



실험계획과 분석

심송용(한림대학교 데이터과학스쿨)

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

제공합의 분해와 분산분석-Nested Design

각 제공합의 자유도

- $SST = \sum_{i,j,k} (y_{ijk} - \bar{y}_{...})^2$ 의 자유도: $abn - 1$

- $SSA = \sum_{i,j,k} (\bar{y}_{i..} - \bar{y}_{...})^2$ 의 자유도: $a - 1$

- $SSB(A) = \sum_{i,j,k} (\bar{y}_{ij.} - \bar{y}_{i..})^2$ 의 자유도: $ab - a = a(b - 1)$

SSB의 자유도와 SSAB의 자유도 합 $(b - 1) + (a - 1)(b - 1)$ 과 같음

- $SSE = \sum_{i,j,k} (y_{ijk} - \bar{y}_{ij.})^2$ 의 자유도: $abn - ab = ab(n - 1)$

자유도도 다음이 성립:

$$abn - 1 = (a - 1) + a(b - 1) + ab(n - 1)$$

제공합의 분해와 분산분석-Nested Design

분산분석표(두 요인 A, B가 모두 고정효과)

요인	제공합	자유도	평균제곱(MS)	F	유의확률
A	SSA	$a - 1$	$MSA = \frac{SSA}{a - 1}$	$F_0 = \frac{MSA}{\underline{MSE}}$	$\Pr[F_{a-1, ab(n-1)} > F_0]$
B(A)	SSB(A)	$a(b - 1)$	$MSB(A) = \frac{SSB(A)}{a(b - 1)}$	$F_0 = \frac{\underline{MSB(A)}}{\underline{MSE}}$	$\Pr[F_{a(b-1), ab(n-1)} > F_0]$
오차	SSE	$ab(n - 1)$	$MSE = \frac{SSE}{ab(n - 1)}$		
전체	SST	$abn - 1$			

- 귀무가설 $H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_a = 0$ (요인 A에 의한 차이 없음)은

$$F_0 = \frac{MSA}{MSE} > F_{a-1, ab(n-1); \alpha} \text{ 이거나 유의확률이 } \underline{\text{유의수준 } \alpha \text{ 보다 작으면 기각}}$$

- 귀무가설 $H_0 : \beta_{1(1)} = \beta_{2(1)} = \dots = \beta_{b(a)} = 0$ (요인 B(A)에 의한 차이 없음)은

$$F_0 = \frac{MSB(A)}{MSE} > \underline{F_{a(b-1), ab(n-1); \alpha}} \text{ 이거나 유의확률이 유의수준 } \alpha \text{ 보다 작으면 기각}$$

제공합의 분해와 분산분석-Nested Design

분산분석표(두 요인 A, B(A)가 모두 임의효과)

고정효과와 다른

요인	제공합	자유도	평균제공(MS)	F	유의확률
A	SSA	$a - 1$	$MSA = \frac{SSA}{a - 1}$	$F_0 = \frac{MSA}{MSB(A)}$	$\Pr[F_{a-1, a(b-1)} > F_0]$
B(A)	SSB(A)	$a(b - 1)$	$MSB(A) = \frac{SSB(A)}{a(b - 1)}$	$F_0 = \frac{MSB(A)}{MSE}$	$\Pr[F_{a(b-1), ab(n-1)} > F_0]$
오차	SSE	$ab(n - 1)$	$MSE = \frac{SSE}{ab(n - 1)}$		
전체	SST	$abn - 1$			

- A의 주효과 검정: 귀무가설 $H_0 : \sigma_\alpha^2 = 0$ 대 대립가설 $H_1 : \sigma_\alpha^2 \neq 0$

$$F_0 = \frac{MSA}{MSB(A)} > F_{a-1, a(b-1); \alpha} \text{ 이면 } H_0 \text{ 기각}$$

- B(A)의 효과 검정: 귀무가설 $H_0 : \sigma_\beta^2 = 0$ 대 대립가설 $H_1 : \sigma_\beta^2 \neq 0$

$$F_0 = \frac{MSB(A)}{MSE} > F_{a(b-1), ab(n-1); \alpha} \text{ 이면 } H_0 \text{ 기각}$$

