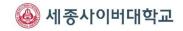
# 데이터과학과 AI를 위한 파이썬

11강. 추정과 검정

세종사이버대학교 김명배 교수



#### 학습내용

- 분포의 추정
- 가설검정

#### 학습목표

- 주어진 데이터에 대해 이산형 확률분포와 연속형 확률분포들 중 적절한 분포를 추정하고, 분포의 모수를 추정하는 방법론에 대해 설명할 수 있다.
- 귀무가설과 대립가설, 유의수준, 유의확률, 기각역 등의 개념을 설명할 수 있고,
   통계적 가설검정에 의해 가설의 채택여부를 판단할 수 있다.

#### 1) 확률분포를 결정하는 방법

- 데이터 분석 전 첫 번째 가정 분석할 데이터는 어떤 확률변수로부터 실현된 표본인가?
  - → 아직 발생하지 않은 확률변수 값에 대한 발생 확률을 추정할 수 있음 분포 fitting 또는 분포 모수 추정이라고 함

#### [분포를 알아내는 방법]

- ① 확률변수가 어떤 분포를 따를 것인지 탐색을 통해 추정
- ② 데이터로부터 확률분포의 모수값을 추정



#### 1) 확률분포를 결정하는 방법

- 데이터 특성에 따른 분포를 추정
  - . 변수값이 0 또는 1뿐이다. → 베르누이분포
  - . 3개 이상의 범주 값이다. > 카테고리분포
  - . 0과 1사이의 실수 값이다. > 베타분포
  - . 0 또는 양수이다. → 로그정규분포, 감마분포, F분포, 카이제곱분포, 지수분포, 하프코시분포, 포아송 분포등
  - . 데이터가 크기 제한이 없는 실수이다. → 정규분포, 스튜던트 t분포, 코시분포, 라플라스분포



#### ※ 특수한 분포

모숫값을 조정하여 분포의 모양을 원하는 대로 쉽게 바꿀 수 있어 베이지안 추정에 사용되는 분포

■ 베타분포(Beta distribution)

표본공간이 0과 1사이로, 베르누이분포의 모수  $\mu$ 의 값을 베이지안 추정한 결과를 표현한 분포

■ 디리클레분포(Dirichlet distribution)

베타분포의 확장판으로, 0과 1사이의 값을 가지는 다변수 확률변수의 베이지안 모형에 사용됨(베타분포는 k=2인 디리클레분포)

■ 감마분포(Gamma distribution)

0부터 무한대의 값을 가지는 양숫값을 추정하는데 사용

#### ※ 특수한 분포

그밖의 연속형 분포

- 로그정규분포(log-normal distribution) 데이터에 로그변환한 값이 정규분포가 되는 분포
- **코시분포(Cauchy distribution)** 스튜던트 t분포에서 자유도(모수)가 1인 경우의 분포
- **하프코시(Half-Cauchy distribution)** 코시분포에서 양수인 부분만 사용하는 경우의 분포
- **와이블 분포 (Weibull distribution)**지수분포를 보다 일반화시켜, 여러 다양한 확률분포 형태를 모두 나타낼 수 있도록 고안된 분포(감마/지수분포의 확장판)

#### 2) 확률분포의 모수 추정 방법론

- 분포의 모양을 확정하는 모수의 값으로 가장 가능성이 높은 하나의 숫자를 찾아내는 작업을 모수추정(parameter estimation)이라고 함

#### 모수추정 방법론

- (1) 모멘트 방법(method of moment)
- (2) 최대가능도 추정법(MLE; Maximum Likelihood estimation)
- (3) 베이즈 추정법(Bayesian estimaion)



#### 2) 확률분포의 모수 추정 방법론

- (1) 모멘트 방법(method of moment)
  - 모멘트가 확률분포의 이론적 모멘트와 같다고 가정하여 모수를 추정
- (2) 최대가능도 추정법(MLE; Maximum Likelihood estimation)
  - 이론적으로 가장 가능성이 높은 모수를 찾는 방법
  - -x를 이미 알고 있는 상수로 보고 모수를 변수로 생각함(가능도 함수)
  - $-L(\theta;x)$ 로 표시하고 이 가능도를 가장 크게 하는 모수를 찾는 방법
- (3) 베이즈 추정법(Bayesian estimaion)
  - 모숫값이 가질 수 있는 모든 가능성의 분포를 계산하는 작업
  - 모수를 확률변수로 보고 확률밀도함수를 사용함

