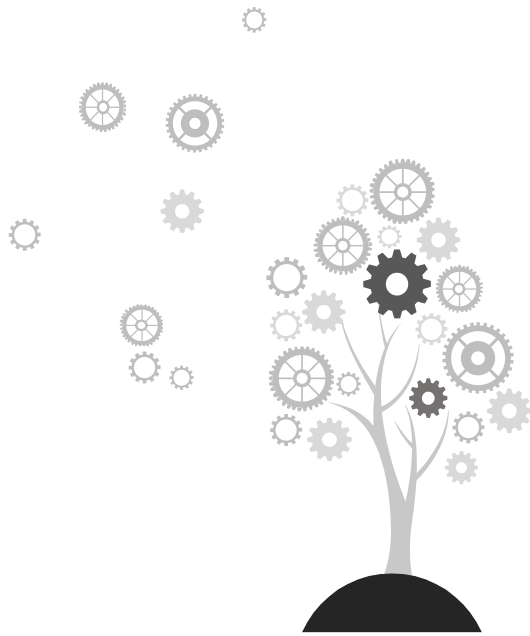


Contents

Chapter 9 표집분포

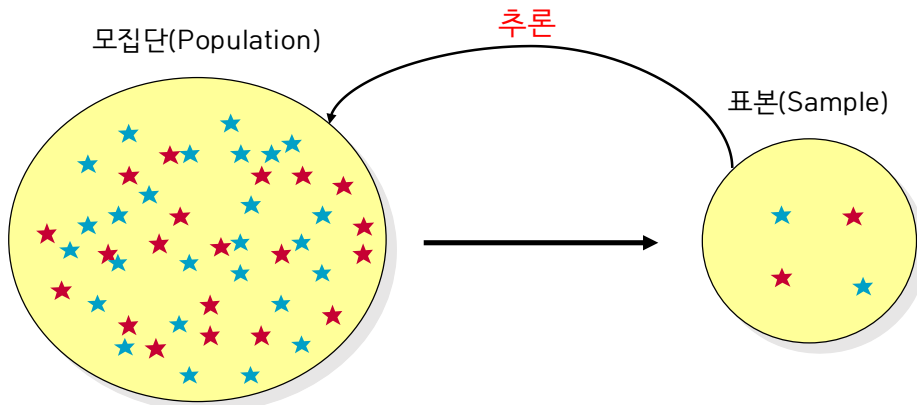
9.2 통계량의 확률분포

9.3 표본평균의 분포와 중심극한정리



Chapter 9 표집분포

- 통계학의 목표
: 관측한 자료(모집단의 일부)를 이용하여 모집단에 대한 추측을 하는 것



- 모집단에 대한 모든 자료를 얻는 것(전수조사)은 현실적으로 불가능
- 대신에 모집단의 일부 추출된 자료인 표본을 이용하여 **모수**에 대해 추론

Chapter 9 표집분포

01 통계량의 확률분포

- 용어

- 1) 모수 (parameter) : 수치로 표현되는 모집단의 특성 ex. 모평균(μ), 모표준편차(σ)
- 2) 추론 (inference) : 표본으로 부터 모집단의 성격(모수)을 알아내고자 하는 것
- 3) 통계량 (statistic) : 표본(관측한 자료)에 의해 결정되는 양 ex. 표본평균(\bar{X}), 표본분산(S^2)

- 통계량의 특징

- 1) 통계량의 값은 모수와 통상적으로 같지 않다. ex. $\bar{X} \neq \mu$
- 2) 통계량은 X_1, X_2, \dots, X_n 의 함수이다.
- 3) 통계량은 확률변수이다.

