

บทที่ 7

การวางแผนแบบ SPLIT - PLOT

ในบทที่ 6 ได้กล่าวถึงการวางแผนแบบแฟคทอเรียล ซึ่งสามารถทำการทดลองในแผนงานทดลองแบบสุ่มสมบูรณ์ แบบบล็อกสมบูรณ์ และแบบจตุรัสลาติน สุมมุติว่ามี 2 แฟคเตอร์ คือ A และ B และมีจำนวนส่วนผสมของวิธีการหั้งหมด ab วิธีการ การจัดวิธีการให้หน่วยทดลองในแผนงานทดลองต่าง ๆ มีวิธีการเฉพาะสำหรับแต่ละแผนงานทดลอง สำหรับแผนงานทดลองแบบ Split - Plot ก็คือการทดลองแบบแฟคทอเรียลซึ่งจะใช้แผนทดลองอะไรก์ได้ใน 3 แบบทดลองดังกล่าวแล้วแต่ความเหมาะสม แต่การสุ่มจัดวิธีการให้หน่วยทดลองมีวิธีการที่ต่างจากการจัดวิธีการแบบแฟคทอเรียล เช่นถ้ามี 2 แฟคเตอร์ จะมีการจัดวิธีการ 2 ครั้ง คือครั้งที่ 1 จัดระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ A ให้แก่หน่วยทดลองซึ่งจะเป็นหน่วยที่ใหญ่เรียกว่า whole plots และครั้งที่ 2 เป็นการสุ่มจัดระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ B ให้กับหน่วยทดลองขนาดเล็กซึ่งอยู่ในหน่วยทดลองใหญ่ (whole units) หน่วยทดลองของแฟคเตอร์ B เรียกว่า subplots ดังนั้นจึงเรียกแผนงานทดลองนี้ว่าแผนงานทดลอง Split - Plot เรียกแฟคเตอร์ที่จัดใส่ใน whole plots ว่า whole plot treatment และใช้สัญญาณ A และเรียกแฟคเตอร์ที่จัดใส่ใน subplots ว่า subplot treatment และใช้สัญญาณ B พึงสังเกตว่า ระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ B อยู่ในแต่ละ whole-plot ดังนั้นทุก whole-plot ต้องมีจำนวน subunits เท่ากับจำนวนระดับของแฟคเตอร์ B เช่นสมมุติแฟคเตอร์ A มี 4 ระดับ แฟคเตอร์ B มี 2 ระดับ จะมีหั้งหมด 8 วิธีการ ถ้าเป็นการวางแผนแบบ Split-Plot ในบล็อกสมบูรณ์ที่มี 3 บล็อก จะมีแผนผังดังนี้

บล็อกที่ 1				บล็อกที่ 2				บล็อกที่ 3			
a ₄ b ₂	a ₁ b ₂	a ₂ b ₁	a ₃ b ₂	a ₂ b ₁	a ₁ b ₂	a ₄ b ₁	a ₃ b ₁	a ₁ b ₁	a ₂ b ₂	a ₄ b ₂	a ₃ b ₁
a ₄ b ₁	a ₁ b ₁	a ₂ b ₂	a ₃ b ₁	a ₂ b ₂	a ₁ b ₁	a ₄ b ₂	a ₃ b ₂	a ₁ b ₂	a ₂ b ₁	a ₄ b ₁	a ₃ b ₂

พึงสังเกตว่าการจัดวิธีการแบ่งเป็น 2 ตอน คือขั้นแรกสุ่มระดับต่างของ A คือ a₁, a₂, a₃, a₄ ให้กับ whole plots และภายใต้แต่ละ whole - plot แบ่งเป็น 2 subunits และทำการสุ่ม b₁, b₂ ให้กับ subunits ในแต่ละ whole - unit เมื่อขั้น whole - unit ใหม่ ต้องทำการสุ่ม b₁, b₂ ใหม่ ทำจนครบทุก whole unit ในบล็อกที่ 1 แล้วต่อไปในบล็อกที่ 2 และ 3 ทำเช่นเดียวกัน ดังนั้นถ้าพิจารณา whole unit แต่ละอันว่าเป็น 1 บล็อก ก็จะเป็นบล็อกสมบูรณ์ของแฟคเตอร์ B แต่เป็นบล็อกที่ไม่สมบูรณ์ของแฟคเตอร์ A เพราะมีไม่ครบทุกระดับของ A ดังนั้นจึงเรียกแผนงานทดลองแบบ Split-Plot ว่าเป็นแผนงานทดลองแบบบล็อกไม่สมบูรณ์

แผนงานทดลองแบบ Split-Plot เทหมายกับงานทดลองต่อไปนี้

- สำหรับวิธีการที่ระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์หนึ่งต้องการหน่วยทดลองที่ใหญ่กว่า อีกแฟคเตอร์หนึ่ง ซึ่งมักเกิดเสมอในงานทดลองเกษตร อุตสาหกรรม และในห้องทดลอง เช่น ถ้าแฟคเตอร์หนึ่ง คือการเตรียมดิน หรือการใส่ปุ๋ยเพื่อปลูกพืชชนิดหนึ่ง จะเห็นว่าต้องการ เนื้อที่ทดลองขนาดใหญ่จึงจะสะดวก ส่วนอีกแฟคเตอร์อาจเป็นพันธุ์พืชซึ่งไม่ต้องการเนื้อที่ ทดลองมากจึงใช้แปลงทดลองเล็ก ๆ ก็พอ หรือแฟคเตอร์หนึ่งคือสูตรทำข้นมซึ่งการทำแต่ ละครั้งจะได้จำนวนมาก ส่วนอีกแฟคเตอร์ คืออุณหภูมิที่ใช้อุบัติ ซึ่งใช้หน่วยทดลองขนาด เล็กได้โดยการแบ่งขั้นมที่ผสมแล้วใส่ภาชนะไปอบ ณ อุณหภูมิต่าง ๆ
- ใช้เมื่อต้องการเพิ่มแฟคเตอร์อีกชนิดหนึ่งเข้าในการทดลองเพื่อเป็นการขยายขอบเขต ของงานทดลอง เช่นเดียวกับจุดประสงค์เพื่อเปรียบเทียบอิทธิพลของเชื้อราชนิดต่าง ๆ ในการ ป้องกันโรคพืชชนิดหนึ่ง อาจต้องการขยายขนาดทดลองโดยเปรียบเทียบผลที่ได้กับพืชหลาย ๆ พันธุ์พร้อมกันไป เพื่อดูความแตกต่างในการต่อต้านโรค เช่นนี้ควรให้พันธุ์พืชเป็นวิธีการที่จัดใส่ ใน whole units และจัดเชื้อราป้องกันโรคพืชใน subunits
- เมื่อทราบจากการทดลองครั้งก่อน ๆ ว่าจะพบความแตกต่างระหว่างระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ หนึ่งมากกว่าอีกแฟคเตอร์หนึ่ง ควรจัดให้ระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ที่มีความแตกต่างกัน มากใน whole units เพื่อความสะดวกในการดำเนินการทดลอง
- เมื่อต้องการเพิ่มความเที่ยง (precision) ให้กับการเปรียบเทียบระหว่างระดับของแฟคเตอร์ หนึ่งมากกว่าแฟคเตอร์อื่น ๆ

