 $R : \{|z| \geq z_{0.025} = 1.96\} \Rightarrow R : \{z < -1.96, z > 1.96\}$

유의확률(p -값) : $P\{|Z| > 2.5\} = P(z < -2.5) + P(z > 2.5) = 0.0062 \times 2 = 0.0124$

④ 결론

- $z = -2.5$ 는 기각역 -1.96 보다 작으므로 기각역에 속한다. 따라서 유의수준 5%에서 귀무가설을 기각할 수 있다. 즉, 이 자료에 의하면 유의수준 5%에서 청소년들의 하루 평균 TV시청이 3시간이 아니라고 할 수 있다.
- p -값이 0.0124로 유의수준 $\alpha = 0.05$ 보다 작으므로 귀무가설을 기각할 수 있다. 즉, 이 자료에 의하면 유의수준 5%에서 청소년들의 하루 평균 TV시청이 3시간이 아니라고 할 수 있다.

Example) 어느 도시의 보건복지과에서는 그 도시의 상수원인 어느 호수의 수질에 관심이 있다고 한다.

수질을 나타내는 하나의 수치로 단위부피당 평균 세균 수가 있는데, 그 수가 200이상이면 상수원으로 적합하지 않다고 한다. 호수의 열 군데에서 물을 떠서 조사한 결과 단위부피당 세균수가 다음과 같이 나타났다

175 190 215 198 184 207 210 193 196 180

이 자료로부터 호수의 단위부피당 평균 세균 수(μ)가 200보다 적다고 주장할 수 있겠는가?
(단, 호수의 단위부피당 세균 수는 정규분포를 따른다고 가정하자)

sol) $n = 10$, $\bar{x} = 194.8$

$$s^2 = \frac{\sum x^2 - \frac{(\sum x)^2}{n}}{n-1} = \frac{381024 - \frac{1948^2}{10}}{9} = 172.62, \quad s = \sqrt{172.62} \approx 13.14$$

① 가설 : $H_0 : \mu = 200$. $H_1 : \mu < 200$

② 검정통계량 : $t = \frac{\bar{X} - \mu_0}{s/\sqrt{n}} = \frac{194.8 - 200}{13.14/\sqrt{10}} = -1.25$

③ 기각역 : $R : \{T \leq -t_{0.05}(9) = -1.833\}$

④ 결론 : $t = -1.25 > -t_{0.05}(9) = -1.833$ 이므로 H_0 을 기각할 수 없다. 즉, 호수의 단위 부피당 평균 세균 수(μ)가 200보다 적다고 할 만한 충분한 근거가 없다.

5-2. 모비율의 가설검정 (대표본인 경우)

① 가설

귀무가설	대립가설
$H_1 : p \neq p_0$	양측검정(two-sided test)
$H_0 : p = p_0$ $H_1 : p > p_0$	단측검정(one-sided test)
$H_1 : p < p_0$	단측검정(one-sided test)

② 유의수준 α 정하기 : 0.01, 0.05

③ 검정통계량 : 귀무가설이 $H_0 : p = p_0$ 인 경우 검정통계량

$$Z = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0,1)$$

④ 기각역 & 유의확률

	대립가설		
	$H_1 : p > p_0$	$H_1 : p < p_0$	$H_1 : p \neq p_0$
기각역	$R = \{Z \geq z_\alpha\}$	$R = \{Z \leq -z_\alpha\}$	$R = \left\{ \begin{matrix} Z \leq -z_{\alpha/2}, \\ Z \geq z_{\alpha/2} \end{matrix} \right\}$
유의확률 (p-값)	$P(Z \geq z)$	$P(Z \leq z)$	$\begin{matrix} z > 0 : 2 \times P(Z \geq z) \\ z < 0 : 2 \times P(Z \leq z) \end{matrix}$

