



- 1 표본평균의 분포
- ② 중심극한정리 이해
- ③ (실습)파이썬 numpy의 확률변수 생성 함수를 활용하여 중심극한정리를 확인



록표본평균의 표본분포

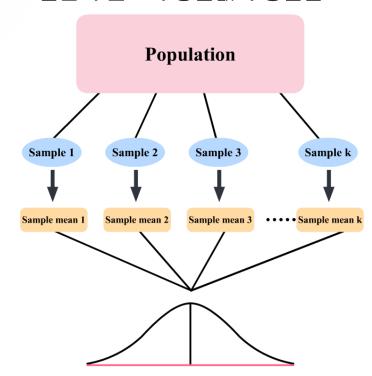
ullet 평균이 μ 이고 분산이 σ^2 인 임의의 모집단으로부터 크기가 n인 표본으로부터 산출되는 표본평균

$$\bar{X} = \sum_{1}^{n} X_i / n$$

- → 표본평균의 평균 $E(\bar{X}) = \mu$ → 표본평균의 분산 $Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$
 - -n이 커질수록 \bar{X} 의 분산은 작아지게 됨 : 모평균인 μ 를 중심으로 밀집되게 됨
- ightharpoonup 표본평균의 표준편차 $SD(\bar{X}) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
 - : 표준오차(standard error)라고 함

[]< 표본평균의 표본분포

> 모집단의 분포와 상관없이 성립함







Q. 표본평균은 어떠한 분포에서 나왔다고 가정해야 할까?

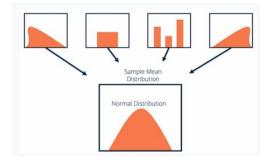
중심극한정리

표본평균 \bar{X} 의 분포는 표본크기 n이 충분히 커짐에 따라 평균이 μ , 분산이 σ^2/n 인 정규분포로 근사함

ullet 이를 응용하면 \overline{X} 를 표준화한

확률변수
$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$
 은

n이 충분히 커짐에 따라 표준정규분포 N(0,1)에 근사하다는 것을 알 수 있음



[]◀ 표본평균의 표본분포

- 얼마나 큰 표본크기 n? 30?
 - ▶ 모집단의 분포형태에 따라 달라지므로 절대적인 기준은 없음

•
$$\overline{X}$$
와 $Z = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ 의 분포

- ▶ 모집단이 정규분포인 경우는 정확히 정규분포를 따름
- ▶ 모집단이 정규분포가 아닌 경우는 정규분포에 근사함



☞ 학습정리

● <mark>모집단의 분포와 상관없이</mark> 표본평균의 평균과 분산은

$$E(\bar{X}) = \mu$$
, $Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$ 를 만족함

- $\frac{\mathbf{EZ}}{\mathbf{EZ}}$ n이 충분히 커짐에 따라 표본평균의 분포는 평균이 μ , 분산이 σ^2/n 인 <mark>정규분포로 근사함</mark> (중심극한정리)
- 정규분포와 거리가 있는 <mark>균일분포</mark>와 <mark>이항분포를</mark> 따르는 모집단에서의 여러 개의 표본을 추출하고 **표본크기가** 증가함에 따라 표본평균의 분포가 <mark>정규분포</mark>에 근사한다는 것을 파이썬 실습을 통해 확인하였음