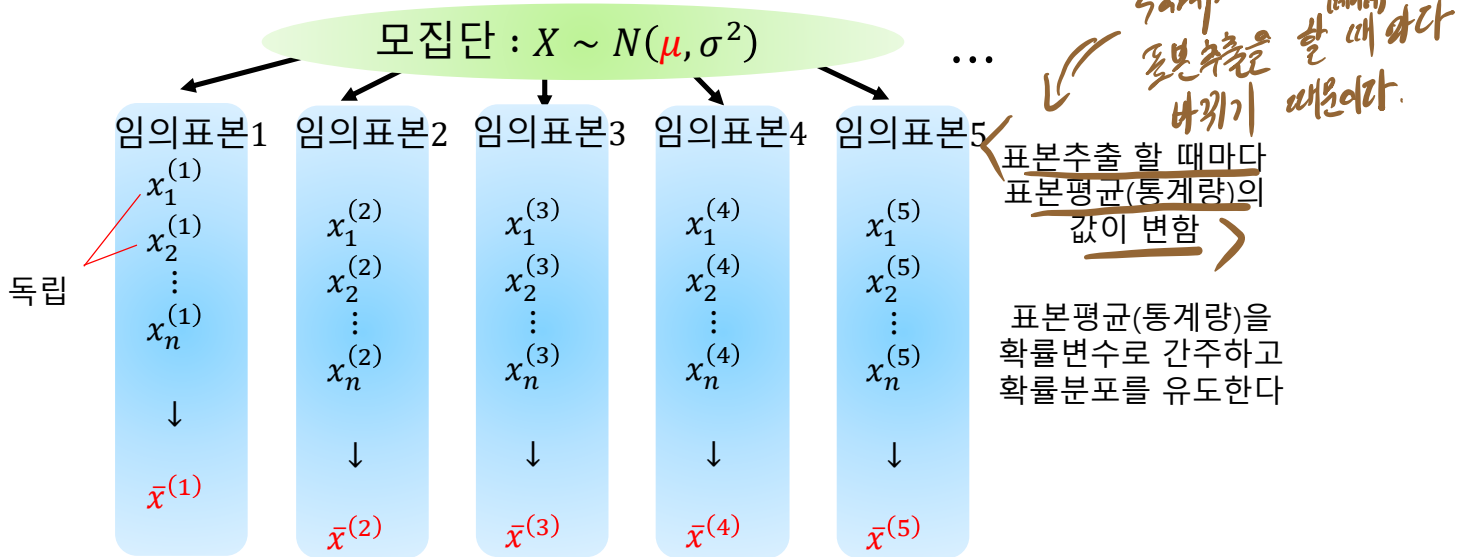
Chapter 9 표집분포

- 통계량의 확률분포 (sampling distribution, 표집분포)

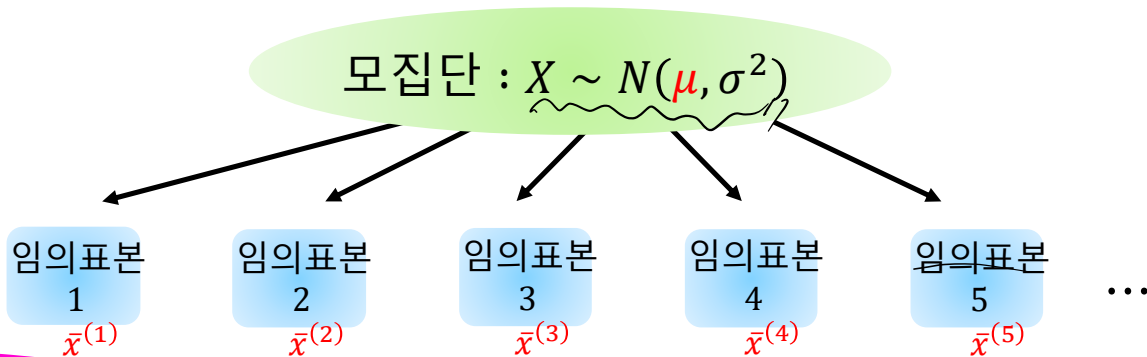
1) 임의표본 (random sample) : 서로 독립이고 모집단과 같은 분포를 갖도록 모집단으로 부터 임의로 추출된 표본

2) 표집분포 : 통계량의 확률분포

(Ex) 표본평균의 분포



Chapter 9 표집분포

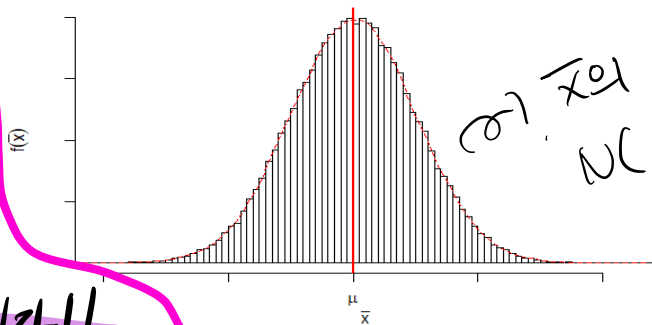


$\times X \sim N(\mu, \sigma^2)$

↑ 샘플들이 해당

형태를 띄어야

샘플들이 잘 된 것이라!!