#### 1) 가설검정이란

- 확률분포에 대한 어떤 주장을 가설(hypothesis)이라고 함
- 이 가설이 어떠한 것이 사실인지를 통계적인 방법으로 증명하는 것을 통계적 가설검정(statistics hypothesis test)이라고 함
- 모집단에 대한 어떤 <u>가설</u>을 설정한 뒤에 통계 기법을 통하여 그 가설의 <u>채택여부</u>를 확률적으로 판정하는 통계적 추론의 한 방법

#### 2) 가설(hypothesis)

- 통계적 가설검정에서 가설은 귀무가설과 대립가설이 있음
- (1) 귀무가설(null hypothesis) :  $H_0$ 
  - 기존에 잘 알려지고 증명되어 있는 사실
  - 귀무가설은 보통 '~가 같다', '~에 차이가 없다', '0이다' 등으로 표현됨 (예시) 동전의 앞면이 나오는 확률은 0.5이다.

피고인은 죄가 없다(무죄).

성별에 따라 수학 평균점수는 차이는 0이다.

표본의 분포와 정규분포와 차이가 없다(같다).

### 2) 가설(hypothesis)

- (2) 대립가설(alternative hypothesis) :  $H_1(not H_0)$ 
  - 연구자가 입증하고자 하는 새로운 가설
  - -대립가설은 보통 '같지 않다', '다르다', '차이가 있다' 등으로 표현됨
  - (예시) 동전의 앞면이 나오는 확률은 0.5가 아니다.

피고인은 죄가 있다(유죄).

성별에 따라 수학 평균점수는 0이 아니다.

표본의 분포와 정규분포와 <u>차이가 있다(다르다</u>).

#### 3) 통계적 오류와 유의수준(level of significance)

- 통계적 가설검정은 귀무가설이 옳다는 가정하에 귀무가설이 거짓인 증거가 충분한가를 증명하는 방식임
- 의사결정을 했을 때, 옳은 결정일 수도 있고 잘못된 결정일 수도 있음



- 제 1종 오류가 더 중요하기 때문에  $\frac{\Omega}{\Omega}$ 을 상수로 고정하여 의사결정을 함( $\alpha=0.05\ or\ 0.1\ or\ 0.01$ )
- 즉 유의수준 보다 신뢰성이 있으면 귀무가설을 기각하고 대립가설을 채택함

#### 4) 검정통계량(test statistics)과 유의 확률

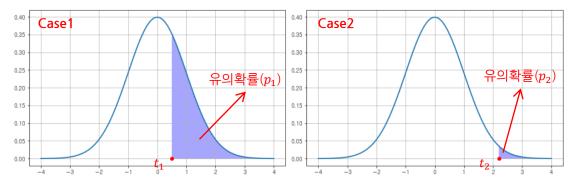
- 검정을 위해 특정한 분포를 따르도록 <u>표본</u>으로부터 계산되어 지는 함수의 값을 검정통계량이라고 함
- 검정통계량도 새로운 확률변수의 표본으로 볼 수 있음

[예시] 정규분포 확률변수에 대한 검정통계량

$$x \sim N(\mu, \sigma^2) \rightarrow z = \frac{\overline{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(z; 0, 1)$$

#### 3) 검정통계량(test statistics)과 유의 확률

- 표본으로부 터 계산된 검정통계량보다 크게(또는 작게) 나올 확률을 유의학률(p)이라고 함

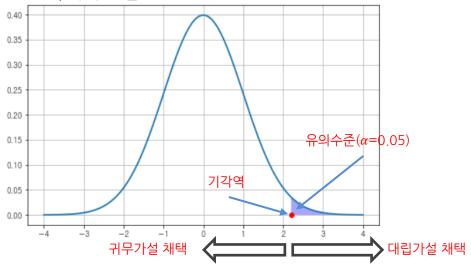


- 귀무가설 하에 검정통계량  $t_1$ 보다 크게 나올 확률 $(p_1)$ 이 높음
- → 즉, 흔히 일어나는 사건임

- 귀무가설 하에 검정통계량  $t_2$ 보다 크게 나올 확률 $(p_2)$ 이 낮음
- → 즉, 발생하기 어려운 사건임

#### 4) 기각역과 검정

- 유의수준( $\alpha$ )을 0.05로 하였을 때의 검정통계량 값을 <u>기각역</u>(critical value)이라고 함





- 4) 기각역과 검정
  - 유의수준 $(\alpha)$ 과 유의확률을 알면 간단하게 가설검정을 할 수 있음
  - 유의확률 < 유의수준 ☞ 귀무가설 기각
  - 유의확률 > 유의수준 ☞ 귀무가설 채택

