

## Capítulo 8

# Diseños en cuadrados greco-latinos

### 8.1. Introducción

El modelo en cuadrado greco-latino se puede considerar como una extensión del cuadrado latino en el que se incluye una tercera variable de control o variable de bloque. En este modelo, como en el diseño en cuadrado latino, todos los factores deben tener el mismo número de niveles  $K$  y el número de observaciones necesarias sigue siendo  $K^2$ . Este diseño es, por tanto, una fracción del diseño completo en bloques aleatorizados con un factor principal y 3 factores secundarios que requeriría  $K^4$  observaciones.

Los cuadrados greco-latinos se obtienen por superposición de dos cuadrados latinos del mismo orden y ortogonales entre sí, uno de los cuadrados con letras latinas el otro con letras griegas. Dos cuadrados reciben el nombre de ortogonales si, al superponerlos, cada letra latina y griega aparecen juntas una sola vez en el cuadrado resultante.

En el Apéndice C se muestra una tabla de cuadrados latinos que dan lugar, por superposición de dos de ellos, a cuadrados greco-latinos. Notamos que no es posible formar cuadrados greco-latinos de orden 6.

La Tabla 5-8 ilustra un cuadrado greco-latino para  $K = 4$

**Tabla 5-8.**  
Cuadrado greco-latino

A $\alpha$	B $\beta$	C $\gamma$	D $\delta$
D $\gamma$	C $\delta$	B $\alpha$	A $\beta$
B $\delta$	A $\gamma$	D $\beta$	C $\alpha$
C $\beta$	D $\alpha$	A $\delta$	B $\gamma$

## 8.2. Planteamiento del modelo

En un diseño en cuadrado greco-latino la variable respuesta  $y_{ij(hp)}$  viene descrita por la siguiente ecuación

$$y_{ij(hp)} = \mu + \tau_i + \beta_j + \gamma_h + \delta_p + \epsilon_{ij(hp)} \quad \begin{cases} i = 1, 2, \dots, K \\ j = 1, 2, \dots, K \\ h = 1, 2, \dots, K \\ p = 1, 2, \dots, K \end{cases}, \quad (8.1)$$

donde

- $\mu$  es un efecto constante, común a todas las unidades.
- $\tau_i$  es el efecto producido por el  $i$ -ésimo nivel del factor fila. Dichos efectos están sujetos a la restricción  $\sum_i \tau_i = 0$ .
- $\beta_j$  es el efecto producido por el  $j$ -ésimo nivel del factor columna. Dichos efectos están sujetos a la restricción  $\sum_j \beta_j = 0$ .
- $\gamma_h$  es el efecto producido por el  $h$ -ésimo nivel del factor letra latina. Dichos efectos están sujetos a la restricción  $\sum_h \gamma_h = 0$ .
- $\delta_p$  es el efecto producido por el  $p$ -ésimo nivel del factor letra griega. Dichos efectos están sujetos a la restricción  $\sum_p \delta_p = 0$ .
- $\epsilon_{ij(hp)}$  son variables aleatorias independientes con distribución  $N(0, \sigma)$ .

La notación  $y_{ij(hp)}$  indica que los niveles  $i$  y  $j$  determinan los niveles  $h$  y  $p$  para un cuadrado greco-latino especificado. Es decir, los subíndices  $h$  y  $p$  toman valores que dependen de la celda  $(i, j)$ .

Se utiliza la siguiente notación:

- $N = K^2$  es el número total de observaciones.
- El total y el promedio de todas las observaciones

$$y_{\dots} = \sum_i \sum_j y_{ij(\dots)} \quad \bar{y}_{\dots} = \frac{y_{\dots}}{K^2}$$

- El total y el promedio para cada fila

$$y_{i\dots} = \sum_{j=1}^K y_{ij(\dots)} \quad \bar{y}_{i\dots} = \frac{y_{i\dots}}{K} \quad (8.2)$$

- El total y el promedio para cada columna

$$y_{.j.} = \sum_{i=1}^K y_{ij(..)} \quad \bar{y}_{.j.} = \frac{y_{.j.}}{K} \quad (8.3)$$

- El total y el promedio para cada letra latina

$$y_{.h.} = \sum_{i,j} y_{ij(h.)} \quad \bar{y}_{.h.} = \frac{y_{.h.}}{K} \quad (8.4)$$

- El total y el promedio para cada letra griega

$$y_{...p} = \sum_{i,j} y_{ij(.p)} \quad \bar{y}_{...p} = \frac{y_{...p}}{K} \quad (8.5)$$

- $y_{.h.}$  se obtiene sumando las  $K$  observaciones en las que la letra latina se ha fijado al nivel  $h$ .
- $y_{...p}$  se obtiene sumando las  $K$  observaciones en las que la letra griega se ha fijado al nivel  $p$ .