สรุปแล้ว เนื่องจากงานทดลองแบบ Split-Plot จะมีคุณสมบัติที่ความผันแปรระหว่าง หน่วยทดลองของ subunits จะมีน้อยกว่า whole units ดังนั้นแฟคเตอร์ที่ควรจัดไว้ใน subunits จะ มีลักษณะใดลักษณะหนึ่งต่อไปนี้คือ (ก) ต้องการหน่วยทดลองที่มีขนาดเล็กกว่า (ข) มีความ สำคัญมากกว่า (ค) ทราบล่วงหน้าว่าจะมีความแตกต่างระหว่างระดับน้อยกว่า และ (ค) ต้องการ ความเที่ยงตรงมากกว่าอีกแฟคเตอร์หนึ่ง

การแบ่งแยก df. เมื่อจัด whole units ตามแผนงานทดลองต่าง ๆ

แบบสุ่มสมบูรณ์		แบบล็อกสมบูรณ์	
ที่มา	df.	ที่มา	df.
ภาค whole unit		ภาค whole unit	
แฟคเตอร์ A	a-1	เรพบริเคท	r-1
ความคลาดเคลื่อน E_a	a(r-1)	แฟคเตอร์ A	a-1
		ความคลาดเคลื่อน E_a	(a-1)(r-1)
รวมภาค whole-unit	ar-1	รวมภาค whole-unit	ar-1

ภาค		Subunit	
ที่มา	df.	ที่มา	df.
แบบสุ่นสมบูรณ์		แบบบล็อกสมบูรณ์	
แฟคเตอร์ B	b-1	แฟคเตอร์ B	b-1
AB	(a-1)(b-1)	AB	(a-1)(b-1)
ความคลาดเคลื่อน (E_b)	a(r-1)(b-1)	ความคลาดเคลื่อน (E_b)	a(r-1)(b-1)
รวมภาค Subunit	ar(b-1)	รวมภาค Subunit	ar(b-1)
รวมทั้งหมด	abr-1	รวมทั้งหมด	abr-1

แบบจัตุรัสลาติน

ที่มา	df.
ภาค whole-unit	
ระหว่างແຄ	a-1
ระหว่างคอลัมน์	a-1
ระหว่างระดับของแฟคเตอร์ A	a-1
ความคลาดเคลื่อน (E_a)	(a-1)(a-2)
รวมภาค whole-unit	a^2-1
ภาค subunit	
ระหว่างระดับของแฟคเตอร์ B	b-1
AB	(a-1)(b-1)
ความคลาดเคลื่อน (E_b)	a(a-1)(b-1)
รวมภาค subunit	$a^2(b-1)$
รวมทั้งหมด	a^2b-1

จะเห็นว่า การวิเคราะห์จะต่างกันตามลักษณะการจัด whole-unit ว่าใช้แผนงานทดลองแบบใด ส่วนในภาค subunit จะเหมือนกัน เพราะจะเดาเหมือนกัน ดังนั้นถ้ามีอีกแฟคเตอร์หนึ่ง สมมุติว่าคือแฟคเตอร์ C ซึ่งจะจัดระดับต่าง ๆ ไว้ใน subsubunits ซึ่งอยู่ใน subunit อีกทีหนึ่ง ดังนั้นแต่ละ subunit จะต้องแบ่งให้มี subsubunit เท่ากับจำนวนระดับของแฟคเตอร์ C และ การวิเคราะห์ในภาค subsubunit จะมีดังนี้

ที่มา	df.
C	c-1
AC	(a-l)(c-1)
BC	(b-l)(c-1)
ABC	(a-l)(b-l)(c-1)
Error (e)	ab(r-1)(c-1)
Subsubunit total	abr(c-1)
Grand total	abcr-1

ตัวอย่าง เป็นการทดลองทางเกษตรโดยใช้พันธุ์ข้าว 3 สายพันธุ์ ปลูกโดยมีระยะเวลาเก็บเกี่ยวที่ต่างกัน 4 ระยะเวลา มีแผนผังงานทดลอง และข้อมูลดิบที่เก็บมา ดังนี้

	b ₄
	b ₁
a ₁	b ₃
	b ₂
	b ₂
	b ₁
a ₃	b ₄
	b ₃
	b ₁
a ₂	b ₄
	b ₂

บล็อกที่ 1

	b ₃
	b ₄
a ₃	b ₂
	b ₁
	b ₂
	b ₁
a ₃	b ₄
	b ₃
	b ₁
a ₁	b ₂
	b ₄

บล็อกที่ 2

บล็อกที่ 6

พันธุ์ข้าว	วันเก็บเกี่ยว	บล็อก					
		1	2	3	4	5	6
a ₁	b ₁	2.17	1.88	1.62	2.34	1.58	1.66
	b ₂	1.58	1.26	1.22	1.59	1.25	0.94
	b ₃	2.29	1.60	1.67	1.91	1.39	1.12
	b ₄	2.23	2.01	1.82	2.10	1.66	1.10
		8.27	6.75	6.33	7.94	5.88	4.82

พัฒนาช้า	รันเก็บเกี่ยว	บล็อก					
		1	2	3	4	5	6
a_2	b_1	2.33	2.01	1.70	1.78	1.42	1.35
	b_2	1.38	1.30	1.85	1.09	1.13	1.06
	b_3	1.86	1.70	1.81	1.54	1.67	0.88
	b_4	2.27	1.81	2.01	1.40	1.31	1.06
		7.84	6.82	7.37	5.81	5.53	4.35
a_3	b_1	1.75	1.95	2.13	1.78	1.31	1.30
	b_2	1.52	1.47	1.80	1.37	1.01	1.31
	b_3	1.55	1.61	1.82	1.56	1.23	1.13
	b_4	1.56	1.72	1.99	1.55	1.51	1.33
		6.38	6.75	7.74	6.26	5.06	5.07
		22.49	20.32	21.44	20.01	16.47	14.24