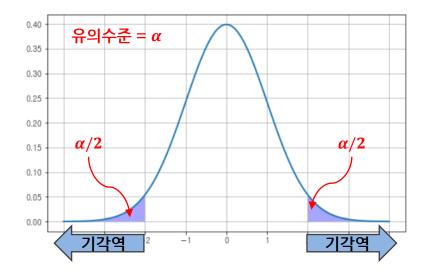
### 5) 양측검정과 단측검정

(1)양측검정(Two-side Test)

검정통계량의 분포에서 기각영역이 양쪽에 나타나는 형태의 가설검정

 $H_0$ :  $\mu = \mu_0$ 

 $H_1: \mu \neq \mu_0$ 



#### 5) 양측검정과 단측검정

(2)단측검정(one-side Test)

검정통계량의 분포에서 기각영역이 양쪽에 나타나는 형태의 가설검정

■ 좌측검정(left-side test)

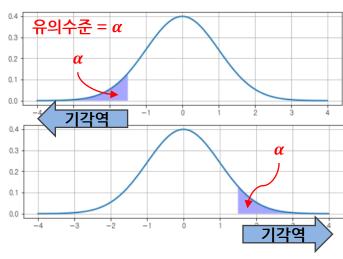
$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_1: \mu < \mu_0$$

■ 우측검정(right-side test)

$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_1: \mu > \mu_0$$



#### 5) 양측검정과 단측검정

[예시] 교사에 대한 태도 검사를 실시해 온 결과, 작년까지 평균은 178이었고 표준편차는 24이었다. 금년에도 36명의 임의표본을 추출하여 동일한 검사를 실시한 결과 평균이 170이었다. 이 결과로부터 학생들의 교사에 대한 태도는 변하였다고 할 수 있는지 검증하세요.

- [풀이] 가설  $H_0$ :  $\mu = 178$ ,  $H_1$ :  $\mu \neq 178$ 
  - 유의수준  $\alpha = 0.05$
  - 검정통계량 :  $z = \frac{\bar{x} \mu}{\sigma / \sqrt{n}}$
  - $H_0$ 가 참이라고 할 때 검정통계량의 표집 분포  $Z \sim N(0,1)$
  - 기각역 z > 1.96 또는 z < 1.96
  - $z = \frac{\bar{x} \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{170 178}{24 / \sqrt{36}} = -\frac{8}{4} = -2.0$
  - → 검정통계량 값이 기각역에 들어가기 때문에  $H_0$ 기각,  $H_1$  채택

#### 5) 양측검정과 단측검정

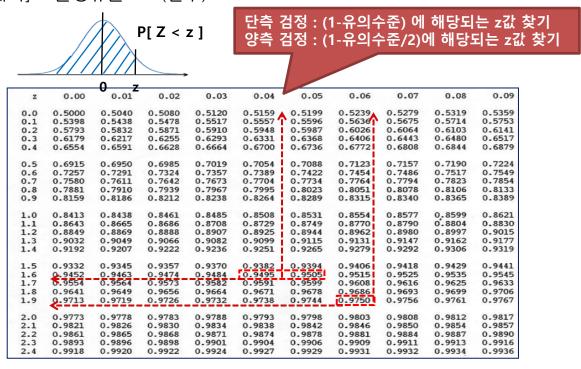
[예시] 은행이 한 시간 동안 평균 10명의 고객을 응대하고 있고, 표준편차는 2.3이다. 시스템 도입 이후 총 50명의 직원들을 대상으로 고객 응대의 시간을 조사해본 결과 한 시간 평균 10.4명의 고객을 응대하고 있다. 고객응대시스템 도입을 통해 한 시간 동안 처리하는 고객의 수가 늘었다고 할 수 있는지 검증하세요.

