┌ 기말범위

■ 다원 배치법(multi-factor design)

- 관심의 요인이 3개 이상인 경우, 모든 요인의 수준조합에 대해 확률화를 적용하여 실험
- 요인의 수가 늘어나면, 실험횟수가 많아지고 이에 대해 랜덤화가 어려워짐
- 실험전체를 비슷한 관리 상태 하에서 수행하는데 여러 가지 어려움이 따름

  ⇨ 요인에 대한 충분한 기술적 검토를 거쳐 불필요한 요인라고 판단되면 과감히 요인의 수를 줄임

□ 반복이 없는 삼원배치법 (고정효과모형)

- 요인 A, B, C가 각각 a, b, c 개의 수준을 가짐
- abc개의 모든 수준 조합에 대해 확률화를 적용하여 배치

○ 자료의 구조

		A_1	A_2	$\cdots$	A_a
B_1	C_1	Y_{111}	Y_{211}	$\cdots$	Y_{a11}
	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
	C_c	Y_{11c}	Y_{21c}	$\cdots$	Y_{a1c}
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
B_b	C_1	Y_{1b1}	Y_{2b1}	$\cdots$	Y_{ab1}
	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
	C_c	Y_{1bc}	Y_{2bc}	$\cdots$	Y_{abc}

○ 모형의 구조식

$$\underbrace{Y_{ijk}}=\mu+\underbrace{\alpha_i+\beta_j+\gamma_k}_{\text{주효과}}+\underbrace{(\alpha\beta)_{ij}+(\alpha\gamma)_{ik}+(\beta\gamma)_{jk}}_{\text{요인의 상호작용}}+\varepsilon_{ijk}$$

- μ: 전체평균
- $\alpha_i, \beta_j, \gamma_k$: 요인의 주효과
- $(\alpha\beta)_{ij}$, $(\alpha\gamma)_{ik}$, $(\beta\gamma)_{jk}$: 두 요인의 상호작용 → 반복이 있어야 e에서 빼낼수 있는데?
  c를 무시하면 (ab)에 대해 c번 반복되는 형태이므로
- $\varepsilon_{ijk} \sim$ iid $N(0,\sigma^2)$ → 모델로 설명할 수 없는부분
- 3 요인의 상호작용 $(\alpha\beta\gamma)_{ijk}$는 오차항 ε_{ijk}에 교락되어 있어 별도로 검정할 수 없음 → 반복이 없어서 빼낼수 없음
  (반복이 있는 이원배치법이라면 빼낼수 있게 됨)

○ 변동 분해

$$(Y_{ijk}-\overline{Y}_{...})=(\overline{Y}_{i..}-\overline{Y}_{...})+(\overline{Y}_{.j.}-\overline{Y}_{...})+(\overline{Y}_{..k}-\overline{Y}_{...})$$
$$+(\overline{Y}_{ij.}-\overline{Y}_{i..}-\overline{Y}_{.j.}+\overline{Y}_{...})+(\overline{Y}_{i.k}-\overline{Y}_{i..}-\overline{Y}_{..k}+\overline{Y}_{...})+(\overline{Y}_{.jk}-\overline{Y}_{.j.}-\overline{Y}_{..k}+\overline{Y}_{...})$$
$$+(Y_{ijk}-\overline{Y}_{ij.}-\overline{Y}_{i.k}-\overline{Y}_{.jk}+\overline{Y}_{i..}+\overline{Y}_{.j.}+\overline{Y}_{..k}-\overline{Y}_{...})$$

○ $TSS=\sum_{i=1}^{a}\sum_{j=1}^{b}\sum_{k=1}^{c}Y_{ijk}^2-CT$, $CT=\frac{Y_{...}^2}{abc}$ $=\sum\sum\sum(Y_{ijk}-\overline{Y}_{...})^2$

○ $SSA=\frac{1}{bc}\sum_{i=1}^{a}Y_{i..}^2-CT$, $SSB=\frac{1}{ac}\sum_{j=1}^{b}Y_{.j.}^2-CT$, $SSC=\frac{1}{ab}\sum_{k=1}^{c}Y_{..k}^2-CT$