ตารางผลรวมการรวมวิธี

	b_1	b_2	b_3	b_4	Total
a_1	11.25	7.84	9.98	10.92	39.99
a_2	10.59	7.81	9.46	9.86	37.72
a_3	10.22	8.48	8.90	9.66	37.26
Total	32.06	24.13	28.34	30.44	114.97

การคำนวณ

1. Correction Factor = $(114.97)^2/72 = 183.5847$ (1 df)
2. SS (Total) = $(2.17^2 + \dots + 1.33^2) - CF. = 9.1218$ (71 df)
3. SS (wholeplottotal) = $(8.27^2 + \dots + 5.07^2)/4 - CF = 5.6902$ (17 df)
4. SS (A) = $(39.99^2 + \dots + 37.26^2)/24 - CF. = 0.1781$ (2 df)
5. SS (Blocks) = $(22.49^2 + \dots + 14.24^2)/12 - CF. = 4.1499$ (5 df)
6. SS (Error(a)) = $5.602 - (0.1781 + 4.1499) = 1.3622$ (10 df)
7. SS (Cells)_{AB} = $(11.25^2 + \dots + 9.66^2)/6 - CF. = 1.3511$ (11 df)
8. SS (B) = $(32.06^2 + \dots + 30.44^2)/18 - CF. = 1.9625$ (3 df)
9. SS (AB) = $2.3511 - (0.1781 + 1.9625) = 0.2105$ (6 df)
10. SS (Error(b)) = $9.1218 - (5.6902 + 1.9629 + 0.2105) = 1.2586$ (45 df)
11. SS (Subplotstotal) = $9.1218 - 5.6902 = 3.4316$ (54 df)

Source	df.	SS	MS
Main plots :			
A = พันธุ์ข้าว	2	0.1781	0.089
Blocks	5	4.1499	0.8300
Main plot error	10	1.3622	0.1362
Sub-plots :			
B = วันเก็บเกี่ยว	3	1.9625	0.6542
AB	6	0.2105	0.0351
Sub-polt error	45	1.2586	0.0280

ตัวอย่างที่ 2 เป็นการทดลองปลูกข้าวโพด โดยปลูกโดยใช้ความหนาแน่นต่อแปลงต่าง ๆ กัน 3 อัตรา แต่ละอัตราใช้ปุ๋ยต่าง ๆ กัน 3 ระดับ และแบ่งพื้นที่ทดลองเป็นแปลงที่มีการทดลองชลประทาน และไม่การการทดลอง ความหนาแน่น 3 อัตราได้แก่ 10,000 , 16,000 และ 22,000 ต้น ต่อ 1 เอเคอร์ และแบ่งเป็น 3 ส่วนเพื่อใส่ปุ๋ยในโตรเจน จำนวน 60, 120, และ 180 ปอนด์/แปลง ผลผลิตเป็นบุชเซล/เอเคอร์ มีดังนี้

พื้นที่	ความหนาแน่น	ปุ๋ย	1	บล็อก			Total
				2	3	4	
ไม่ทดลอง a ₁	b ₁	c ₁	90	83	85	86	344
		c ₂	95	80	88	78	341 1064
		c ₃	107	95	88	89	379
	b ₂	c ₁	92	98	112	79	381
		c ₂	89	98	104	86	377 1138
		c ₃	96	106	91	87	380
	b ₃	c ₁	81	74	82	85	322
		c ₂	92	81	78	89	340 1002
		c ₃	93	70	94	83	340
ทดลอง b ₁	b ₁	c ₁	80	102	60	73	295
		c ₂	87	109	104	114	414 1142
		c ₃	100	105	114	114	433

พื้นที่	ความหนาแน่น	ปุ๋ย	ผลลัพธ์				Total
			1	2	3	4	
a_2	b_2	c_1	121	99	90	109	419
		c_2	110	94	118	131	453 1353
		c_3	119	123	113	126	481
	b_3	c_1	78	136	119	116	449
		c_2	98	133	122	136	489 1461
		c_3	122	132	136	133	523

Source of variation	df.	Mean square	
Main Plots :			
Blocks	3		
A = การทดลอง	1	8277.56**	
Error (a)	3	470.59	
Sub-plots :			
B = ความหนาแน่น	2	879.18	
AB	2	1373.51*	
Error (b)	12	232.33	
Sub-sub-plots :			
c = ปุ๋ย	2	988.72	
AC	2	476.72**	
BC	4	76.22	
ABC	4	58.68	
Error (c)	36	86.36	
	48		

จากตารางวิเคราะห์พบว่าอิทธิพลร่วมกันของ การทดลอง และ ความหนาแน่นของแปลงปลูก มีนัยสำคัญ และในขณะเดียวกัน มีอิทธิพลร่วมกันระหว่างการทดลองและระดับของปุ๋ยด้วย เมื่อตรวจสอบรวมของวิธีการ จะเห็นว่าผลผลิตข้าวโพดในแปลงที่ไม่มีการทดลอง จะไม่มีความแตกต่างอย่างมีนัยสำคัญระหว่างความหนาแน่นของแปลงปลูก และชนิดของปุ๋ยระดับต่างๆ แต่จะมีความแตกต่างอย่างมีนัยสำคัญในเขตที่มีการทดลองชั้นประทาน จึงควรพิจารณาผลผลิตในเขตที่มีการทดลองให้ละเอียด โดยแยกเป็นการวิเคราะห์การทดลองแบบ split-plot เนื่องในเขตมีการทดลอง

s o v	df.	ss
Block	(3)	
B = ความหนาแน่น	2	(3821)
Linear	1	3,725**
Deviations	1	96
Error (a)	6	316
c = ปุ๋ย		(2806)
Linear	1	2688**
Deviations	1	118
BC	4	92
Error (b)	18	137

ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของการเปรียบเทียบของค่าเฉลี่ยในการวางแผนแบบ Split-Plot