#### Comentario 8.1

*Uno de los inconvenientes del cuadrado greco-latino, al igual que el cuadrado latino, es que requiere el mismo número de niveles para los cuatro factores que intervienen. Además no hay cuadrados greco-latinos de dimensión 6.*

### 8.3. Estimación de los parámetros del modelo

Siguiendo el mismo proceso que en los diseños anteriores se obtienen los siguientes estimadores máximos verosímiles de los parámetros del modelo

$$\hat{\mu} = \frac{\sum_i \sum_j y_{ij(..)}}{K^2} = \bar{y}_{....} \quad , \quad (8.6)$$

$$\hat{\tau}_i = \frac{1}{K} \sum_{j=1}^K y_{ij(..)} - \hat{\mu} = \bar{y}_{i...} - \bar{y}_{....} \quad , \quad (8.7)$$

$$\hat{\beta}_j = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^K y_{ij(..)} - \hat{\mu} = \bar{y}_{.j.} - \bar{y}_{....} \quad , \quad (8.8)$$

$$\hat{\gamma}_h = \frac{1}{K} \sum_{i,j} y_{ij(h\cdot)} - \hat{\mu} = \bar{y}_{..h} - \bar{y}_{...} \quad , \quad (8.9)$$

$$\hat{\delta}_p = \frac{1}{K} \sum_{i,j} y_{ij(\cdot p)} - \hat{\mu} = \bar{y}_{...p} - \bar{y}_{...} \quad , \quad (8.10)$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{N} \sum_{i,j} \left[ y_{ij..} - \hat{\mu} - \hat{\tau}_i - \hat{\beta}_j - \hat{\gamma}_h - \hat{\delta}_p \right]^2 \quad . \quad (8.11)$$

### 8.3.1. Residuos

Los residuos en este modelo adoptan la expresión

$$\begin{aligned} e_{ij(hp)} &= y_{ij(hp)} - \hat{y}_{ij(hp)} = y_{ij(hp)} - \hat{\mu} - \hat{\tau}_i - \hat{\beta}_j - \hat{\gamma}_h - \hat{\delta}_p = \\ & y_{ij(hp)} - \bar{y}_{i...} - \bar{y}_{.j..} - \bar{y}_{..h.} - \bar{y}_{...p} + 3\bar{y}_{...} \quad . \end{aligned} \quad (8.12)$$

Como en el diseño en cuadrado latino los residuos suman cero por filas, por columnas, para cada letra latina y además también deben sumar cero para cada letra griega. Por lo tanto, el número de grados de libertad de los residuos es  $(K-1)(K-3)$ . En efecto

$$K^2 - (K + 3(K-1)) = (K-1)(K-3)$$

Se verifican las mismas propiedades para los estimadores máximo-verosímiles que en los modelos anteriores. En este modelo la expresión de la varianza residual tiene la siguiente forma

$$\tilde{\sigma}^2 = \hat{S}_R^2 = \frac{\sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^K [y_{ij(hp)} - \hat{y}_{ij(hp)}]^2}{(K-1)(K-3)} = \frac{\sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^K e_{ij(hp)}^2}{(K-1)(K-3)} \quad . \quad (8.13)$$

## 8.4. Descomposición de la variabilidad

Siguiendo el mismo procedimiento que en los modelos anteriores se comprueba que la ecuación básica del análisis de la varianza es

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^K (y_{ij(hp)} - \bar{y}....)^2 &= K \sum_{i=1}^K (\bar{y}_{i...} - \bar{y}....)^2 + K \sum_{j=1}^K (\bar{y}_{.j..} - \bar{y}....)^2 + \\
&K \sum_{h=1}^K (\bar{y}_{..h.} - \bar{y}....)^2 + K \sum_{p=1}^K (\bar{y}_{...p} - \bar{y}....)^2 + \\
&\sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^K (y_{ij(hp)} - \bar{y}_{i...} - \bar{y}_{.j..} - \bar{y}_{..h.} - \bar{y}_{...p} + 3\bar{y}....)^2
\end{aligned} \tag{8.14}$$

que simbólicamente se puede escribir

$$SCT = SCF + SCC + SCL + SCG + SCR ,$$

denominando por esas siglas los términos en el orden en que figuran en la ecuación 8.14 y que reciben los siguientes nombres

