

7장 | MIXED EFFECT MODEL (AND OTHERS)

SAS를 이용한 실험 계획과 분산 분석 (자유아카데미)

고정효과 vs. 임의효과

- 고정효과(fixed effect) : 실험에 사용된 요인의 수준에만 우리의 관심이 있는 경우
- 임의효과(random effect) : 실험에 사용된 요인의 수준이 속한 전체 모집단에 우리의 관심이 있는 경우 (즉, 요인의 수준을 큰 모집단에서 임의로 추출된 값이라고 가정할 때)
- (e.g.) 조류독감에 대한 백신의 효능을 조사하고자 하여 drug1=새로운 백신, drug2=placebo 라고 두고 실험을 하였다. *fixed effect*
- (e.g.) 고도에 따른 운동능력의 차이를 조사하고자 하여, 해발 100미터, 500미터, 1000미터 위치에서 단거리, 중거리, 장거리 기록을 비교하였다. *random effect*

예제

- 다음 요인 중에서 고정효과와 임의효과를 구분하라.
- 성별 (남,여)
- 온도 (30도, 60도, 90도)
- 승용차 구동시스템 (전륜구동, 후륜구동, 4륜구동)

ONE-WAY RANDOM EFFECT MODEL

- 모형식

$$y_{ij} = \mu + \tau_i + \epsilon_{ij}$$

$$\tau_i \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma_\tau^2)$$

$$\epsilon_{ij} \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma^2)$$

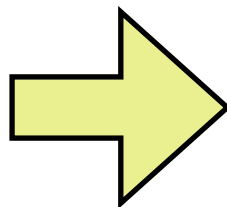
τ_i, ϵ_{ij} are independent

- E(MS)

$$E(MStreat) = \sigma^2 + n\sigma_\tau^2$$

$$E(MSE) = \sigma^2$$

$$F_0 = \frac{MStreat}{MSE}$$



$$H_0 : \sigma_\tau^2 = 0$$

$$H_1 : \sigma_\tau^2 \neq 0$$

TWO-WAY RANDOM EFFECT MODEL

- 모형식

$$y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha\beta)_{ij} + \epsilon_{ijk}$$

$$\alpha_i \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma_\alpha^2) \quad \text{A 효과}$$

$$\beta_j \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma_\beta^2) \quad \text{B 효과}$$

$$(\alpha\beta)_{ij} \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma_{\alpha\beta}^2) \quad \text{AB 효과}$$

$$\epsilon_{ijk} \sim \text{i.i.d. } N(0, \sigma^2)$$

$\alpha_i, \beta_j, (\alpha\beta)_{ij}, \epsilon_{ijk}$ are independent

- E(MS)

$$E(MSA) = \sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2 + bn\sigma_\alpha^2$$

$$E(MSB) = \sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2 + an\sigma_\beta^2$$

$$E(MSAB) = \sigma^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$$

$$E(MSE) = \sigma^2$$

$$H_0 : \sigma_\alpha^2 = 0$$



$$F_0 = \frac{MSA}{MSE} \quad \text{or}$$

$$\frac{MSA}{MSAB}$$

MIXED EFFECT MODEL

$$y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha\beta)_{ij} + \epsilon_{ijk},$$

$$i = 1, 2, \dots, a, \quad j = 1, 2, \dots, b$$

$$k = 1, 2, \dots, n_{ij}$$

$$\sum_{i=1}^a \alpha_i = 0$$

$$\beta_j \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma_\beta^2)$$

$$(\alpha\beta)_{ij} \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma_{\alpha\beta}^2)$$

$$\epsilon_{ijk} \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma^2)$$

$\beta_j, (\alpha\beta)_{ij}, \epsilon_{ijk}$ 는 서로 독립이다.

Source	d.f.	SS	MS	F_0
A	$a - 1$	SSA	MSA	$\frac{MSA}{MSAB}$
B	$b - 1$	SSB	MSB	$\frac{MSB}{MSAB}$
AB	$(a - 1)(b - 1)$	SSAB	MSAB	$\frac{MSAB}{MSE}$
Error	$ab(n - 1)$	SSE	MSE	
Total	$abn - 1$	SST		

표 7.7: 혼합효과의 이원배치법의 분산분석표

SAS CODE

```
proc glm data=a;  
    class A B;  
    model y=A B A*B;  
run;
```