การเปรียบเทียบ		ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน
ความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของ A		$\sqrt{2E_a/rb}$
$((a_1) - (a_0))$		
ความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของ B		$\sqrt{2E_b/ra}$
$((b_1) - (b_0))$		
ความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของ B ณ ระดับ		$\sqrt{2E_b/r}$
เดียวกันของ A : $(a_1b_1) - (a_1b_0)$		
ความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยของ A ณ ระดับ		
เดียวกันของ B หรือระดับต่างกันของ B		$\sqrt{2[(b-1)E_b + E_a]/rb}$
เช่น $(a_1b_1) - (a_0b_1)$ หรือ $(a_1b_1) - (a_0b_0)$		
ตัวอย่าง กำหนดตารางวิเคราะห์ความแปรปรวนและตาราง เฉลี่ยของวิธีการของงานทดลองหนึ่ง ดังนี้		
	อุณหภูมิ (เซนติเกรด)	

สูตรบน	175	185	195	205	215	225	mean
1	29.1	31.5	30.8	33.5	38.7	35.1	33.1
2	26.9	29.4	31.7	32.1	34.5	35.3	31.6
3	27.9	28.9	31.7	30.9	34.4	35.7	31.6
mean	28.0	30.0	31.4	32.2	35.9	35.4	32.1

ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของการเปรียบเทียบต่าง ๆ คือ

$$\text{ระหว่างค่าเฉลี่ยของสูตรขนม : } \sqrt{\frac{2(42.8)}{90}} = 0.98 \text{ (28 df)}$$

$$\text{ระหว่างค่าเฉลี่ยของอุณหภูมิ : } \sqrt{\frac{2(20.5)}{45}} = 0.95 \text{ (210 df)}$$

$$\text{ระหว่างค่าเฉลี่ยของอุณหภูมิของสูตรเดียว กัน : } \sqrt{\frac{2(20.5)}{15}} = 1.65 \text{ (210 df)}$$

ระหว่างค่าเฉลี่ยของสูตรขนม ณ ระดับหนึ่ง

$$\text{ของอุณหภูมิ : } \sqrt{\frac{2[(5)(20.5) + 42.8]}{90}} = 1.80$$

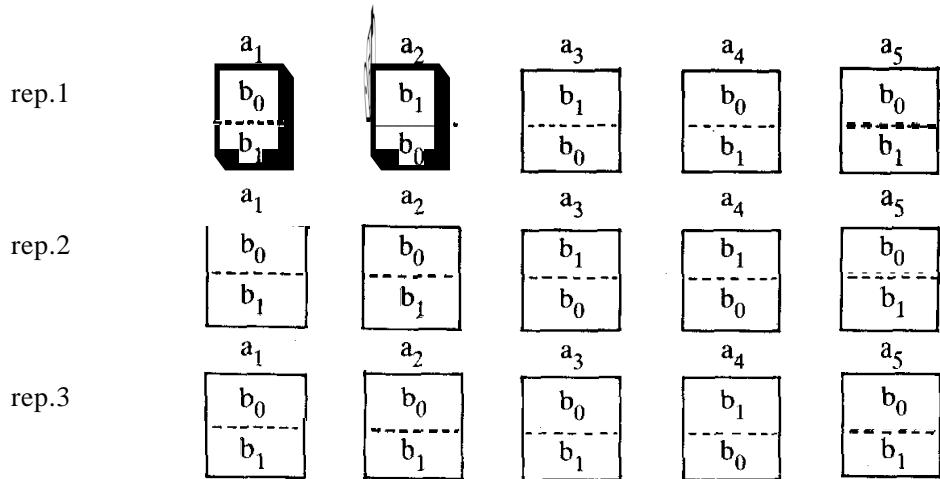
ANOVA

s o v.	df.	s s	MS	F
Replication	14	10, 204		
สูตรขนม	2	135	67.5	1.58
Error (a)	28	1, 199	42.8	
อุณหภูมิ	5	2, 100	420.0	20.49
Linear regression		(1,967)	1967.0	95.95
Deviations		133	33.2	1.62
สูตรขนม×อุณหภูมิ	10	206	20.6	1.00
Error (b)	210	4, 299	20.5	
	269	18, 143		

การจัดวิธีการใน Whole unit และ Sub-unit แบบต่าง ๆ

การจัดวิธีการใน whole-unit แบบมีระบบ

เคยใช้ในการทดลองเกษตรมีวิธีการใน whole-unit คือข้าวสาลีพันธุ์ต่าง ๆ ซึ่งใช้เวลาเก็บเกี่ยวต่างกัน ส่วนวิธีการใน sub-unit คือการเตรียมเมล็ดข้าวสาลี การจัด whole-plot แบบเป็นระบบโดยให้ข้าวสาลีพันธุ์ที่สุกเร็วที่สุดอยู่แปลงแรก และที่สุกเป็นลำดับถัดไปเรื่อยๆ ในแปลงสุดท้ายคือพันธุ์ที่สุกช้าที่สุด ส่วนวิธีการใน sub-unit ยังคงมีการจัดแบบสุ่มในแต่ละ whole-unit ดังนั้น การวางแผนแบบนี้ควรใช้เมื่อไม่ต้องการทดสอบวิธีการใน whole-unit เพราะทดสอบไม่ได้เนื่องจากไม่จัดแบบสุ่ม ส่วนวิธีการใน Whole-unit ยังคงทดสอบได้ตามปกติ



แผนผังแสดงการจัดวิธีการใน whole-unit แบบมีระบบ

การจัดวิธีการใน sub-unit แบบถุง (strip)

เหมาะสำหรับงานทดลองที่วิธีการตั้งใน whole-plot และ sub-plot ต้องใช้เนื้อที่ขนาดใหญ่สำหรับการทดลอง และต้องการเหลือที่ว่างปลายด้านหั้งสองเพื่อสะดวกในการเข้าออก ประสิทธิภาพของแผนงานทดลองแบบนี้โดยถ้าเฉลี่ยหั้งหมดไม่ต่างกับการวางแผนแบบบล็อกสมบูรณ์ แต่ถ้าวิเคราะห์เฉพาะประสิทธิภาพของการทดสอบของวิธีการต่าง ๆ ปรากฏว่ามีประสิทธิภาพสำหรับการทดสอบแบบแพคเตอร์ A และ B น้อยลง แต่ประสิทธิภาพของการทดสอบอิทธิพลร่วม AB กลับสูงขึ้น จึงไม่ควรใช้แผนงานทดลองนี้ออกจากสนใจอิทธิพลร่วม เป็นพิเศษ พึงสังเกตว่าการจัดวิธีการของ A และ B เป็นแบบสุ่ม และเมื่อขึ้นเร็บประเดิมใหม่ ต้องทำการสุ่มใหม่

	a ₃	a ₁	a ₂	a ₀	a ₄		a=5, b=3,
rep. 1	b ₂						r=3, N=45
	b ₀						
	b ₁						
	a ₃	a ₁	a ₂	a ₀	a ₄		
rep. 2	b ₁						
	b ₂						
	b ₀						