- 1) *SCT suma total de cuadrados.*
- 2) *SCF suma de cuadrados debida al efecto fila.*
- 3) *SCC suma de cuadrados debida al efecto columna.*
- 4) *SCL suma de cuadrados debida a las letras latinas.*
- 5) *SCG suma de cuadrados debida a las letras griegas.*
- 6) *SCR suma de cuadrados del error.*

Basándonos en estas sumas de cuadrados se construyen los correspondientes cuadrados medios que denotamos por  $\hat{S}_T^2$ ,  $\hat{S}_F^2$ ,  $\hat{S}_C^2$ ,  $\hat{S}_L^2$ ,  $\hat{S}_G^2$ , y  $\hat{S}_R^2$  o bien por *CMT*, *CMF*, *CMC*, *CML*, *CMG* y *CMR* o *CME*.

Siguiendo el mismo razonamiento que en la subsección ?? del Capítulo 1, se demuestra que los valores esperados de los cuadrados medios correspondientes a las filas, columnas, letras latinas, letras griegas y residual, son, respectivamente:

$$E(CMF) = E(\hat{S}_F^2) = \sigma^2 + \frac{K \sum_{i=1}^K \tau_i^2}{K-1} \tag{8.15}$$

$$E(CMC) = E(\widehat{S}_C^2) = \sigma^2 + \frac{K \sum_{j=1}^K \beta_j^2}{K-1} \quad (8.16)$$

$$E(CML) = E(\widehat{S}_L^2) = \sigma^2 + \frac{K \sum_{h=1}^K \gamma_h^2}{K-1} \quad (8.17)$$

$$E(CMG) = E(\widehat{S}_G^2) = \sigma^2 + \frac{K \sum_{p=1}^K \delta_p^2}{K-1} \quad (8.18)$$

$$E(CMR) = E(\widehat{S}_R^2) = \sigma^2 \quad (8.19)$$

Como en el modelo anterior, este diseño tiene la propiedad de que todos los contrastes

$$\begin{aligned} H_{0\tau} : \tau_i = 0, \quad \forall i & & H_{0\gamma} : \gamma_h = 0, \quad \forall h \\ & ; & \\ H_{0\beta} : \beta_j = 0, \quad \forall j & & H_{0\delta} : \delta_p = 0, \quad \forall p \end{aligned} \quad (8.20)$$

son ortogonales. Y los estadísticos de contraste para verificar dichas hipótesis son, respectivamente

$$\begin{aligned} F_\tau &= \frac{\frac{SCF/\sigma^2}{K-1}}{\frac{SCR/\sigma^2}{(K-1)(K-3)}} = \frac{\widehat{S}_F^2}{\widehat{S}_R^2} & ; & & F_\gamma &= \frac{\frac{SCL/\sigma^2}{K-1}}{\frac{SCR/\sigma^2}{(K-1)(K-3)}} = \frac{\widehat{S}_L^2}{\widehat{S}_R^2} \\ F_\beta &= \frac{\frac{SCC/\sigma^2}{K-1}}{\frac{SCR/\sigma^2}{(K-1)(K-3)}} = \frac{\widehat{S}_C^2}{\widehat{S}_R^2} & ; & & F_\delta &= \frac{\frac{SCG/\sigma^2}{K-1}}{\frac{SCR/\sigma^2}{(K-1)(K-3)}} = \frac{\widehat{S}_G^2}{\widehat{S}_R^2} . \end{aligned} \quad (8.21)$$

Bajo las hipótesis nulas (8.20) cada uno de los estadísticos de contraste sigue una distribución  $F$  de Snedecor con  $K-1$  y  $(K-1)(K-3)$  grados de libertad. Por tanto, se rechazará la hipótesis nula correspondiente cuando el valor experimental del estadístico

sea mayor que el encontrado en las tablas de la distribución  $F$  con  $K - 1$  y  $(K - 1)(K - 3)$  grados de libertad al nivel de significación  $\alpha$ .

