



# 실험계획과 분석

심송용(한림대학교 데이터과학스쿨)

<http://jupiter.hallym.ac.kr>

# a개 그룹 비교-일원배치 ANOVA

$a$ 개의 그룹 비교와 분산분석

$y_{ij}$ :  $i$ 번째 처리의  $j$  번째 자료

그룹	1	2	...	$i$	...	$a$	전체
자료	$y_{11}$	$y_{21}$		$y_{i1}$		$y_{a1}$	
	$y_{12}$	$y_{22}$		$y_{i2}$		$y_{a2}$	
	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	
	$y_{1j}$	$y_{2j}$	...	$y_{ij}$	...	$y_{aj}$	
	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	
	$y_{1n_1}$	$y_{2n_2}$		$y_{in_i}$		$y_{an_a}$	
합	$y_{1.}$	$y_{2.}$	...	$y_{i.}$	...	$y_{a.}$	$y_{..}$
평균	$\bar{y}_{1.}$	$\bar{y}_{2.}$	...	$\bar{y}_{i.}$	...	$\bar{y}_{a.}$	$\bar{y}_{..}$

각 처리 그룹의 모평균  $\mu_i$  들이 차이가 있는지 검정

# a개 그룹 비교-일원배치 ANOVA

자료가정:

모두 독립인  $y_{ij} \sim N(\mu_i, \sigma^2)$ ,  $i = 1, 2, \dots, a$ ;  $j = 1, 2, \dots, n_i$

정규성

독립성

등분산성

부호

$n_i$ :  $i$ 번째 그룹의 자료의 개수

$N = n_1 + n_2 + \dots + n_a$ : 전체 자료수

$y_{i.} = \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}$ :  $i$ 번째 그룹의 자료합

$\bar{y}_{i.} = \frac{y_{i.}}{n_i} = \frac{\sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}}{n_i}$ :  $i$ 번째 그룹의 평균

## a개 그룹 비교-일원배치 ANOVA

$y_{..} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}$ : 전체 자료합

$$\bar{y}_{..} = \frac{\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}}{n_1 + n_2 + \cdots + n_a} = \frac{y_{..}}{N}$$

가설

귀무가설:  $H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \cdots = \mu_a$

대립가설:  $H_1 : \text{not } H_0 \Leftrightarrow$  적어도 하나는 나머지와 다름(모두 다름이 아님에 유의)

# a개 그룹 비교-일원배치 ANOVA

모형 다시 보기

$$y_{ij} = \mu_i + \epsilon_{ij} \quad \epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

$$\mu_i = \mu + \tau_i \text{ 라고 하면 (단, } \sum_{i=1}^a \tau_i = 0)$$

$$y_{ij} = \mu + \tau_i + \epsilon_{ij} \quad \epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

로 쓸 수 있음. 이 경우

$$\tau_i = \mu_i - \mu$$

이며 각 처리군의 평균과 전체 평균의 차이를 의미

귀무가설:  $H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \dots = \tau_a = 0$

대립가설:  $H_1 : \text{not } H_0 \Leftrightarrow \text{적어도 하나의 } \tau_i \text{는 } 0 \text{이 아님. (모두 } 0 \text{이 아님에 유의)}$