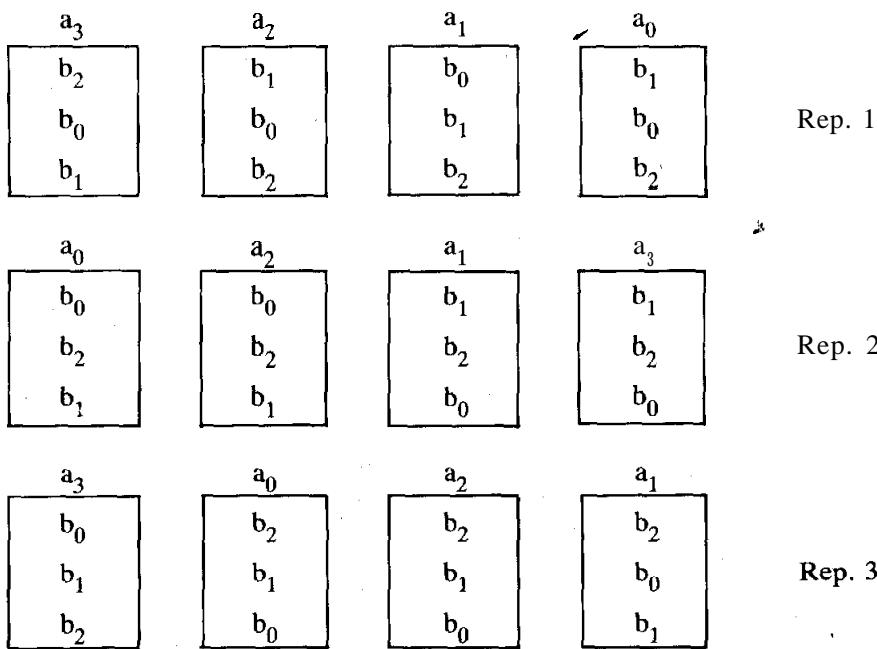
	a_1	a_3	a_0	a_2	a_4	AB	$8 = (a-1)(b-1)$
rep.3	b_2					Error (e)	$16 = (a-1)(b-1)(r-1)$
	b_1					Total	<u>44</u> = N-1
	b_0						

แผนผังแสดงการจัดวิธีการใน sub-unit แบบແກວ

3. การจัดวิธีการใน sub-unit เป็นแบบจัตุรัสลาติน

วิธีนี้เพิ่มประสิทธิภาพการทดลองของวิธีการใน sub-unit มีข้อจำกัดคือต้องมีจำนวนเรพบริเดท เท่ากับจำนวนวิธีการใน sub-unit หรือเป็นทวีคูณ หน่วยทดลองในแต่ละ whole-unit จะมีการจัดวิธีการใน sub-unit เป็นแบบจัตุรัสลาติน จากผังงานทดลอง จะเห็นว่ามีจำนวนวิธีการใน wholeplot เท่ากับจำนวนเรพบริเดท ถ้าลองพิจารณา wholeplot(a_3) ในทุก ๆ เรพบริเดท จะเห็นว่าวิธีการของ B คือ b_1, b_2, b_3 จะอยู่ในทุกตำแหน่งของ subunit ตามหลักของจัตุรัสลาติน จึงสามารถแยกความผันแปรของแผลออกจาก error SS จึงช่วยให้การเปรียบเทียบใน subunit มีประสิทธิภาพสูงขึ้น ส่วนการเปรียบเทียบใน wholeunit มีประสิทธิภาพเหมือนเดิมไม่เปลี่ยนแปลง แผนงานทดลองนี้ควรใช้เมื่อมีความผันแปรแบบมีทิศทางและคงเส้นคงวาในแต่ละ whole-unit

แผนผังแสดงการจัดวิธีการใน subunit แบบจัตุรัสลาติน



Analysis of variance

<u>Whole-units</u>	<u>df</u>	$a=4, b=r=3$
Replication	2	$= (r-l)$
A	3	$= (a - 1)$
Error (a)	a	$= (a-l)(r-1)$
total	11	$= ar-1$
Sub-units	•	
Rows	8	$= a(b-1)$
B	2	$= b-1$
AB	6	$= (a-l)(b-1)$
Error (b)	8	$= a(r-1)(r-2)$
	<u>24</u>	<u>$= ab(r-1)$</u>

4. การจัดวิธีการใน sub-unit ของจัตุรัสลาตินเป็นแบบแอกา

ใช้ส่าหรับจุดประสงค์เดียวกันกับข้อ (2) มีแผนผังงานทดลองดังนี้

a_2	a_1	a_0	a_4	a_3	a_4	a_3	a_1	a_2	a_0
b_1					b_1				
b_0					b_0				
b_2					b_2				
	row 1					row 2			
a_0	a_2	a_3	a_1	a_4	a_1	a_0	a_4	a_3	a_2
b_2					b_1				
b_1					b_2				
b_0					b_0				
	row 3					row 4			
a_3	a_4	a_2	a_0	a_1		$a=r, N=75$			
b_0						<u>Analysis of variance</u>			
b_2							<u>$a=5, b=3, r=5$</u>		
b_1							<u>df</u>		
	row 5					Rows	4	$= (r-1)$	
						Columns	4	$= (r-l)$	
						A	4	$= (r-l)$	
						Error (a)	12	$= (r-l)(r-2)$	

B	2	= (b-l)
Error (b)	8	= (r-1)(b-1)
AB	8	= (a-1)(b-1)
Error	<u>32</u>	= (a-1)(b-1)(r-1)
	<u>74</u>	= N-1

การพัพันอิทธิพลใน Sub-unit

ถ้าวิธีการใน sub-unit มี 2 แฟคเตอร์ขึ้นไป Yates ได้แนะนำให้พัพันอิทธิพลร่วมกับ sub-unit ดังวิธีต่อไปนี้ ในแผนผังต่อไปนี้ (แฟคเตอร์ A เป็น whole-unit trt.)