○ $SSAB=\frac{1}{c}\sum_{i=1}^{a}\sum_{j=1}^{b}Y_{ij.}^2-CT$, $SSAC=\frac{1}{b}\sum_{i=1}^{a}\sum_{k=1}^{c}Y_{i.k}^2-CT$,

$SSBC=\frac{1}{a}\sum_{j=1}^{b}\sum_{k=1}^{c}Y_{.jk}^2-CT$

$SSA=\sum\sum\sum(Y_{i..}-\overline{Y}_{...})^2=bc\sum_{i}^{a}(Y_{i..}-\overline{Y}_{...})^2$

$SSB=\sum\sum\sum(\overline{Y}_{.j.}-\overline{Y}_{...})^2=ca\sum_{j}(\overline{Y}_{.j.}-\overline{Y}_{...})^2$

$SSC=\sum\sum\sum(\overline{Y}_{..k}-\overline{Y}_{...})^2=ab\sum_{k}(\overline{Y}_{..k}-\overline{Y}_{...})^2$

$SSAB=\sum\sum\sum(\overline{Y}_{ij.}-\overline{Y}_{...})^2=c\sum\sum(\overline{Y}_{ij.}-\overline{Y}_{...})^2$

$SSAC=\sum\sum\sum(\overline{Y}_{i.k}-\overline{Y}_{...})^2=b\sum_{i}\sum_{k}(\overline{Y}_{i.k}-\overline{Y}_{...})^2$

$SSBC=\sum\sum\sum(\overline{Y}_{.jk}-\overline{Y}_{...})^2=a\sum_{j}\sum_{k}(\overline{Y}_{.jk}-\overline{Y}_{...})^2$

공식이 없으므로 ( )들을 전체에서 빼야함

○ $SS(AB) = SSAB - SSA - SSB$, $SS(AC) = SSAC - SSA - SSC$,
$SS(BC) = SSBC - SSB - SSC$

○ $SSE = TSS - (SSA + SSB + SSC + SS(AB) + SS(AC) + SS(BC))$

○ 분산분석표

변인		자유도	제곱합	평균제곱	F	
주효과	A	a-1	SSA	MSA	MSA/MSE	①
	B	b-1	SSB	MSB	MSB/MSE	②
	C	c-1	SSC	MSC	MSC/MSE	③
상호작용	(AB)	(a-1)(b-1)	SS(AB)	MS(AB)	MS(AB)/MSE	④
	(AC)	(a-1)(c-1)	SS(AC)	MS(AC)	MS(AC)/MSE	⑤
	(BC)	(b-1)(c-1)	SS(BC)	MS(BC)	MS(BC)/MSE	⑥
오차		(a-1)(b-1)(c-1)	SSE	MSE		
전체		abc-1	TSS			

(ab-1)
− (a-1) − (b-1)
= (a-1)(b-1)

▣ 화학공장의 합성반응공정에서 합성율의 향상

(abc-1) − ((a-1)+(b-1)+(c-1)+(a-1)(b-1)+(b-1)(c-1)+(c-1)(a-1))
= (a-1)(b-1)(c-1)

① $H_0: \alpha_1 = \cdots = \alpha_a = 0 \rightarrow F(a-1, (a-1)(b-1)(c-1))$
② $H_0: \beta_1 = \cdots = \beta_b = 0 \rightarrow F(b-1, (a-1)(b-1)(c-1))$
③ $H_0: \gamma_1 = \cdots = \gamma_c = 0 \rightarrow F(c-1, (a-1)(b-1)(c-1))$
④ $H_0: (\alpha\beta)_{11} = \cdots = (\alpha\beta)_{ab} = 0 \rightarrow F((a-1)(b-1), (a-1)(b-1)(c-1))$
⑤ $H_0: (\alpha\gamma)_{11} = \cdots = (\alpha\gamma)_{ac} = 0 \rightarrow F((a-1)(c-1), (a-1)(b-1)(c-1))$
⑥ $H_0: (\beta\gamma)_{11} = \cdots = (\beta\gamma)_{bc} = 0 \rightarrow F((b-1)(c-1), (a-1)(b-1)(c-1))$
H_1: not H_0