수치예제 및 SAS-Nested Design

예: 학교나 담임선생님에 따라 학생들의 학업성취도가 차이나는지 알아보기 임의로 3개의 학교를 선정하고 각 학교에서 2개의 반을 선택하여 성취도 테스트를 한 결과이다. (학교를 요인 A, 학급(담임)을 요인 B)

A1		A2		A3	
B1	B2	B1	B2	B1	B2
20, 18, 14	19, 20, 20	14, 18, 14	12, 12, 9	13, 16, 13	9, 4, 4

$\sum_{ijk} y_{ijk}^2 = \underline{3873}$, $\sum_{i,j,k} y_{ijk} = \underline{249}$, $CT = \frac{249^2}{3 \cdot 2 \cdot 3} = 3444.5$ 이고 필요한 수준별 평균 $\bar{y}_{i..}$ 및 $\bar{y}_{ij.}$ 는 다음과 같다.

	B1	B2	평균	전체 평균
A1	17.333	19.667	18.500	13.83333 $\bar{y}_{...}$
A2	15.333	11.000	13.167	
A3	14.000	5.667	9.833	

$\bar{y}_{ij.}$

$\bar{y}_{i..}$

각 제곱합은

수치예제 및 SAS-Nested Design

$$SST = \sum_{i,j,k} y_{ijk}^2 - CT = 3873 - 3444.5 = 428.5$$

$$SSA = bn \sum_{i=1}^a \bar{y}_{i..}^2 - CT = 2 \cdot 3(18.5^2 + 13.167^2 + 9.8333^2) - 3444.5 = 229.333$$

↖ ↗ 1번째 수준

$$SSB(A) = n \sum_{i,j} \bar{y}_{ij.}^2 - bn \sum_{i,j} \bar{y}_{i..}^2$$

$$= 3(17.333^2 + 19.667^2 + 15.333^2 + 11^2 + 14^2 + 5.667^2) - 2 \cdot 3(18.5^2 + 13.167^2 + 9.8333^2)$$

$$= \underline{140.500}$$

$$SSE = SST - SSA - \underline{SSB(A)} = 428.5 - 229.333 - 140.500 = 58.666$$

으로 계산된다.

참고로

$$SSB = an \sum_{j=1}^b \bar{y}_{.j.}^2 - CT = 3 \cdot 3(15.556^2 + 12.111^2) - 3444.5 = 53.388$$

$$SSAB = n \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \bar{y}_{ij.}^2 - bn \sum_{i=1}^a \bar{y}_{i..}^2 - an \sum_{j=1}^b \bar{y}_{.j.}^2 + CT$$

수치예제 및 SAS-Nested Design

$$\begin{aligned}
 &= 3(17.333^2 + 19.667^2 + 15.333^2 + 11^2 + 14^2 + 5.667^2) \\
 &\quad - 2 \cdot 3(18.500^2 + 13.167^2 + 9.833^2) - 3 \cdot 3(15.556^2 + 12.111^2) - 3444.5 \\
 &= 3814.333 - 3673.833 - 3497.889 + 3444.5 = \underline{87.111}
 \end{aligned}$$

이므로 SSB(A) = SSB + SSAB = 53.388 + 87.111 = 140.499 로 얻을 수도 있다.

이 경우 학교 및 담임선생님이 모두 임의효과이므로 분산분석표는

요인	제곱합	자유도	평균제곱(MS)	F	유의확률
A	229.333	2	114.666	2.448	0.2342
B(A)	140.500	3	46.833	9.58	0.0017
오차	58.666	12	4.888		
전체	428.5	17			

- $F_0 = 2.448 < F_{2,3;0.05} = 9.55$ 이므로 귀무가설 $H_0: \sigma_\alpha^2 = 0$ 을 기각하지 못함(따라서 학교 차이 없음)
-