แผนผังแสดงการให้ BCD พัพันในการทดลองแบบ Split-plot

(1) แสดงการจัดแบบเดิม

a ₀	b _d	d
c	cd	
bcd	b	
(1)	bc	

a ₁	bcd	b
d	(1)	
bd	bc	
c	cd	

a ₀	cd	
bd		
(1)		
bd		

a ₀	b	
bcd		
d		
b		

a ₁	(1)	
bc		
cd		
bd		

a ₁	c	
d		
bcd		
b		

(3) แสดงการจัดแบบใหม่ใน Sub-blocks

Rep. 1	Block 1a	a ₀	a ₁	Rep. 2	Block 1b
		cd	c		
		bd	d		
		(1)	bcd		
		bc	b		

จากแผนผัง เป็นการทดลองที่มี 4 แฟคเตอร์ แต่ละแฟคเตอร์มี 2 ระดับ แฟคเตอร์ A เป็น whole-unit treat ส่วนแฟคเตอร์ B,C,D เป็น Sub-unit treatments รวมกันทั้งหมดใน sub-unit มีส่วนผสมของวิธีการ 4 อัน ในแผนผังที่ (1) แสดงการจัดวิธีการใน sub-unit แบบสุ่ม ส่วนการจัดแบบใหม่เป็นการแบ่ง sub-unit เป็น 2 กลุ่มละ 4 หน่วย และเลือก BCD เป็น defining contrast ซึ่งเป็นการตีเพราได้ลดขนาดของบล็อกให้เล็กลงซึ่งจะทำให้ได้ค่าประสานอิทธิพลทั้งของ A และวิธีการใน sub-unit ดีขึ้น แต่ไม่ได้ช่วยสารของอิทธิพลร่วม ABCD และ BCD แต่สำหรับการจัดใหม่ (3) ในบล็อก โดยจัดกลุ่ม a₀ และ a₁ ที่มีวิธีการเช่นต่างกันไว้ในกลุ่มเดียวกันเรียกว่า sub-block มีผลให้อิทธิพล ABCD ถูกพัพันกับ sub-block แต่ BCD เหมือนกับ A คือเป็นอิสระกับ sub-blocks (orthogonal) จึงเป็นที่นิยมใช้ (3) ถ้าสมมติว่ามี 5 เรพปรีเดท และมีการจัด sub-blocks แบบ (3) จะมีการวิเคราะห์ดังนี้

<u>Main-plots</u>	<u>df</u>	<u>Sub-units</u>	<u>df</u>
Between sub-blocks	9	B, C, D, BC, BD, CD,	6
A	1	AB, AC, AD, ABC, ABD, ACD	6
BCD	1	Error (b)	48
Error (a)	<u>8</u>		
Total between units	<u>19</u>	Grand-total bet.sub-units	<u>79</u>

การใช้แผนงานทดลองแบบ Split-Plot ในการทดลองสาขาจิตวิทยา

ในจิตวิทยามักใช้คนหรือสัตว์เป็นหน่วยทดลอง และคนหรือสัตว์จะมีความแตกต่างกัน วิธีการนี้ที่จะแยกความแตกต่างของหน่วยทดลองออกจากความคลาดเคลื่อนคือการใช้ แผนงานทดลองแบบบล็อกสมบูรณ์ โดยทำการทดลองชั้นๆ กับคนหรือสัตว์ทดลอง การวางแผนแบบ Split-Plot เป็นอีกวิธีหนึ่งของการกระทำชั้นๆ กับคนหน่วยทดลอง หมายกับ งานทดลองต่อไปนี้

1. มีตั้งแต่ 2 แฟคเตอร์ แต่ละแฟคเตอร์มี 2 ระดับขึ้นไป ให้แฟคเตอร์ A มี p ระดับ เป็น แฟคเตอร์ที่ไม่มีการซ้ำกับคนเดียว เรียกว่า between-block treatment หรือ nonrepeated-measurements treatment และแฟคเตอร์ B มี q ระดับจะเป็น within-block หรือ repeated-measurements treatment
2. เมื่อจำนวนส่วนผสมของวิธีการมีมากกว่าจำนวนหน่วยทดลองในแต่ละบล็อก
3. ถ้าเป็นการกระทำชั้นกับคน ๆ เดียวกัน คน 1 คนทำหน้าที่เป็น 1 บล็อก แต่ถ้าไม่ทำชั้น กับคนเดียวกัน แต่ละบล็อกจะมี q คน
4. กรณีที่ทำชั้นกับคนเดียวกัน จะประกอบด้วยตัวอย่าง p กลุ่ม แต่ละกลุ่มประกอบด้วย คน n คน ซึ่งถูกเลือกมาแบบสุ่มจากประชากรของคน ระดับต่าง ๆ ของแฟคเตอร์ A จะถูก จัดแบบสุ่มให้แก่ตัวอย่าง p กลุ่ม ๆ ละระดับ เมื่อขึ้นบล็อกใหม่ต้องทำการสุ่มใหม่
5. ในกรณีที่ไม่ทำชั้นกับคนเดียวกัน จะมีห้องทดลอง p ตัวอย่าง แต่ละตัวอย่างประกอบด้วย n บล็อก แต่ละบล็อกประกอบด้วย q คนซึ่งสุ่มมาจากประชากรของคน สุ่มระดับต่าง ๆ ของ A ให้กับ p ตัวอย่าง แล้วสุ่มระดับของ B ให้กับคน q คนในแต่ละบล็อก

แผนผังเปรียบเทียบงานทดลองแบบแฟคทอร์เรียลในแผนงานทดลองแบบต่างๆ

	b_1	b_2	b_3	a_1	a_1	a_1	a_2	a_2	a_2	a_2	b_1	b_2	b_3
a_1	s_1	s_2	s_3	b_1	b_2	b_3	b_1	b_2	b_3	b_1	s_1	s_1	s_1
a_2	s_4	s_5	s_6				s_1	s_1	s_1	s_1		s_2	s_2

(ก) แบบ 2×3 แฟคเตอร์
ใน CRD.

(ข) แบบ 2×3 แฟคเตอร์
ใน RCB.