- 반응압력 : 8, 10, 12 (kg/cm^2)
- 반응시간 : 1.5, 2.0, 2.5 (hr)
- 반응온도 : 140, 150, 160 (^oC)

		A_1	A_2	A_3
B_1	C_1	74	61	50
	C_2	86	78	70
	C_3	76	71	60
B_2	C_1	72	62	49
	C_2	91	81	68
	C_3	87	77	64
B_3	C_1	48	55	52
	C_2	65	72	69
	C_3	56	63	60

	A_1	A_2	A_3
B_1	236	210	180
B_2	250	220	181
B_3	169	190	181

	A_1	A_2	A_3
C_1	194	178	151
C_2	242	231	207
C_3	219	211	184

	B_1	B_2	B_3
C_1	185	183	155
C_2	234	240	206
C_3	207	228	179

A가 무시됨
$Y_{.21} = 72+62+49 = 183$

B,C가 무시됨
$Y_{3..} = 180+181+181 = 542$

↳ $Y_{..3} = 614$

$Y_{.1.} = 626$

C가 무시됨
$Y_{13.} = 48+65+56 = 169$

⇒ 삼원배치 데이터를 이원배치로 바꿀 수 있어야됨!

- $CT = 1817^2/27 = 122277.37$
- $TSS = 74^2 + \cdots + 60^2 - CT = 3613.6$
- $SSA = \frac{1}{9}(655^2 + 620^2 + 542^2) - CT = 743.6$
- $SSB = \frac{1}{9}(626^2 + 651^2 + 540^2) - CT = 753.4$
- $SSC = \frac{1}{9}(523^2 + 680^2 + 614^2) - CT = 1380.9$
- $SSAB = \frac{1}{3}(236^2 + \cdots + 181^2) - CT = 2148.9$
- $SSAC = \frac{1}{3}(194^2 + \cdots + 184^2) - CT = 2133.6$
- $SSBC = \frac{1}{3}(185^2 + \cdots + 179^2) - CT = 2190.9$

$SSE = TSS - (SSAB + SSAC + SSBC - SSA - SSB - SSC)$

$= TSS - (\cancel{SSA} + \cancel{SSB} + SS(AB) + SSB + SSC + SS(BC)$

$+ \cancel{SSC} + SSA + SS(AC) - \cancel{SSA} - \cancel{SSB} - \cancel{SSC})$

$= TSS - (SS(AB) + SS(BC) + SS(AC) + SSA + SSB + SSC)$

- $SS(AB) = SSAB - SSA - SSB = 651.9$
- $SS(AC) = SSAC - SSA - SSC = 9.1$
- $SS(BC) = SSBC - SSB - SSC = 56.6$
- $SSE = TSS - (SSAB + SSAC + SSBC - SSA - SSB - SSC) = 18.1$
- 분산분석표

변인	자유도	제곱합	평균제곱	F
A	2	743.6	371.8	164.5
B	2	753.4	376.7	166.7
C	2	1380.9	690.4	305.5
(AB)	4	651.9	163.0	72.1
(AC)	4	9.1	2.3	1.0
(BC)	4	56.6	14.2	6.3
오차	8	18.1	2.26	
전체	26	3613.6		

→ F(0.05, 2, 8) = 4.46 과 비교

↳ 모두 기각역에 들어가므로 H0 기각 주효과가 있다

→ F(0.05, 4, 8) = 3.84과비교

↳ (AC)는 H0 기각 X

굳이 모델에 넣을 필요가 없으므로 오차항에 pooling 시킴!!

