

Diseños Factoriales

Modelo Factorial de Efectos Aleatorios

Se tienen dos casos para modelos de diseños factoriales:

- Todos los factores considerados son de **Efectos Aleatorios**: (**Modelo de Efectos Aleatorios**).
- Unos factores son de **Efectos FIJOS** y otros son de **Efectos ALEATORIOS**: (**Modelo de Efectos Mixtos**).

Diseños Factoriales

Modelo Factorial de Efectos Aleatorios

- Este modelo se utiliza cuando los niveles de los factores son seleccionados **Aleatoriamente** de una población de **niveles de cada uno** de los factores considerados en el diseño.
- En este tipo de modelos **NO** tiene ningún sentido realizar pruebas de hipótesis sobre igualdad de medias o significancia de los efectos de los factores involucrados.
- El interés se centra en determinar de si la **varianza** del respectivo factor es **significativa o no**, y en la **estimación** de las respectivas **componentes de varianza** del modelo.
- En los modelos de efectos aleatorios tiene sentido hablar de la varianza con la que **el factor aleatorio** contribuye a la variación total, es decir, **estimar** la varianza y **probar** si su contribución a la variabilidad total es significativa.

Diseños Factoriales

Diseño Factorial de dos Factores de Efectos Aleatorios

Sean **A** y **B** dos factores donde los **a**-niveles de **A** y los **b**-niveles de **B** fueron seleccionados aleatoriamente.

Entonces para este caso el **modelo estadístico** asociado a este diseño es:

$$Y_{ijk} = \mu + \tau_i + \beta_j + (\tau\beta)_{ij} + \varepsilon_{ijk},$$

$$Y_{ijk} = \mu + A_i + B_j + (AB)_{ij} + \varepsilon_{ijk},$$

con $i = 1, 2, \dots, a$, $j = 1, 2, \dots, b$, y $k = 1, 2, \dots, n$, donde:

- Y_{ijk} : Observación de la variable respuesta obtenida de nivel i -ésimo de **A**, nivel j -ésimo de **B** y en la k -ésima réplica.
- μ : media global
- τ_i : efecto del i -ésimo nivel de **A**.
- β_j : efecto del j -ésimo nivel de **B**.
- $(\tau\beta)_{ij}$: efecto de interacción entre **A** y **B**.

Diseños Factoriales

Supuestos

1. $\tau_i \underset{\text{i.i.d}}{\sim} N(0, \sigma_\tau^2)$
2. $\beta_j \underset{\text{i.i.d}}{\sim} N(0, \sigma_\beta^2)$
3. $(\tau\beta)_{ij} \underset{\text{i.i.d}}{\sim} N(0, \sigma_{\tau\beta}^2).$
4. $\varepsilon_{ij} \underset{\text{i.i.d}}{\sim} N(0, \sigma^2).$
5. Todas estas vs.as son **independientes** entre si.

Luego, la **varianza** de cualesquiera observación Y_{ijk} está dada por:

$$\text{Var}[Y_{ijk}] = \sigma_\tau^2 + \sigma_\beta^2 + \sigma_{\tau\beta}^2 + \sigma^2,$$

donde

- σ_τ^2 , σ_β^2 y $\sigma_{\tau\beta}^2$ son las contribuciones de **cada efecto** a la variación total y se llaman **componentes de varianza** y
- σ^2 -es el componente de varianza debido al **error aleatorio**.

Diseños Factoriales

Objetivo o Interés

El objetivo o interés del diseño se centra en probar las siguientes hipótesis:

Significancia de la varianza del **factor A**:

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_{\tau}^2 = 0 \\ H_a : \sigma_{\tau}^2 > 0 \end{cases}$$

Significancia de la varianza del **factor B**

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_{\beta}^2 = 0 \\ H_a : \sigma_{\beta}^2 > 0 \end{cases}$$

Significancia de la varianza de la **interacción** del factor A con el Factor B

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_{\tau\beta}^2 = 0 \\ H_a : \sigma_{\tau\beta}^2 > 0 \end{cases}$$

NOTA: Las expresiones para calcular las sumas de cuadrados no cambian, sólo varía la forma del estadístico de prueba, el cual se halla a partir de los cuadrados medios esperados hallados usando los supuestos del modelo.