(ค) แบบ 2×3 แฟคเตอร์
ใน Split-Plot.

s_1, s_2, \dots, s_6 หมายถึงตัวอย่างที่ประกอบด้วย n คน ในแผนงานทดลองแบบสุ่มสมบูรณ์ คนแต่ละกลุ่มจะได้รับวิธีการวิธีใดวิธีหนึ่งจากทั้งหมด pq วิธีการ ส่วนลักษณะของบล็อกใน (ข) และ (ค) เป็นแบบบล็อกสมบูรณ์ ใน (ข) คน 1 กลุ่ม (s_1) จะได้รับทั้ง pq วิธีการ แต่ใน split-plot คนกลุ่ม s_1 ได้รับระดับหนึ่งของ A แต่ทุกระดับของ B ดังนั้นนักสถิติบางท่าน เช่น Lindquist เรียกแผนงานทดลองแบบ split-plot ว่า mixed designs ส่วน Winer เรียกว่า "Multifactor experiments having repeated measures on some elements."

ตัวอย่างที่ 1

เป็นคะแนนที่ให้กับผู้ทดลองภายนอกได้ 2 แฟคเตอร์ แฟคเตอร์ A เป็นวิธีการให้สัญญาณ มี 2 ระดับ คือแบบบอกปากเปล่า และ แบบให้สัญญาณด้วยไฟ (แสงสี) แฟคเตอร์ B คือระยะการรับพังค์คัลล์มี 4 ระดับคือ 1, 2, 3 และ 4 ชั่วโมง ตามลำดับ สมมติฐานต่างๆ ที่ต้องการทดสอบคือ

$$\begin{array}{lll}
 H_0 : \alpha_i = 0 & & \text{for all } i \\
 H_a : \alpha_i \neq 0 & & \text{for some } i \\
 H_0 : \beta_j = 0 & & \text{for all } j \\
 H_a : \beta_j \neq 0 & & \text{for some } j \\
 H_0 : \alpha\beta_{ij} = 0 & & \text{for all } ij \\
 H_a : \alpha\beta_{ij} \neq 0 & & \text{for some } ij
 \end{array}$$

มีผู้เข้ารับการทดลองทั้งหมด 8 คน แบ่งเป็น 2 กลุ่มแบบสุ่มกลุ่มละ 4 คน เพื่อสุ่มเข้ารับ 3 ระดับของ A และสังเกตการกระทำของแต่ละคนภายนอกได้ 4 ระดับของ B

ABS Summary Table

	b ₁	b ₂	b ₃	b ₄	AS	(AS) ² /q
S ₁	3' 4	7	7		21	110.25
S ₂	6	5	8	8	27	182.25
a ₁	S ₃	3	4	7	9	23
	S ₄	3	3	6	8	20
	S ₅	12	5	10		81.00
a ₂	S ₆	2	3	6	10	21
	S ₇	2	4.5	9	20	100.00
	S ₈	2	3	6	11	22
					172	937.00

AB Summary Table

	bl	b ₂	b ₃	b ₄	ΣA	$\frac{(\Sigma A)^2}{nq}$
a ₁	a ₁	15	16	28	32	91
	a ₂	7	12	22	40	81
		22	28	50	72	

$$\frac{(\Sigma B)^2}{np} = 60.5 \ 98.0 \ 312.5 \ 648.0$$

$$1. \text{ CF} = (172)^2/32 = 924.5$$

$$2. \ \Sigma X_{ijk}^2 = (3^2 + 6^2 + \dots + 11^2) = \mathbf{1160.00}$$

$$3. \ \Sigma \Sigma X_{i,k}^2/q = \Sigma (\Sigma AS)^2/q = 110.25 + 182.25 + \dots + 121.00 = 937.00$$

$$4. \ \Sigma X_{i..}^2/nq = \Sigma (\Sigma A)^2/nq = 517.5625 + 410.0625 = 927.625$$

$$5. \ \Sigma X_{j..}^2/np = \Sigma (\Sigma B)^2/np = 60.5 + 98.0 + 648.0 = 1119.00$$

$$6. \ \Sigma \Sigma X_{ij..}^2/n = (15^2 + 16^2 + \dots + 40^2)/4 = \mathbf{1141.500}$$

$$7. \text{ SS (total)} = (2) - (1) = \mathbf{235.500}$$

$$8. \text{ SS (Between subgroup)} = (3) - (1) = 12.500$$

$$9. \text{ SS (A)} = (4) - (1) = 3.125$$

$$10. \text{ SS (subjects-within groups)} = (3) - (4) = \mathbf{9.375}$$

$$11. \text{ SS (Within subjects)} = (2) - (3) = \mathbf{223.000}$$

$$12. \text{ SS (B)} = (5) - (1) = 194.500$$

$$13. \text{ SS (AB)} = (6) - (4) - (5) + (1) = 19.375$$

$$14. \text{ SS (B x subj.within groups)} = (2) - (6) - (3) + (4) = 9.125$$

a=2, b=4, r=4, N=32

SOURCE	df.	SS	MS	F	E(MS) : A,B Fixed Subjects random.
1. Between subjects	(7)	(12.500)			
2. A	1	3.125	3.125	(2/3)	$\sigma_{\epsilon}^2 + q\sigma_{\pi}^2 + nq\sigma_{\alpha}^2$
3. Subj. w.groups	6	9.375	1.563	= 2.00	$\sigma_{\epsilon}^2 + q\sigma_{\pi}^2$

SOURCE	df.	SS	MS	F	E (MS) = A,B Fixed Subjects random.
4. Within Subjects	(24)	(223.000)			
5. B	3	194.500	64.833	(5/7)= 127.88	$\sigma_{\epsilon}^2 + \sigma_{\beta\pi}^2 + np\sigma_{\beta}^2$
6. AB	3	19.375	6.458	(6/7)= 12.74	$\sigma_{\epsilon}^2 + \sigma_{\beta\pi}^2 + n\sigma_{\alpha\beta}^2$
7. B × subj.w.groups	18	9.125	.507		$\sigma_{\epsilon}^2 + \sigma_{\beta\pi}^2$

Model *

$$X_{ijk} = \mu + \alpha_i + \pi_{k(i)} + \beta_j + \alpha\beta_{ij} + \beta\pi_{jk(i)} + \epsilon_{ijk}$$

μ = ค่าเฉลี่ยรวมยอดของประชากรของวิธีการทั้งหมด

α_i = อิทธิพลของแฟคเตอร์ A ซึ่งเป็นค่าคงที่สำหรับทุกคนที่ได้รับแฟคเตอร์ A

β_j = อิทธิพลของแฟคเตอร์ B " " B

$\pi_{k(i)}$ = เป็นค่าคงที่ของบุคคลที่ k ซึ่งข้อนอยู่ในระดับ i

$\alpha\beta_{ij}$ = อิทธิพลร่วมกันของระดับ i ของ A และระดับ j ของ B

ϵ_{ijk} = ความคลาดเคลื่อน ซึ่งเป็นอิสระกัน มีการแจกแจงแบบปกติด้วยค่าเฉลี่ย = 0 และ ความแปรปรวน σ_{ϵ}^2 ในแบบจำลองนี้ไม่สามารถหาค่าประมาณที่เป็นอิสระจากเหตุการณ์ $\beta\pi_{k(i)}$