5%에서 기각이 안돼서 느슨하게 보면?
F(0.10, 4, 8) = 2.81 에서도 기각 불가능! 정말 유의하지 않다는 뜻

○ 분산분석표상에서 (AC)는 유의수준 $\alpha = 0.10$에서 기각시키지 못하기 때문에 오차항에 포함시켜 재작성

MSE가 바뀌었으므로 update됨

변인	자유도	제곱합	평균제곱	F
A	2	743.6	371.8	163.8
B	2	753.4	376.7	165.7
C	2	1380.9	690.4	304.1
(AB)	4	651.9	163.0	71.8
(BC)	4	56.6	14.2	6.3
오차	12	27.2	2.27	
전체	26	3613.6		

(AC)를 흡수함

F(0.05, 2, 12) = 3.89과 비교

F(0.05, 4, 12) = 3.26과 비교

⇓

모든 F가 유의하므로 끝!

○ **분산 분석후 추정**

아까한거

- ○ 일차적으로 분산분석표에 의한 F-검정이 끝나면, 유의하지 않은 상호작용은 오차항에 흡수시켜 다시 F-검정을 실시

● 주효과만 유의한 경우 → a, b, c 만 남음

- ○ 각 요인수준에서의 모평균 추정
  - 점추정 : $\hat{\mu}(A_i) = \overline{Y}_{i..}$

최종표에서 MSE에 대한 자유도

  - 구간추정 : $\overline{Y}_{i..} \pm t_{\alpha/2,\nu}\sqrt{MSE^*}/\sqrt{bc}$

최종모형의 MSE

$Var(\overline{Y}_{i..}) = Var\left(\frac{\sum_j \sum_k Y_{ijk}}{bc}\right) = \frac{bc\sigma^2}{b^2c^2} = \frac{\sigma^2}{bc}$

- ○ 수준조합에 대한 모평균 추정
  - 점추정 : $\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \overline{Y}_{i..} + \overline{Y}_{.j.} + \overline{Y}_{..k} - 2\,\overline{Y}_{...}$

$\begin{pmatrix} a=i \\ b=j \\ c=k \end{pmatrix}$ 인 조합

effective number
: 중복되는 정보가 삭제됨
(실질적인 number 이므로 n보다 작음)

  - 구간추정 : $\overline{Y}_{i..} + \overline{Y}_{.j.} + \overline{Y}_{..k} - 2\,\overline{Y}_{...} \pm t_{\alpha/2,\nu}\sqrt{MSE^*}/\sqrt{n_e}$
  - $\frac{1}{n_e} = \frac{1}{bc} + \frac{1}{ac} + \frac{1}{ab} - \frac{2}{abc} \rightarrow n_e = \frac{abc}{a+b+c-2}$

$\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k$

$= \underline{\hat{\mu} + \hat{\alpha}_i} + \underline{\hat{\mu} + \hat{\beta}_j} + \underline{\hat{\mu} + \hat{\gamma}_k} - 2\hat{\mu}$

$= \overline{Y}_{i..} + \overline{Y}_{.j.} + \overline{Y}_{..k} - 2\overline{Y}_{...}$

② 주효과와 일부 상호작용만 유의한 경우

a=3, b=4, c=5인 경우

→ 3×5+4=19번

(예) $A, B, C, (AC)$ 만 유의하다면,

○ 수준조합에 대한 모평균 추정

- 점추정 : $\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\gamma)}_{ik}$

$$= \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\gamma)}_{ik} + \hat{\beta}_j = \overline{Y}_{i.k} + \overline{Y}_{.j.} - \overline{Y}_{...}$$

- 구간추정 : $\overline{Y}_{i.k} + \overline{Y}_{.j.} - \overline{Y}_{...} \pm t_{\alpha/2,\nu}\sqrt{MSE^*} / \sqrt{n_e}$

- $\dfrac{1}{n_e} = \dfrac{1}{b} + \dfrac{1}{ac} - \dfrac{1}{abc} \rightarrow n_e = \dfrac{abc}{ac+b-1}$

$\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\gamma)}_{ik}$

$= \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\gamma)}_{ik} + \hat{\mu} + \hat{\beta}_j - \hat{\mu}$