수치예제 및 SAS-Nested Design

- $F_0 = 9.58 > \underline{F_{3,12;0.05}} = \underline{3.4903}$ 이므로 귀무가설 $H_0: \sigma_\beta^2 = 0$ 을 기각(따라서 담임선생님 차이가 있음)

위의 유의확률은 다음과 같음

> 1-pf(2.448, 2,3)

[1] 0.2341915

> 1-pf(9.58,3,12)

[1] 0.001655408

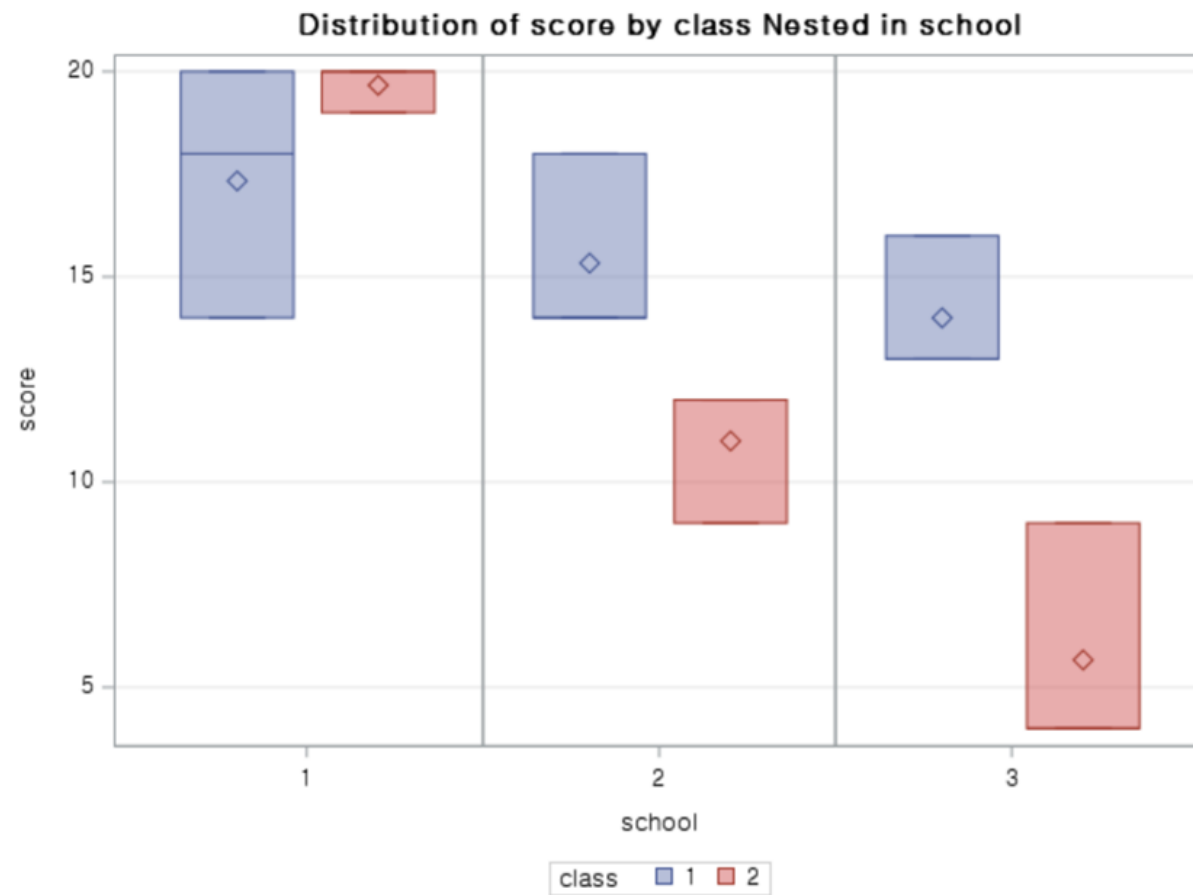
수치예제 및 SAS-Nested Design

SAS를 사용한 내포설계 분석

```
data a; /* nested1.sas */
input school class score@@;
cards;
1 1 20    1 1 18    1 1 14
1 2 19    1 2 20    1 2 20
2 1 14    2 1 18    2 1 14
2 2 12    2 2 12    2 2 9
3 1 13    3 1 16    3 1 13
3 2 9     3 2 4     3 2 4
;

proc glm data=a;
  class school class;
  model score = school class(school);
  random school class(school)/test;
run;
```