이 \bar{x} 의 분포를 $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

Chapter 9 표집분포

- 예제 1

어느 모집단이 세 개의 수 2, 3, 4로 이루어져 있는데 이 수치들은 세 주택의 방의 개수들을 나타내는 것이다. 이 때 X 를 각 주택의 방의 개수라고 하면 X 는 2, 3, 4 중 하나의 값을 갖게 된다. 세 주택으로부터 두주택을 복원 추출해서 X_1, X_2 를 각각 첫번째와 두번째 추출된 주택의 방의 개수라고 할 때, 표본평균 \bar{X} 의 분포는 X_1, X_2 의 분포에 의해 결정되는데 X_1 의 분포는 X 의 분포와 일치하고, X_2 의 분포는 복원추출의 특성상 X_1 의 분포와 같이 모집단의 분포인 X 의 분포를 따르게 된다. 확률변수 X 의 분포는 각 값 2, 3, 4에 $1/3$ 씩의 확률을 주는 확률분포를 가지므로 (X_1, X_2) 가 취하는 모든 값 (x_1, x_2) 과 그에 대응하는 \bar{x} 값과 확률들은 다음과 같이 정리될 수 있다.

(x_1, x_2)	(2,2)	(2,3)	(2,4)	(3,2)	(3,3)	(3,4)	(4,2)	(4,3)	(4,4)
\bar{x}	2	2.5	3	2.5	3	3.5	3	3.5	4
확률	1/9	1/9	1/9	1/9	1/9	1/9	1/9	1/9	1/9

\bar{X} 가 취하는 값(\bar{x})	2	2.5	3	3.5	4	합계
$f(\bar{x})$	1/9	2/9	3/9	2/9	1/9	1

표집분포 : 통계량의 확률분포!

02 표본평균의 분포와 중심극한정리

- 모평균의 추론

1) 추정량 : $\hat{\mu} = \bar{X}$

cf. 추정량: 모수를 추정하기 위해 만들어진 통계량

2) 표본평균(\bar{X})의 기대값과 분산: 모집단의 기대값이 μ , 분산이 σ^2 일 때,

$$\textcircled{1} E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum X_i\right) = \frac{1}{n} \sum E(X_i) = \frac{1}{n} \sum \mu = \mu$$

$$\textcircled{2} \text{Var}(\bar{X}) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum \text{Var}(X_i) = \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$\textcircled{3} \text{sd}(\bar{X}) = \sqrt{\text{Var}(\bar{X})} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

3) 정규모집단에서의 표본평균 분포

: 확률분포가 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 인 모집단에서 n 개의 표본을 임의로 추출 할 때, 그 표본평균 \bar{X} 의 분포는

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

- 예제 2

표본평균을 사용하여 모평균을 추정한다.

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

$$\begin{aligned} & \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \\ &= \frac{1}{n} \{E(X_1) + \dots + E(X_n)\} \\ &= \frac{1}{n} \cdot n\mu = \mu \end{aligned}$$

$$\langle E(X) = \mu \sim \begin{matrix} E(X_i) = \mu \\ i=1, 2, 3, \dots, n \end{matrix} \rangle$$

Chapter 9

표집분포

만약, 모집단이 정규분포를 따른다는 전제가 제시되어
있으면, 중심극한 정리를 사용하지 않는다.

< 중심극한정리 (central limit theorem) >

: 모집단의 평균이 μ 이고 분산이 σ^2 일 때 임의로 추출된 표본의 표본평균 \bar{X} 는 표본의 크기 n 이 큰
경우 ($n > 30$) 근사적으로 정규분포를 따르게 되며 그 평균은 μ 이고 분산은 $\frac{\sigma^2}{n}$ 가 된다.

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

이를 표준화 하면 다음과 같다

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

↪ 모평균!
↪ 해당 표본이 중요하다.

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

- 예제 3

↪ 이 조건, 표본평균의 원
라 모평균이 같아진다
($E(\bar{X}) = \mu$)

$$X_i \quad \textcircled{1} \quad P(X=x_i) = f(x) \quad \textcircled{2}$$



여를 2로 바꿔볼 수 있다.