

# 실험계획 - 4주차 강의

## 5장: 랜덤화블록설계, 라틴정방설계

---

시립대학교 통계학과

2021년 3월 25일

예제: 비료와 농지

라틴정방설계

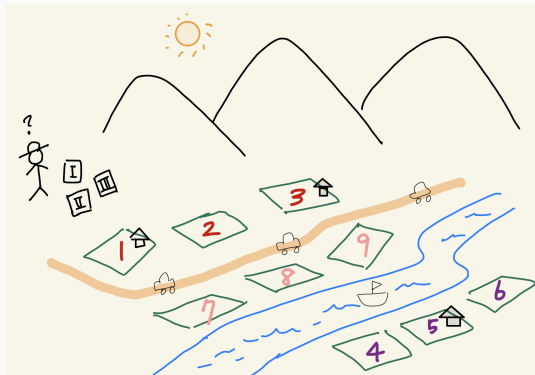


## 예제: 비료와 농지

---

## 예제: 비료와 농지

- 예제: 비료의 종류에 따른 콩의 수확량 차이?
- 실험단위는 농지, 재배단위(plot)



- 농지 1, 2, 3: 보통
- 농지 4, 5, 6: 진흙
- 농지 7, 8, 9 모래

## 완전 랜덤화 계획?

- 실험단위는 농지, 재배단위(plot)

< 표 5.1 > 완전 랜덤화 계획의 예

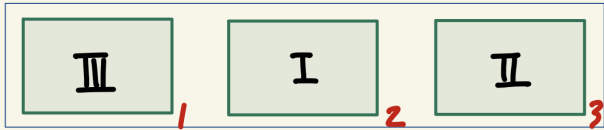
비료		
I	II	III
농지 8	농지 9	농지 5
농지 2	농지 1	농지 7
농지 3	농지 4	농지 6

- 차이가 난 원인이 비료 차이 혹은 토질 차이?
- 완전 랜덤화로 실험하면 처리의 효과를 파악하는데 어려움 발생

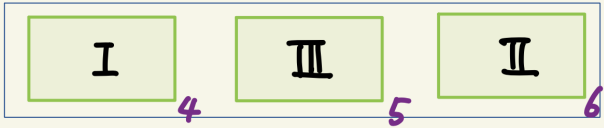
## 예제: 비료와 농지

- 실험단위는 농지, 재배단위(plot)
- 유사한 농지들을 **블럭(block)**으로 묶는다.
- 블럭 안에서 처리를 랜덤 배정

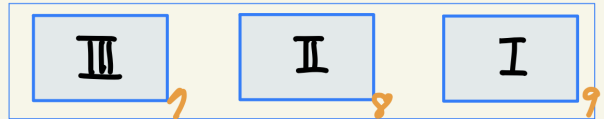
보통



진흙



모래



## 블록화(blocking)

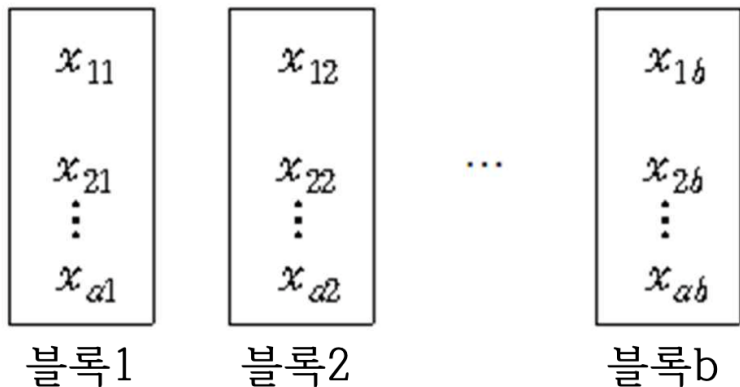
< 표 5.2 > 랜덤화 완전블록 계획의 예

토질	비료		
	I	II	III
보통	농지 2	농지 3	농지 1
진흙	농지 4	농지 6	농지 5
모래	농지 9	농지 8	농지 7

- 동질적인 실험단위들을 모아서 블록으로.
- 각 블록 내에서 처리 수준을 랜덤하게 배치.
- 토질마다 비료 종류를 골고루 랜덤하게 배치
- 차이가 난 원인이 비료 차이임을 파악할 수 있다!
- 오차항으로부터 블록효과의 분리 추정이 가능하여 실험의 정밀성 향상.