เปรียบเทียบประสิทธิภาพของแผนงานทดลองแบบ Split-Plot กับแบบบล็อกสมบูรณ์

สำหรับงานทดลองที่ใช้บุคคลเป็นบล็อก เช่นการวางแผนแบบ Split-Plot นี้ ถ้าจะใช้ บล็อกสมบูรณ์ ก็ได้ ดังนั้น จึงควรหั่นประสิทธิภาพของการทดสอบอิทธิพลหลักคือ A,B และอิทธิพลร่วมเปรียบเทียบระหว่างแผนงานทดลองทั้งสอง จากตัวอย่าง

ประสิทธิภาพของ A

$$\begin{aligned} &= \frac{[(p-1)MS(\text{subj.w.groups}) + p(q-1)MS(B \times \text{subj.w.gr.})]}{MS(\text{subj.w.gr.})} / (pq-1) \\ &= \frac{[(2-1)1.563 + 2(4-1)0.507]}{1.563} / (2)(4) - 1 \\ &= 42.1 \% \end{aligned}$$

ประสิทธิภาพของ B และ AB

$$\begin{aligned} &= \frac{[(p-1)MS(\text{subj.w.gr.}) + p(q-1)MS(B \times \text{subj.w.gr.})]}{MS(B \times \text{subj.w.gr.})} / (pq-1) \\ &= \frac{[(2-1)1.563 + 2(4-1)0.507]}{0.507} / (2)(4-1) \\ &= 129.8 \% \end{aligned}$$

ดังนั้น จึงสรุปได้ว่า ประสิทธิภาพของการทดสอบวิธีการ A ซึ่งอยู่ใน whole-units จะน้อยกว่าแบบบล็อกสมบูรณ์ (แค่ครึ่งหนึ่ง) และประสิทธิภาพของการทดสอบวิธีการใน subunits คือ B และอิทธิพลร่วมกันจะสูงกว่าแบบบล็อกสมบูรณ์

การวิเคราะห์เมื่อเกิดข้อมูลสูญหายหรือตัวอย่างมีขนาดต่างกัน

เช่นเมื่อเริ่มทำการทดลอง ผู้ทดลองได้กำหนดให้มีขนาดตัวอย่างเท่ากัน แต่ในระหว่างดำเนินการทดลองปรากฏว่าเกิดความจำเป็นขาดบุคคลในบางกลุ่มสำหรับทำการทดลองซึ่งมิใช่สาเหตุจากอิทธิพลของวิธีการ การวิเคราะห์กรณีขนาดตัวอย่างไม่เท่ากันมีหลายวิธี แต่จะใช้วิธีที่ง่ายที่สุดคือวิธีไม่ถ่วงน้ำหนักค่าเฉลี่ย (Unweighted - Means Solution)

สมมุติจากตัวอย่างเดิม มีผู้ทดลองในระดับ a_1 เพียง 3 คน และระดับ a_2 จำนวน 5 คน และมีข้อมูลดังดังนี้

ตารางผลรวมวิธีการ

	b_1	b_2	b_3	b_4	total	$\sum a_i^2/n_{ij}q$
a_1 ($n_{ij}=3$)	12	13	22	24	71	420.083
a_2 (n_{ij,a_2})	10	15	28	48	101	510.050
total	22	28	50	72	172	
$(\sum B_j^2)/n_j$	60.5	98.0	312.5	648.0		
			ABS			
	b_1	b_2	b_3	b_4	total	$(\sum AS)^2/q$
a_1	S_1	3	4	7	7	110.25
	S_2	6	5	8	8	182.25
	S_3	3	4	7	9	132.25
a_2	S_4	3	3	6	8	100.00
	S_5	1	2	5	10	81.00
	S_6	2	3	6	10	110.25
	S_7	2	4	5	9	100.00
	S_8	2	3	6	11	121.00
						937.00

	$\bar{A}\bar{B}$				total	$(\Sigma \bar{A})^2/q$
	b_1	b_2	b_3	b_4		
a_1	4.000	4.333	7.333	8.000	23.666	140.020
a_2	2.000	3.000	5.600	9.600	20.200	102.010

$$\bar{B} \quad \quad \quad \mathbf{6.000} \quad \mathbf{7.333} \quad \mathbf{12.933} \quad \mathbf{17.600}$$

$$\frac{(\Sigma \bar{B})}{P} \quad \quad \quad 18.000 \quad \mathbf{26.886} \quad \mathbf{83.631} \quad \mathbf{154.880}$$

1. CF. $= (172)^2/32 = \mathbf{924.500}$
2. $\Sigma X_{ijk}^2 = (3^2 + 6^2 + \dots + 11^2) = 1160.000$
3. $\Sigma (\Sigma AS)^2/q = \mathbf{110.25} + \mathbf{182.25} + \dots + \mathbf{121.00} = \mathbf{937.000}$
4. $\Sigma (\Sigma A)^2/n_{ij}q = \mathbf{420.083} + \mathbf{510.050} = \mathbf{930.133}$
5. $\Sigma (\Sigma B)^2/n_j = \mathbf{60.5} + \mathbf{98.0} + \dots + \mathbf{648.0} = 1119.000$
6. $\Sigma \Sigma (AB)^2/n_{ij} = (12^2 + 13^2 + \dots + 24^2)/3 + (10^2 + 15^2 + \dots + 48^2)/5 = 1140.267$
7. $\tilde{n} = \frac{p}{((1/n_{ij} + 1/n_{ij} + \dots + 1/n_{ij})} = \frac{2}{(1/3 + 1/5)} = 3.750$
8. $(\Sigma \Sigma \bar{A}\bar{B})^2/pq = (43.866)^2/2(4) = \mathbf{240.528}$
9. $\Sigma (\Sigma \bar{A})^2/q = \mathbf{140.020} + \mathbf{102.010} = \mathbf{242.030}$
10. $\Sigma (\Sigma \bar{B})^2/p = 18.000 + 26.886 + \dots + 154.880 = \mathbf{283.397}$