수치예제 및 SAS-Nested Design



수치예제 및 SAS-Nested Design

고정효과 모형일때의 ANVA table:

Source	DF	Type III SS	Mean Square	F Value	Pr > F
school	2	229.3333333	114.6666667	23.45	<.0001
class(school)	3	140.5000000	46.8333333	9.58	0.0017

MSA, MSB(A) 의 기댓값:

Source	Type III Expected Mean Square
school	$\text{Var}(\text{Error}) + 3 \text{Var}(\text{class}(\text{school})) + 6 \text{Var}(\text{school})$
class(school)	$\text{Var}(\text{Error}) + 3 \text{Var}(\text{class}(\text{school}))$

Dependent Variable: score

Source	DF	Type III SS	Mean Square	F Value	Pr > F
school	2	229.333333	114.666667	2.45	0.2342
Error	3	140.500000	46.833333		
Error: MS(class(school))					

수정된 분산분석표:

Source	DF	Type III SS	Mean Square	F Value	Pr > F
class(school)	3	140.500000	46.833333	9.58	0.0017
Error: MS(Error)	12	58.666667	4.888889		

수치예제 및 SAS-Nested Design

위의 기댓값을 보면 school에 검정은 class(school)로 나누어야 함. 따라서 TEST 문을 사용

```
/* nested2.sas */  
data step 생략  
proc glm data=a;  
  class school class;  
  model score = school class(school);  
  test H = school E= class(school);  
run;
```

검정결과

Tests of Hypotheses Using the Type III MS for class(school) as an Error Term					
Source	DF	Type III SS	Mean Square	F Value	Pr > F
school	2	229,3333333	114,6666667	2,45	0,2342

수치예제 및 SAS-Nested Design

다중비교:

- 이 경우 class(school)이 유의하므로 다중비교는 이를 기준으로 실행.
- 이 경우 주효과(school)는 실제 유의하지도 않고 유의하더라도 이 주효과에 대한 다중비교는 상대적으로 의미없음.

```
/* nested3.sas */
```

```
data step 생략
```

```
proc glm data=a;
```

```
  class school class;
```

```
  model score = school class(school);
```

```
  random school class(school)/test;
```

```
  lsmeans class(school) / adjust=tukey lines;
```

```
run;
```

수치예제 및 SAS-Nested Design

모든 가능한 조합의 비교

Least Squares Means
Adjustment for Multiple Comparisons: Tukey

class	school	score LSMEAN	LSMEAN Number
1	1	17,3333333	1
2	1	19,6666667	2
1	2	15,3333333	3
2	2	11,0000000	4
1	3	14,0000000	5
2	3	5,6666667	6

Least Squares Means for effect class(school)
Pr > |t| for H0: LSMean(i)=LSMean(j)

Dependent Variable: score

i/j	1	2	3	4	5	6
1		0.7838	0.8691	0.0389	0.4748	0.0003
2	0.7838		0.2299	0.0045	0.0721	<.0001
3	0.8691	0.2299		0.2299	0.9728	0.0018
4	0.0389	0.0045	0.2299		0.5780	0.0975
5	0.4748	0.0721	0.9728	0.5780		0.0061
6	0.0003	<.0001	0.0018	0.0975	0.0061	

수치예제 및 SAS-Nested Design

score Tukey Grouping for LS-Means of class (school) (Alpha = 0.05)

LS-means covered by the same bar are not significantly different.

class	school	Estimate
-------	--------	----------

2	1	19.6667
---	---	---------

1	1	17.3333
---	---	---------

1	2	15.3333
---	---	---------

1	3	14.0000
---	---	---------

2	2	11.0000
---	---	---------

2	3	5.6667
---	---	--------