[풀이] • 가설  $H_0$ :  $\mu = 10 H_1$ :  $\mu > 10$ , 유의수준  $\alpha = 0.05$ 

- 검정통계량 :  $z = \frac{\bar{x} \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$
- $H_0$ 가 참이라고 할 때 검정통계량의 표집 분포  $z \sim N(0,1)$
- 기각역 *z* > 1.645
- $z = \frac{\bar{x} \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{10.4 10}{2.3 / \sqrt{50}} = 1.23$
- $\rightarrow$  검정통계량 값이 기각역 보다 작기 때문에  $H_0$ 채택,  $H_1$  기각

#### 5) 양측검정과 단측검정

[예시] 표준정규분포표(일부)



#### 1. 가설검정

- 분포를 알아내는 방법
  - ① 확률변수가 어떤 분포를 따를 것인지 탐색을 통해 추정
  - ② 데이터로부터 확률분포의 모수값을 추정
- 데이터 특성에 따른 분포를 추정
  - 변수값이 0 또는 1뿐이다. → 베르누이분포
  - 3개 이상의 범주 값이다. → 카테고리분포
  - 0과 1사이의 실수 값이다. → 베타분포
- 0 또는 양수이다. → 로그정규분포, 감마분포, F분포, 카이제곱분포, 지수분포, 하프코시분포, 포아송 분포등
  - 데이터가 크기 제한이 없는 실수이다. → 정규분포, 스튜던트 t분포, 코시분포, 라플라스분포
- 모수추정 방법론
- (1) 모멘트 방법(method of moment)
- (2) 최대가능도 추정법(MLE; Maximum Likelihood estimation)
- (3) 베이즈 추정법(Bayesian estimaion)



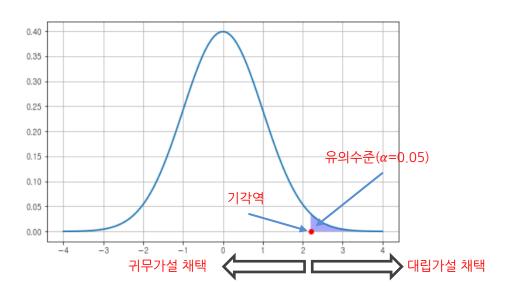
#### 2. 가설검정

■ 가설이 어떠한 것이 사실인지를 통계적인 방법으로 증명하는 것을 <u>통계적 가설검정(statistics hypothesis test)</u>이라고 함

■ 가설: 귀무가설과 대립가설이 있음

■ 유의수준: 제 1종류로 귀무가설이 진실인데 기각할 오류

■ 유의확률: 검정통계량보다 더 크거나 작게(보다 희귀하게) 나올 확률

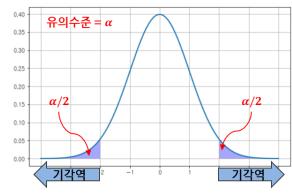




#### 2. 가설검정

■ 양측검정: 검정통계량의 분포에서 기각영역이 양쪽에 나타나는 형태의 가설검정

$$H_0: \mu = \mu_0$$
$$H_1: \mu \neq \mu_0$$



- 단측검정: 검정통계량의 분포에서 기각영역이 양쪽에 나타나는 형태의 가설검정
  - 좌측검정(left-side test)

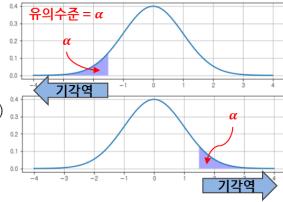
$$H_0$$
:  $\mu = \mu_0$ 

$$H_1: \mu < \mu_0$$

■ 우측검정(right-side test)

$$H_0$$
:  $\mu = \mu_0$ 

$$H_1: \mu > \mu_0$$



### 2. 가설검정

1. 귀무가설과 대립가설의 수립	<ul><li> 귀무가설 : 기존의 사실, 기존에 받아들이던 가설</li><li> 대립가설 : 표본을 통해 새롭게 입증하고자 하는 가설</li></ul>
2. 유 <b>의수준 설정</b>	<ul> <li>유의수준 : 제 1종 오류(귀무가설이 참인데, 대립가설을 선택하는 오류), 보통 5% 기준으로 사용한다.</li> </ul>
3. 통계적 분석 기법의 선택	<ul> <li>독립변수와 종속변수의 척도(범주형 or 연속형)에 따라 확률분포를 적절하게 선택한다.</li> </ul>
4. 검정통계량 VS 기각역 유의확률 VS 유의수준	<ul> <li>검정통계량과 기각역 또는 유의확률과 유의수준의 대소관계를 판단한다.</li> </ul>
5. 귀무가설 기각 여부 결정	<ul> <li>유의확률이 유의수준(사용자 결정)보다 작거나,</li> <li>검정통계량이 기각역보다 크면 귀무가설을 기각한다.</li> </ul>
6. 최종 결론 및 의사결정	■ $H_0$ 또는 $H_1$ 기각 여부를 판단하여 최종 의사결정을 한다.