La tabla ANOVA para este diseño es

**Tabla 5-9.** Tabla ANOVA para el modelo de cuadrado greco-latino

Fuentes de variación	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrados medios	$F_{exp}$
E. fila	$K \sum_{i=1}^K (\bar{y}_{i...} - \bar{y}_{....})^2$	$K - 1$	$\hat{S}_F^2$	$\hat{S}_F^2 / \hat{S}_R^2$
E. col.	$K \sum_{j=1}^K (\bar{y}_{.j..} - \bar{y}_{....})^2$	$K - 1$	$\hat{S}_C^2$	$\hat{S}_C^2 / \hat{S}_R^2$
E. l. l.	$K \sum_{h=1}^K (\bar{y}_{..h.} - \bar{y}_{....})^2$	$K - 1$	$\hat{S}_L^2$	$\hat{S}_L^2 / \hat{S}_R^2$
E. l. g.	$K \sum_{p=1}^K (\bar{y}_{...p} - \bar{y}_{....})^2$	$K - 1$	$\hat{S}_G^2$	$\hat{S}_G^2 / \hat{S}_R^2$
Residual	$SCT - SCF$ $SCC - SCL - SCG$	$(K - 1)(K - 3)$	$\hat{S}_R^2$	
TOTAL	$\sum_i^K \sum_j^K (y_{ij(hp)} - \bar{y}_{....})^2$	$K^2 - 1$	$\hat{S}_T^2$	

Las expresiones abreviadas de  $SCT$ ,  $SCF$ ,  $SCC$ ,  $SCL$ ,  $SCG$  y  $SCR$ , son

$$\begin{aligned}
 SCT &= \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^K y_{ij..}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} \\
 SCF &= \frac{1}{K} \sum_{i=1}^K y_{i...}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} \\
 SCG &= \frac{1}{K} \sum_{p=1}^K y_{...p}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} \\
 SCC &= \frac{1}{K} \sum_{j=1}^K y_{.j..}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} \\
 SCL &= \frac{1}{K} \sum_{h=1}^K y_{..h.}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2}
 \end{aligned} \tag{8.22}$$

La suma de cuadrados del error se obtiene por diferencia

$$SCR = SCT - SCF - SCC - SCL - SCG \quad . \tag{8.23}$$

Y utilizando las expresiones abreviadas de  $SCT$ ,  $SCF$ ,  $SCC$ ,  $SCL$ ,  $SCG$  y  $SCR$ , dadas en (8.22), se construye la siguiente tabla ANOVA.

**Tabla 5-10.** Forma práctica de la tabla ANOVA para el modelo de cuadrado greco-latino

Fuentes de variación	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrados medios	$F_{exp}$
E. fila	$\frac{1}{K} \sum_i^K y_{i\dots}^2 - \frac{y_{\dots}^2}{K^2}$	$K - 1$	$\widehat{S}_F^2$	$\widehat{S}_F^2 / \widehat{S}_R^2$
E. col.	$\frac{1}{K} \sum_j^K y_{\dots j}^2 - \frac{y_{\dots}^2}{K^2}$	$K - 1$	$\widehat{S}_C^2$	$\widehat{S}_C^2 / \widehat{S}_R^2$
E. l. l.	$\frac{1}{K} \sum_h^K y_{\dots h}^2 - \frac{y_{\dots}^2}{K^2}$	$K - 1$	$\widehat{S}_L^2$	$\widehat{S}_L^2 / \widehat{S}_R^2$
E. l. g.	$\frac{1}{K} \sum_p^K y_{\dots p}^2 - \frac{y_{\dots}^2}{K^2}$	$K - 1$	$\widehat{S}_G^2$	$\widehat{S}_G^2 / \widehat{S}_R^2$
Residual	$SCT - SCF - SCC - SCL - SCG$	$(K - 1)(K - 3)$	$\widehat{S}_R^2$	
TOTAL	$\sum_i^K \sum_j^K y_{ij(hp)}^2 - \frac{y_{\dots}^2}{K^2}$	$K^2 - 1$	$\widehat{S}_T^2$	

### Coefficiente de determinación

A continuación se define el coeficiente de determinación como

$$R^2 = \frac{SCF + SCC + SCL + SCG}{SCT} = R_\tau^2 + R_\beta^2 + R_\gamma^2 + R_\delta^2, \quad ,$$

donde  $R_\tau^2$ ,  $R_\beta^2$ ,  $R_\gamma^2$  y  $R_\delta^2$  son los cocientes entre la variación explicada por cada uno de los efectos y la total y se denominan *coeficientes de determinación parciales*.