Example) 어떤 특정 암의 경우에 수술을 시행한 후 완치되는 비율(5년 이상 생존비율)이 30%라고 한다. 이 암에 걸린 60명의 환자를 대상으로 수술 뿐 아니라 수술 전후에 일정기간 방사선치료를 병행하였더니 60명 중 27명이 완치되었다고 한다. 이 자료로부터 수술만 하는 것보다 방사선 치료를 병행하는 것이 암의 완치율(p)을 높이는데 효과가 있다고 할 수 있는지 검정하라.

sol) ① 가설 : $H_0 : p = 0.3, H_1 : p > 0.3$

② 검정통계량 : $z = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} = \frac{0.45 - 0.3}{\sqrt{\frac{0.3 \times 0.7}{60}}} = 2.546 \quad (\hat{p} = \frac{27}{60} = 0.45)$

③ 기각역 : $R : \{Z > z_{0.05} = 1.645\}$
 p-값 : $P(Z \geq 2.54) = 0.0055$

④ 결론 : 귀무가설을 기각할 수 있다. 즉, 자료로부터 방사선치료의 병행이 암치료에 있어서 완치율을 높이는데 효과가 있다고 할 수 있다.

5-3. 모표준편차에 대한 가설검정 (모집단이 정규분포인 경우)

① 가설

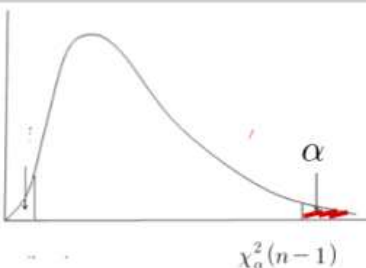
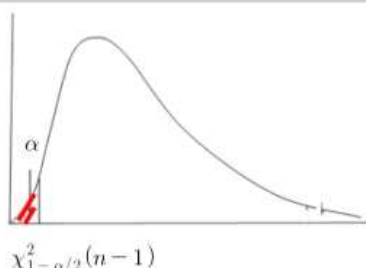
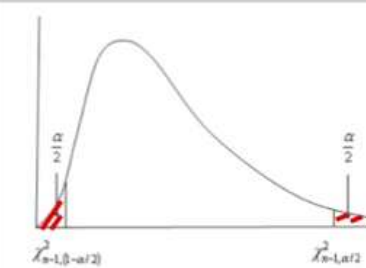
귀무가설	대립가설
$H_1 : \sigma \neq \sigma_0$	양측검정(two-sided test)
$H_0 : \sigma = \sigma_0$ $H_1 : \sigma > \sigma_0$	단측검정(one-sided test)
$H_1 : \sigma < \sigma_0$	단측검정(one-sided test)

② 유의수준 α 정하기 : 0.01, 0.05

③ 검정통계량 : 귀무가설이 $H_0 : \sigma = \sigma_0$ 인 경우 검정통계량

$$\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2} \sim \chi^2(0,1)$$

④ 기각역 & 유의확률

	대립가설		
	$H_1 : \sigma > \sigma_0$	$H_1 : \sigma < \sigma_0$	$H_1 : \sigma \neq \sigma_0$
			
기각역	$R : \{ \chi^2 \geq \chi^2_{\alpha}(n-1) \}$	$R : \{ \chi^2 \leq \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1) \}$	$R : \left\{ \begin{array}{l} \chi^2 \geq \chi^2_{\alpha/2}(n-1), \\ \chi^2 \leq \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1) \end{array} \right\}$

Example) 볼트와 너트를 생산하는 한 공장에서는 제품의 품질이 얼마나 균일하게 유지되는지를 검사하려고 10개의 볼트를 추출하여 지름을 측정하고 그 표준편차를 구하였더니 0.4였다. σ 가 0.2 보다 크다고 할 수 있는지 유의수준 0.05로 검정하라.

- sol) ① 가설 : $H_0 : \sigma = 0.2$ vs $H_1 : \sigma > 0.2$
- ② 검정통계량 : $\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2} = \frac{9 \times 0.4^2}{0.2^2} = 36$
- ③ 기각역 : $R : \chi^2 \geq \chi^2_{0.05}(9) = 16.92$
- ④ 결론 : 검정통계량의 값이 기각역에 포함되므로 주어진 자료로부터 σ 가 0.2보다 크다고 할 수 있다.

