# 이론 통계학

# 5장 랜덤샘플

2021년 봄학기

전북대학교 통계학과

모집단과 표본

표본적률

정규분포로부터의 표본추출

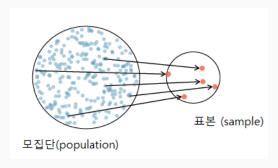
카이제곱분포

t-분포

*F-*분포

순서통계량

# 통계학



- 여론조사, 제품의 수명조사, 새로운 의약품의 효능에 관한 연구
- 통계적 추론 방법들은 불확실성를 계량화하기 위하여 확률을 사용.
- **표본분포**: 확률분포이론을 통계이론에 적용하는 데에 있어서 중요한 다리역할

# 모집단과 표본

### 모집단 (population 연구 또는 관측 대상이 되는 전체

**랜덤표본(random sample)** 확률변수  $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 의 결합 확률밀도함수

$$f_{X_1,X_2,...,X_n}(x_1,...,x_n) = f(x_1)f(x_2)\cdots f(x_n)$$

 $\Rightarrow X_1, X_2, \dots, X_n$ 을 모확률밀도함수가  $f(\cdot)$ 인 크기가 n인 **랜덤표본(random** sample)

random sample ⇔ iid (independent and identically distributed)

### 모집단 (population 연구 또는 관측 대상이 되는 전체

**랜덤표본(random sample)** 확률변수  $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 의 결합 확률밀도함수

$$f_{X_1,X_2,...,X_n}(x_1,...,x_n) = f(x_1)f(x_2)\cdots f(x_n)$$

 $\Rightarrow X_1, X_2, \dots, X_n$ 을 모확률밀도함수가  $f(\cdot)$ 인 크기가 n인 **랜덤표본(random** sample)

random sample ⇔ iid (independent and identically distributed)

### 모집단 (population 연구 또는 관측 대상이 되는 전체

**랜덤표본(random sample)** 확률변수  $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 의 결합 확률밀도함수

$$f_{X_1,X_2,...,X_n}(x_1,...,x_n) = f(x_1)f(x_2)\cdots f(x_n)$$

 $\Rightarrow X_1, X_2, \dots, X_n$ 을 모확률밀도함수가  $f(\cdot)$ 인 크기가 n인 **랜덤표본(random** sample)

random sample ⇔ iid (independent and identically distributed)

**예세 5.1** 모분포가 '성공'확률이 p인 베르누이 분포라고 하고, 서로 독립인 베르누이시행을 10회 반복하였을 때의 표본을  $X_1, X_2, \ldots, X_{10}$ 으로 표기하자.

- 베르누이 확률밀도함수
- X<sub>1</sub>, X<sub>2</sub>,..., X<sub>10</sub>의 결합 확률밀도함수

# 통계량 (statistic)과 표본분포(sampling distribution)

- 미지의 모수를 포함하지 않는 랜덤표본의 함수 T = T(X<sub>1</sub>, X<sub>2</sub>,...,X<sub>n</sub>)
- 통계량 자체도 확률변수임
- 통계량의 분포, 즉 랜덤표본 또는 랜덤표본의 함수의 분포를 **표본분포**라고 함

 $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 이 확률밀도함수  $f(x; \theta)$  ( $\theta$  미지)로부터 얻은 랜덤샘플이다. 다음 중 통계량은?

- ullet 표본평균  $ar{X}_n = \sum_{i=1}^n X_i/n$
- 표본최댓값 max{ $X_1, ..., X_n$ }
- $\bar{X}_n \theta$
- $\max\{X_1/\theta,\ldots,X_n/\theta\}$

# 표본적률

# 표본적률

 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 이 확률밀도함수  $f(x; \theta)$ 로부터 얻은 랜덤샘플이다.

## r차 적률(rth moment)

- 모 r차 적률 :  $\mu_r = E(X^r) = \int_{-\infty}^{\infty} x^r f(x;\theta) dx$
- 표본 r차 적률 :  $m_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^r$
- 표본적률은 모수를 포함하지 않는 랜덤표본의 함수 ⇒ 표본적률은 통계량
- $E(m_r) = \mu_r \Rightarrow 모적률 추정에 표본적률을 사용$
- 모평균과 모분산 추정에 표본평균과 표본분산 사용.

# 표본적률

표본평균  $\overline{X}_n$ 과 표본분산  $S_n^2$ 

$$\overline{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X}_n)^2$$

**정리**  $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 이  $E(X_i) = \mu, Var(X_i) = \sigma^2$ 인 랜덤샘플일 때 다음이 성립한다.

- $E(\overline{X}_n) = \mu$ ,  $Var(\overline{X}_n) = \frac{\sigma^2}{2}$
- $E(S_n^2) = \sigma^2$