## 8.5. Ejemplo numérico

A fin de ilustrar el análisis de la varianza de los diseños en cuadrado greco-latino, consideremos el siguiente ejemplo:



**Ejemplo 8.2**

En la obtención de un determinado producto químico se está interesado en comparar 4 procedimientos. Se supone que en dicha obtención también puede influir la temperatura, presión y tipo de catalizador empleado, decidiéndose realizar un experimento en cuadrado greco-latino. Para ello, se consideran 4 niveles de cada uno de estos factores. La tabla adjunta muestra el cuadrado greco-latino que resulta elegido y las cantidades de producto obtenidas. En dicha tabla:

- Las filas representan el factor principal, procedimientos.
- Las columnas representan el factor temperatura.
- Las letras latinas representan el factor presión.
- Las letras griegas representan el factor tipo de catalizador.

**Tabla 5-11** Datos para el Ejemplo 5-2

Procedimientos	Temperaturas				$y_{i...}$	$y_{i...}^2$
	T1	T2	T3	T4		
P1	C $\beta$ 5	B $\alpha$ 12	A $\delta$ 13	D $\gamma$ 13	43	1849
P2	B $\gamma$ 6	C $\delta$ 10	D $\alpha$ 15	A $\beta$ 11	42	1764
P3	D $\delta$ 7	A $\gamma$ 5	B $\beta$ 5	C $\alpha$ 7	24	576
P4	A $\alpha$ 11	D $\beta$ 10	C $\gamma$ 8	B $\delta$ 9	38	1444
$y_{.j..}$	29	37	41	40	147	5633
$y_{.j..}^2$	841	1369	1681	1600	5491	
$\sum y_{ij(hp)}^2$	231	369	483	420	1503	

Por otra parte, los totales y sus cuadrados para las letras latinas y griegas se muestran en las tablas 5-12 y 5-13

Tabla 5-12.

letra latina	Observaciones				$y_{..h.}$	$y_{..h.}^2$
A	11	5	13	11	40	1600
B	6	12	5	9	32	1024
C	5	10	8	7	30	900
D	7	10	15	13	45	2025
					147	5549

Tabla 5-13.

letra griega	Observaciones				$y_{...p}$	$y_{...p}^2$
$\alpha$	11	12	15	7	45	2025
$\beta$	5	10	5	11	31	961
$\gamma$	6	5	8	13	32	1024
$\delta$	7	10	13	9	39	1521
					147	5531

Seguidamente calculamos las sumas de cuadrados

$$SCT = \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^4 y_{ij..}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} = 1503 - \frac{147^2}{4^2} = 152,4375$$

$$SCF = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^4 y_{i...}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} = \frac{5633}{4} - \frac{147^2}{4^2} = 57,6875$$

$$SCC = \frac{1}{K} \sum_{j=1}^4 y_{.j..}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} = \frac{5491}{4} - \frac{147^2}{4^2} = 22,1875$$

$$SCL = \frac{1}{K} \sum_{h=1}^4 y_{..h.}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} = \frac{5549}{4} - \frac{147^2}{4^2} = 36,6875$$

$$SCG = \frac{1}{K} \sum_{p=1}^4 y_{...p}^2 - \frac{y_{....}^2}{K^2} = \frac{5531}{4} - \frac{147^2}{4^2} = 32,1875 \quad ,$$

y la suma de cuadrados del error

$$SCR = SCT - SCF - SCC - SCL - SCG = 3,6875.$$

La tabla ANOVA para este diseño es la siguiente

**Tabla 5-14.** Análisis de la varianza para los datos del Ejemplo 5-2

Fuentes de variación	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrados medios	$F_{exp}$
E. fila	57.6875	3	19.2291	15.644
E. columna	22.1875	3	7.3958	6.017
E. letra latina	36.6875	3	12.2291	9.949
E. letra griega	32.1875	3	10.7291	8.729
Residual	3.6875	3	1.2291	
TOTAL	152.4375	15		

Si realizamos el contraste al 5% y comparamos los valores de las  $F_{exp}$  con el valor de la  $F$  teórica ( $F_{0,05;3,3} = 9,28$ ), se concluye que se aceptan las hipótesis de igualdad de efectos de columnas y de letra griega y se rechazan las hipótesis de igualdad de efecto de filas y de letra latina. Es decir, son significativos los efectos de los procedimientos y presión, pero no lo son los efectos de la temperatura y catalizador.

#### Bibliografía utilizada

- \* **García Leal, J. & Lara Porras, A.M.** (1998). *“Diseño Estadístico de Experimentos. Análisis de la Varianza.”* Grupo Editorial Universitario.
- \* **Lara Porras, A.M.** (2000). *“Diseño Estadístico de Experimentos, Análisis de la Varianza y Temas Relacionados: Tratamiento Informático mediante SPSS.”* Proyecto Sur de Ediciones.