## 랜덤화 블록설계 자료 구조



< 그림 5.1 > 랜덤화 블록설계 자료 구조

# 랜덤화 블록설계의 모형

$$x_{ij} = \mu + \tau_i + \rho_j + e_{ij}$$

- $\mu$  : 전체 평균
- $\tau_i$  : 처리효과 (고정 효과)
- $\rho_j$ : 블록 효과 (고정 효과)
- 일원배치법의 구조모형과 차이점?
  - 일원배치법의 오차항에서 블록효과가 분리.
  - 랜덤화 블록설계의 오차항의 변동 크기가 작으리라 기대
- **블록 효과를 임의 효과(random effect)로 가정할 수도 있다.**
  - 이 경우 반복이 없는 이원배치법의 혼합모형(mixed model)과 동일

블록이 없는 경우 동변동의 분해

처리 변동	오차 변동
-------	-------

ANOVA

$$F_0 = \frac{\text{[Blue Box]}}{\text{[Red Box]}}$$

블록이 있는 경우 동변동의 분해

처리 변동	블록 변동	오차 변동
-------	-------	-------

^

$$F_0 = \frac{\text{[Blue Box]}}{\text{[Red Box]}}$$

- 주효과 A 가 유의한가?

$$H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \cdots = \tau_a = 0 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \text{not } H_0$$

- 블록 효과는 블록의 변동을 설명하는 기능을 가진다. 가설 검정이 필요하지 않다.
- 제곱합
  - 총 제곱합 :  $SS_T = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{\bar{x}})^2$
  - 처리 제곱합 :  $SS_A = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_{i.} - \bar{\bar{x}})^2$
  - 블록 제곱합 :  $SS_{Block} = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_{.j} - \bar{\bar{x}})^2$
  - 잔차 제곱합 :  $SS_E = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_{i.} - \bar{x}_{.j} + \bar{\bar{x}})^2$

요인	제곱합	자유도	평균제곱합	$F_0$
요인 A	$SS_A$	$a - 1$	$MS_A$	$MS_A / MS_E$
블록요인	$SS_{Block}$	$b - 1$	$MS_{Block}$	
잔차 E	$SS_E$	$(a - 1)(b - 1)$	$MS_E$	
총합	$SS_T$	$abr - 1$		

- 주효과 A 의 유의성에 대한 p-값 =  $P(F(\phi_A, \phi_E) > F_0)$
- 블록효과에 대한 p-값  $\geq 0.25$  이면 블록효과를 오차항에 풀링 (일원배치법과 동일)

## 요인이 2개인 랜덤화 블록계획법

- 요인  $A$ 의 수준 수가  $a$ , 요인  $B$ 의 수준 수가  $b$
- 처리의 개수가  $ab$ 인 랜덤화 블록계획법
- 각 블록에서  $ab$ 개의 처리를 랜덤화 배정

블록의 개수가 3인  $2 \times 2$  랜덤화 블록계획법의 실험의 배치

Block1

$A_2B_1$
$A_1B_2$
$A_2B_2$
$A_1B_1$

Block2

$A_1B_1$
$A_2B_2$
$A_1B_2$
$A_2B_1$

Block3

$A_2B_2$
$A_1B_1$
$A_1B_2$
$A_2B_1$

$$\begin{aligned}x_{ij}\mu + \tau_{ij} + \rho_k + e_{ijk} \\ = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha\beta)_{ij} + \rho_k + e_{ijk}\end{aligned}$$

- 이원배치법의 분산분석에서 잔차변동이 블록간 변동과 잔차변동으로 분할

## 라틴정방설계

---



## 라틴정방설계- 예제

- 5가지 비료(A, B, C, D, E)가 감자 생산량에 미치는 효과 판정
- 토지의 비옥도와 습윤도에 따라서 영향을 받음

		열				
		1	2	3	4	5
행	I	A	B	C	D	E
	II	C	D	E	A	B
	III	E	A	B	C	D
	IV	B	C	D	E	A
	V	D	E	A	B	C

< 그림 5.2 >  $5 \times 5$  라틴정방설계

## 라틴정방설계- 예제

- 4가지 휘발유 첨가제(A, B, C, D)가 의 성능 차이를 평가.
- 자동차(열블록)와 운전기사(행블록)도 가스연비에 영향.