$= \overline{Y}_{i.k} + \overline{Y}_{.j.} - \overline{Y}_{...}$

10/30

● 모든 요인이 유의한 경우 → 더이상 줄일게 없음

○ 수준조합에 대한 모평균 추정

- 점추정 : $\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \overline{Y}_{ij.} + \overline{Y}_{i.k} + \overline{Y}_{.jk} - \overline{Y}_{i..} - \overline{Y}_{.j.} - \overline{Y}_{..k} + \overline{Y}_{...}$

- 구간추정 : $\hat{\mu}(A_iB_jC_k) \pm t_{\alpha/2,\nu}\sqrt{MSE^*} \,/\, \sqrt{n_e}$

- $n_e = \dfrac{abc}{ab+ac+bc-a-b-c+1}$ ← $\dfrac{1}{n_e} = \dfrac{1}{c}+\dfrac{1}{b}+\dfrac{1}{a}-\dfrac{1}{bc}-\dfrac{1}{ac}-\dfrac{1}{ab}+\dfrac{1}{abc}$

$$\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\beta)}_{ij} + \widehat{(\beta\gamma)}_{jk} + \widehat{(\alpha\gamma)}_{ik}$$
$$= (\hat{\mu}+\hat{\alpha}_i+\hat{\beta}_j+\hat{\gamma}_k+\widehat{(\alpha\beta)}_{ij}) + (\hat{\mu}+\hat{\alpha}_i+\hat{\beta}_j+\hat{\gamma}_k+\widehat{(\beta\gamma)}_{jk}) + (\hat{\mu}+\hat{\alpha}_i+\hat{\beta}_j+\hat{\gamma}_k+\widehat{(\alpha\gamma)}_{ik})$$
$$-(\hat{\mu}+\hat{\alpha}_i)-(\hat{\mu}+\hat{\beta}_j)-(\hat{\mu}+\hat{\gamma}_k)+\hat{\mu}$$
$$= \overline{Y}_{ij.} + \overline{Y}_{i.k} + \overline{Y}_{.jk} - \overline{Y}_{i..} - \overline{Y}_{.j.} - \overline{Y}_{..k} + \overline{Y}_{...}$$

※ 예제에서는 (AC) 하나만 유의하지 않았음!

▣ 수준조합 $A_1B_2C_2$의 모평균의 점추정값과 95% 신뢰구간

○ $\hat{\mu}(A_1B_2C_2) = \bar{y}_{12.} + \bar{y}_{.22} - \bar{y}_{.2.} = \dfrac{250}{3} + \dfrac{240}{3} - \dfrac{651}{9} = 91$

○ $91 \pm t_{0.025,12}\sqrt{2.27/1.8} = 91 \pm 2.179 \times 1.123 = 91 \pm 2.4$ ⇨ (88.6%, 93.4%)

○ $\dfrac{1}{n_e} = \dfrac{1}{3} + \dfrac{1}{3} - \dfrac{1}{9} \rightarrow n_e = 1.8$

↳ $\dfrac{1}{n_e} = \dfrac{1}{c} + \dfrac{1}{a} - \dfrac{1}{ac}$

$$\hat{\mu}(A_iB_jC_k) = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\alpha\beta)}_{ij} + \widehat{(\beta\gamma)}_{jk}$$
$$= (\hat{\mu} + \hat{\alpha}_i + \hat{\beta}_j + \widehat{(\alpha\beta)}_{ij}) + (\hat{\mu} + \hat{\beta}_j + \hat{\gamma}_k + \widehat{(\beta\gamma)}_{jk}) - (\hat{\mu} + \hat{\beta}_j)$$
$$= \overline{y}_{ij.} + \overline{y}_{.jk} - \overline{y}_{.j.}$$

변인	자유도	제곱합	평균제곱	F
A	2	743.6	371.8	163.8
B	2	753.4	376.7	165.7
C	2	1380.9	690.4	304.1
(AB)	4	651.9	163.0	71.8
(BC)	4	56.6	14.2	6.3
오차	12	27.2	2.27	
전체	26	3613.6		

→ F(0.05, 2, 12) = 3.89과 비교

→ F(0.05, 4, 12) = 3.26과 비교

⇓

모두 F가 유의하므로 끝!