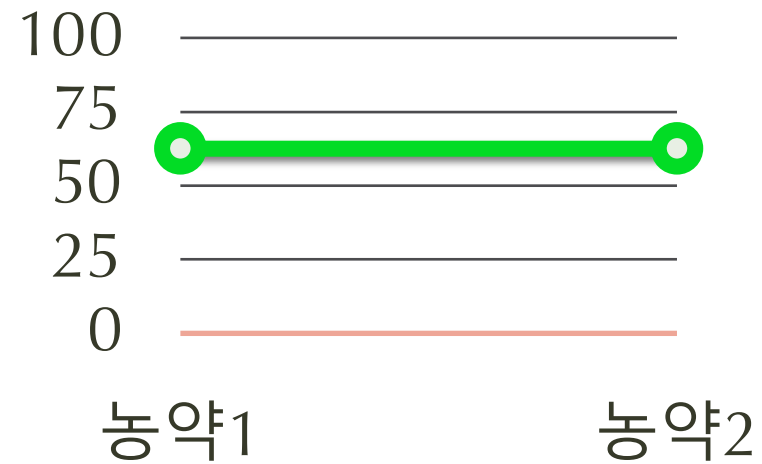
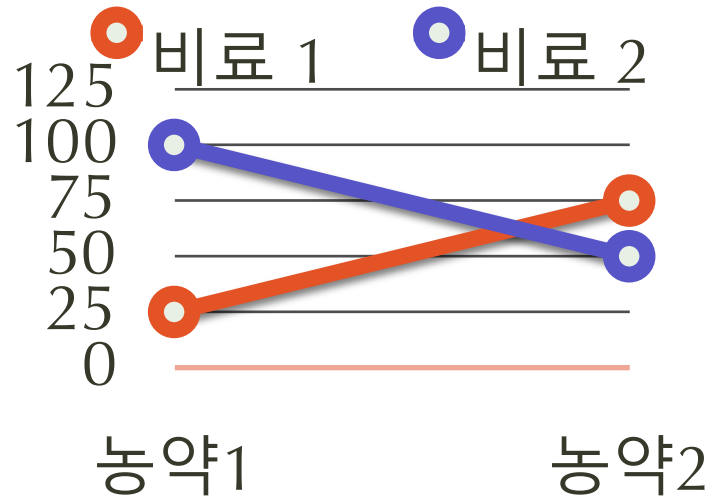
Fixed Effect

```
proc glm data=a;  
  
    class A B;  
  
    model y=A B A*B;  
  
    random A B A*B;  
  
run;
```

Random
Effect

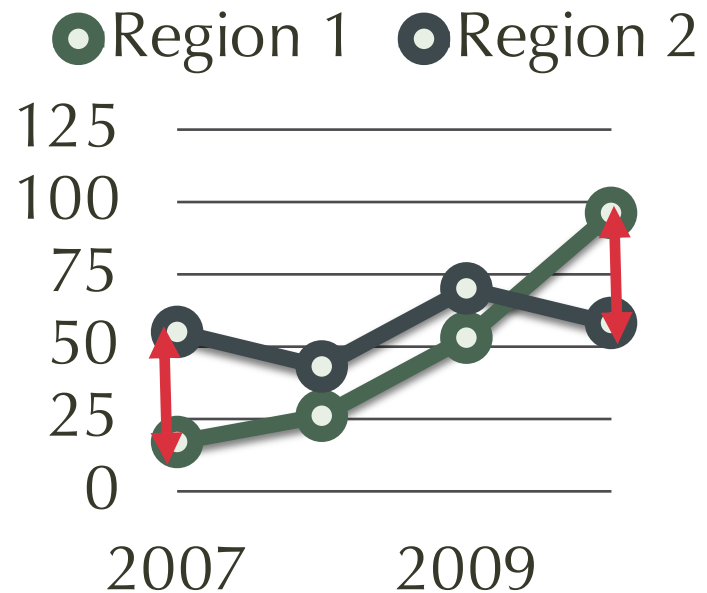
OTHERS

- 주효과(main effect)가 유의함에도 불구하고, 주효과 검정이 유의하지 않게 나올 수 있다.



- 이 경우, 주효과(main effect)보다는 조건부 주효과를 해석하는 것이 의미있다.
- 비료1 사용할 때 농약의 효과 / 비료2 사용할 때 농약의 효과
- SAS 의 slice 옵션을 활용

SAS SLICE OPTION



```
proc glm data=a;  
  class region year;  
  model y=region*year region*year;  
  lsmeans region*year / slice=year;  
run;
```

region*year Effect Sliced by year for Y

year	df	SS	MS	F value	Pr>F
2007	1	657	657	20.9	0.001
2008	1	29	29	0.9	0.457
2009	1	28	28	0.8	0.567
2010	1	720	720	21.3	0.001

상호작용 풀링

- 상호작용효과가 유의하지 않을 때 ($p\text{-value} > 0.25$)
- 오차항 자유도가 적을 경우 (< 20)
- 상호작용이 없을 것이라는 확신이 든다면...

source	d.f.	S.S.
A	$a-1$	SSA
B	$b-1$	SSB
AB	$(a-1)(b-1)$	SSAB
Error	$ab(n-1)$	SSE
Total	$abn-1$	SST

source	d.f.	S.S.
A	$a-1$	SSA
B	$b-1$	SSB
Error	$ab(n-1)+(a-1)(b-1)$	SSE*
Total	$abn-1$	SST

Multiple Comparison (TWO-WAY)

- AB 상호작용의 유의성 여부에 따라 다르다.