		자동차			
		1	2	3	4
운 전 기 사	I	A	B	D	C
	II	D	C	A	B
	III	B	D	C	A
	IV	C	A	B	D

- 라틴정방설계 또는 라틴방격법(Latin Square Design)
- 실험 단위의 동질성을 분류할 수 있는 블록 요인이 2개 있는 경우.
- 2개의 블록요인을 행블록과 열블록에 각각 배치.
- 행블록, 열블록이 만나는 칸에 처리를 배치.
- 실험의 크기 = 처리 개수의 제곱 =  $p^2$
- 랜덤화 블록설계의 개념이 확장된 실험계획.
- 각각의 행블록과 열블록에 처리를 골고루 랜덤하게 배치.
- 제약조건: 처리의 수 = 행블록의 크기 = 열블록의 크기

$$x_{ijk} = \mu + \rho_i + \gamma_j + \tau_k + e_{ijk}, \quad i, j, k = 1, 2, \dots, p$$

- $\mu$  : 전체 평균
- $\rho_i$ : 행블록 효과  $R$  (고정 효과)
- $\gamma_j$ : 열블록 효과  $R$  (고정 효과)
- $\tau_k$  : 처리효과 (고정 효과)

- 주효과가 유의한가?

$$H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \cdots = \tau_p = 0 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \text{not } H_0$$

- 블록 효과는 블록의 변동을 설명하는 기능을 가진다. 가설 검정이 필요하지 않다.
- 제곱합

- 총 제곱합 :  $SS_T = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \sum_{k=1}^p (x_{ijk} - \bar{\bar{x}})^2$
- 행블록 제곱합 :  $SS_R = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \sum_{k=1}^p (\bar{x}_{i..} - \bar{\bar{x}})^2$
- 열블록 제곱합 :  $SS_C = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \sum_{k=1}^p (\bar{x}_{.j.} - \bar{\bar{x}})^2$
- 처리 제곱합 :  $SS_{Trt} = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p \sum_{k=1}^p (\bar{x}_{..k} - \bar{\bar{x}})^2$
- 잔차 제곱합 :  $SS_E = SS_T - SS_R - SS_C - SS_{Trt}$

요인	제곱합	자유도	평균제곱합	$F_0$
행블록 $R$	$SS_R$	$p - 1$	$MS_R$	
열블록 $C$	$SS_C$	$p - 1$	$MS_C$	
처리 $Trt$	$SS_{Trt}$	$p - 1$	$MS_{Trt}$	$MS_{Trt} / MS_E$
잔차 $E$	$SS_E$	$(p - 2)(p - 1)$	$MS_E$	
총합	$SS_T$	$p^2 - 1$		

- 주효과 A 의 유의성에 대한 p-값 =  $P(F(p - 1, (p - 2)(p - 1)) > F_0)$

## 라틴정방의 구축

- 단계 1. 기본형 설계 구축: 처리 수준 수 3인 경우, A, B, C로 표시한 구슬 목걸이의 구슬을 한 칸씩 밀기를 2회 시행.
- 단계 2. 기본형 설계에서 먼저 행들의 순서를 랜덤 배열하고, 다시 열들의 순서를 랜덤 배열.
- 마지막으로 관심 요인의 처리 수준들을 영문 알파벳들에 랜덤 배정

A	B	C		B	C	A		A	B	C
B	C	A	$\Rightarrow$	A	B	C	$\Rightarrow$	C	A	B
C	A	B		C	A	B		B	C	A
기본형				행의 랜덤화				열의 랜덤화		

처리 수준 수  $3 \leq p \leq 6$  인 경우 기본형 라틴정방 설계가 124쪽에 소개.