		A_1	A_2	A_3
B_1	C_1	74	61	50
	C_2	86	78	70
	C_3	76	71	60
B_2	C_1	72	62	49
	C_2	91	81	68
	C_3	87	77	64
B_3	C_1	48	55	52
	C_2	65	72	69
	C_3	56	63	60

	A_1	A_2	A_3
B_1	236	210	180
B_2	250	220	181
B_3	169	190	181

	A_1	A_2	A_3
C_1	194	178	151
C_2	242	231	207
C_3	219	211	184

	B_1	B_2	B_3
C_1	185	183	155
C_2	234	240	206
C_3	207	228	179

A가 무시됨
$Y_{.21} = 72+62+49 = 183$

C가 무시됨
$Y_{13.} = 48+65+56 = 169$

B, C가 무시됨
$Y_{3..} = 180+181+181 = 542$

↳ $Y_{..3} = 614$

$Y_{.1.} = 626$

⇒ 삼원배치 데이터를 이원배치로 바꿀 수 있어야됨!

□ 반복이 있는 삼원배치법 (고정효과모형)

- ○ 요인 A, B, C가 각각 a, b, c 개의 수준을 가짐
- ○ 반복수가 r일 때 $N = abcr$개의 모든 수준 조합에 대해 확률화를 적용하여 배치

○ 자료의 구조

		A_1	$\cdots$	A_a
B_1	C_1	$Y_{1111} \cdots Y_{111r}$	$\cdots$	$Y_{a111} \cdots Y_{a11r}$
	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
	C_c	$Y_{11c1} \cdots Y_{11cr}$	$\cdots$	$Y_{a1c1} \cdots Y_{a1cr}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
B_b	C_1	$Y_{1b11} \cdots Y_{1b1r}$	$\cdots$	$Y_{ab11} \cdots Y_{ab1r}$
	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
	C_c	$Y_{1bc1} \cdots Y_{1bcr}$	$\cdots$	$Y_{abc1} \cdots Y_{abcr}$

○ 모형의 구조식

반복이있으므로

$$Y_{ijkl} = \mu + \alpha_i + \beta_j + \gamma_k + (\alpha\beta)_{ij} + (\alpha\gamma)_{ik} + (\beta\gamma)_{jk} + (\alpha\beta\gamma)_{ijk} + \varepsilon_{ijkl}$$

- μ: 전체평균
- $\alpha_i, \beta_j, \gamma_k$: 요인의 주효과
- $(\alpha\beta)_{ij}$, $(\alpha\gamma)_{ik}$, $(\beta\gamma)_{jk}$: 두 요인의 상호작용
- $(\alpha\beta\gamma)_{ijk}$: 세 요인의 상호작용
- $\varepsilon_{ijk} \sim$ iid $N(0, \sigma^2)$

○ 변동 분해

$$(Y_{ijkl}-\overline{Y}_{....})=(\overline{Y}_{i...}-\overline{Y}_{....})+(\overline{Y}_{.j..}-\overline{Y}_{....})+(\overline{Y}_{..k.}-\overline{Y}_{....})+(\overline{Y}_{ij..}-\overline{Y}_{i...}-\overline{Y}_{.j..}+\overline{Y}_{....})$$

$$+(\overline{Y}_{i.k.}-\overline{Y}_{i...}-\overline{Y}_{..k.}+\overline{Y}_{....})+(\overline{Y}_{.jk.}-\overline{Y}_{.j..}-\overline{Y}_{..k.}+\overline{Y}_{....})$$

$$+(Y_{ijk.}-\overline{Y}_{ij..}-\overline{Y}_{i.k.}-\overline{Y}_{.jk.}+\overline{Y}_{i...}+\overline{Y}_{.j..}+\overline{Y}_{..k.}-\overline{Y}_{....})+e_{ijkl}$$

○ $TSS=\sum_{i=1}^{a}\sum_{j=1}^{b}\sum_{k=1}^{c}\sum_{l=1}^{r}Y_{ijkl}^2-CT$, $\quad CT=\frac{Y_{....}^2}{N}$