5-4. 신뢰구간과 양측검정의 관계

모수 θ 에 대한 $100(1-\alpha)\%$ 의 신뢰구간이 (L, U) 로 구해졌을 때,
가설 $H_0: \theta = \theta_0$ vs $H_1: \theta \neq \theta_0$ 에 대하여 유의수준 α 로 검정을 시행할 때의 결론은 다음과 같다.

$\theta_0 \in (L, U) \Leftrightarrow H_0$ 를 기각할 수 없다.

$\theta_0 \notin (L, U) \Leftrightarrow H_0$ 를 기각할 수 있다.

※ 신뢰구간은 한번 구하는 것으로 동시에 여러 귀무가설에 대한 양측 검정 결론을 얻을 수 있다.

\Rightarrow 신뢰구간이 좀 더 포괄적 추론의 과정

Example) 정규모집단으로부터 크기가 9인 표본을 추출하여 평균과 표준편차를 계산하였더니 각각 $\bar{x}=8.3$ 과 $s=1.2$ 였다고 한다. 모평균 μ 에 대한 95% 신뢰구간을 구하고, 유의수준 5%로 가설 $H_0: \mu=8.5$ vs $H_1: \mu \neq 8.5$ 를 검정하라.

sol) • μ 에 대한 95% 신뢰구간

$$\bar{X} \pm t_{0.025,8} \frac{s}{\sqrt{n}} = 8.3 \pm 2.306 \frac{1.2}{\sqrt{9}} = 8.3 \pm 0.9224, \text{ 또는 } (7.38, 9.22)$$

• 가설검정

가설 : $H_0: \mu=8.5$ vs $H_1: \mu \neq 8.5$

검정통계량 : $t = \frac{8.3-8.5}{1.2/\sqrt{9}} = -0.5$, 기각역 : $|t| > 2.306$

제 12 장. 두 모집단의 비교

Example) -사무직과 생산직의 임금의 비교

- 수도권과 지방 고등학생들 간의 학력 비교
- 우리나라와 다른 나라의 물가 비교
- 두 종류의 강의방법에 의한 학습효과 비교
- 두 치료제의 효능 비교
- 두 종자의 생산량 비교
- 두 생산 공장의 불량률 비교
- 새로운 치료제의 효능

Example) -두 치료제의 효능 비교 :

10명의 환자에게 서로 다른 두 치료제를 투여함으로써 A와 B 두 치료제의 효능을 비교하려고 한다.

먼저 5명의 환자를 무작위로 추출하여 A 치료제를 투여하고, 나머지 5명의 환자에게는 B 치료제를 투여하여 치료효과를 측정한다.

-새로운 고혈압 치료제의 효능 :

고혈압을 가지고 있는 10명의 환자에게 새로운 치료제를 투여함으로써 약의 효능을 비교하려고 한다.

약 복용 전의 혈압, 일주일간 복용 후의 혈압을 재어 차이가 있는지 비교한다.

※ 두 개의 독립표본

서로 독립인 두 개의 모집단에서 각각 랜덤표본을 추출한 후 자료를 얻어 비교하는 방법

확률표본 $X_1, \dots, X_n : N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 인 모집단으로부터 추출

확률표본 $Y_1, \dots, Y_m : N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 인 모집단으로부터 추출

$\Rightarrow X_1, \dots, X_n$ 와 Y_1, \dots, Y_m 는 서로 독립인 확률표본이다.

※ 두 모집단의 평균차이에 대한 추정

(1) $\mu_1 - \mu_2$ 의 점추정량 : $\widehat{\mu_1 - \mu_2} = \bar{X} - \bar{Y}$

(2) $\mu_1 - \mu_2$ 의 구간추정 :

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}\right) \Rightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1)$$

(1) $\mu_1 - \mu_2$ 의 점추정량 : $\widehat{\mu_1 - \mu_2} = \bar{X} - \bar{Y}$

(2) $\mu_1 - \mu_2$ 의 구간추정 :

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}\right) \Rightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1)$$