○ $SSA=\frac{1}{bcr}\sum_{i=1}^{a}Y_{i...}^2-CT$, $SSB=\frac{1}{acr}\sum_{j=1}^{b}Y_{.j..}^2-CT$,

$SSC=\frac{1}{abr}\sum_{k=1}^{c}Y_{..k.}^2-CT$

○ $SSAB=\frac{1}{cr}\sum_{i=1}^{a}\sum_{j=1}^{b}Y_{ij..}^2-CT$, $SSAC=\frac{1}{br}\sum_{i=1}^{a}\sum_{k=1}^{c}Y_{i.k.}^2-CT$,

$$SSBC = \frac{1}{ar}\sum_{j=1}^{b}\sum_{k=1}^{c} Y_{.jk.}^2 - CT$$

- $$SSABC = \frac{1}{r}\sum_{i=1}^{a}\sum_{j=1}^{b}\sum_{k=1}^{c} Y_{ijk.}^2 - CT$$
- $SS(AB) = SSAB - SSA - SSB$, $SS(AC) = SSAC - SSA - SSC$,
  $SS(BC) = SSBC - SSB - SSC$
- $$\begin{aligned} SS(ABC) &= SSABC - (SSA + SSB + SSC + SS(AB) + SS(AC) + SS(BC)) \\ &= SSABC - (SSAB + SSAC + SSBC - SSA - SSB - SSC) \end{aligned}$$
- $SSE = TSS - SSABC$

$SSABC - (\cancel{SSA} + \cancel{SSB} + SS(AB) + SSA + \cancel{SSC} + SS(AC) + SSB + SSC + SS(BC) - \cancel{SSA} - \cancel{SSB} - \cancel{SSC})$

○ 분산분석표

변인		자유도	제곱합	평균제곱	F
주효과	A	a-1	SSA	MSA	MSA/MSE
	B	b-1	SSB	MSB	MSB/MSE
	C	c-1	SSC	MSC	MSC/MSE
상호 작용	(AB)	(a-1)(b-1)	SS(AB)	MS(AB)	MS(AB)/MSE
	(AC)	(a-1)(c-1)	SS(AC)	MS(AC)	MS(AC)/MSE
	(BC)	(b-1)(c-1)	SS(BC)	MS(BC)	MS(BC)/MSE
	(ABC)	(a-1)(b-1)(c-1)	SS(ABC)	MS(ABC)	MS(ABC)/MSE
오차		abc(r-1)	SSE	MSE	
전체		abcr-1	TSS		

7개의 가설검정 ① ② ③ ④ ⑤ ⑥ ⑦

$ab-1-(a-1)-(b-1)$

$abc-1-((a-1)(b-1)+(b-1)(c-1)+(c-1)(a-1))$

앞에있는거 다!

$abcr-1$
$-((a-1)+(b-1)+(c-1)+(a-1)(b-1)+(b-1)(c-1)+(c-1)(a-1)+(a-1)(b-1)(c-1))$

① $H_0: \alpha_1 = \cdots = \alpha_a = 0$ → $F(a-1, abc(r-1))$

② $H_0: \beta_1 = \cdots = \beta_b = 0$ → $F(b-1, abc(r-1))$

③ $H_0: \gamma_1 = \cdots = \gamma_c = 0$ → $F(c-1, abc(r-1))$

④ $H_0: (\alpha\beta)_{11} = \cdots = (\alpha\beta)_{ab} = 0$ → $F((a-1)(b-1), abc(r-1))$

⑤ $H_0: (\alpha\gamma)_{11} = \cdots = (\alpha\gamma)_{ac} = 0$ → $F((a-1)(c-1), abc(r-1))$

⑥ $H_0: (\beta\gamma)_{11} = \cdots = (\beta\gamma)_{bc} = 0$ → $F((b-1)(c-1), abc(r-1))$

⑦ $H_0: (\alpha\beta\gamma)_{111} = \cdots = (\alpha\beta\gamma)_{abc} = 0$ → $F((a-1)(b-1)(c-1), abc(r-1))$