Diseños Factoriales

Cuadrados Medios Esperados

- $E[MS_A] = \sigma^2 + n\sigma_{\tau\beta}^2 + bn\sigma_\tau^2$
- $E[MS_B] = \sigma^2 + n\sigma_{\tau\beta}^2 + an\sigma_\beta^2$
- $E[MS_{AB}] = \sigma^2 + n\sigma_{\tau\beta}^2$
- $E[MS_E] = \sigma^2$

Estimadores de las componentes de Varianza

- $\hat{\sigma}^2 = MS_E$
- $\hat{\sigma}_\tau^2 = \frac{MS_A - MS_{AB}}{bn}$
- $\hat{\sigma}_\beta^2 = \frac{MS_B - MS_{AB}}{an}$
- $\hat{\sigma}_{\tau\beta}^2 = \frac{MS_{AB} - MS_E}{n}$

Diseños Factoriales

Estadísticos de Prueba y Distribuciones para cada Prueba de Hipótesis

Hipótesis	Estadística de Prueba	Distribución
$H_0 : \sigma_{\tau\beta}^2 = 0 \text{ v.s } H_a : \sigma_{\tau\beta}^2 > 0$	$F = \frac{MS_{AB}}{MS_E}$	$F_{(a-1)(b-1), ab(n-1)}$
$H_0 : \sigma_{\tau}^2 = 0 \text{ v.s } H_a : \sigma_{\tau}^2 > 0$	$F = \frac{MS_A}{MS_{AB}}$	$F_{(a-1), (a-1)(b-1)}$
$H_0 : \sigma_{\beta}^2 = 0 \text{ v.s } H_a : \sigma_{\beta}^2 > 0$	$F = \frac{MS_B}{MS_{AB}}$	$F_{(b-1), (a-1)(b-1)}$

En los modelos de efectos aleatorios los cuadrados medios de **los efectos principales** se comparan **con el cuadrado medio de la interacción** y **no con el cuadrado medio del error**, como se hace en el modelo de efectos fijos.

En caso de **rechazar** alguna de las hipótesis sobre las varianzas, se concluye que el efecto correspondiente contribuye de manera significativa a la variación de la respuesta.

En la práctica lo deseable **NO** es determinar el mejor tratamiento sino tomar medidas para que la contribución del componente de varianza se **reduzca**.

Diseños Factoriales

Cuadrados Medios Esperados para un diseño Factorial con tres Factores Aleatorios

<i>Fuente de variación</i>	<i>Grados de libertad</i>	<i>Cuadrado medio esperado</i>
<i>A</i>	$a - 1$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + rbc\sigma_a^2$
<i>B</i>	$b - 1$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rac\sigma_b^2$
<i>C</i>	$c - 1$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rab\sigma_c^2$
<i>AB</i>	$(a - 1)(b - 1)$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2$
<i>AC</i>	$(a - 1)(c - 1)$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2$
<i>BC</i>	$(b - 1)(c - 1)$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + ra\sigma_{bc}^2$
<i>ABC</i>	$(a - 1)(b - 1)(c - 1)$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2$
<i>Error</i>	$abc(r - 1)$	σ^2

Diseños Factoriales

Caso de Estudio 7: Producción de un proceso Industrial

Dos factores **A** y **B** se estudian para determinar su efecto sobre la producción de un proceso industrial. Tres niveles de cada uno de los factores **A** y **B** son estudiados. Analice los datos suponiendo que los niveles de **A** y **B** son muestras aleatorias de una gran población de los niveles de **A** y **B** respectivamente.

A/ B	1				2				3				total
1	20	25	26	20 (91)	66	60	50	55 (231)	28	30	28	42 (128)	450
2	20	38	30	29 (117)	74	50	50	59 (233)	45	30	42	55 (172)	522
3	38	18	30	56 (142)	56	52	45	50 (203)	24	34	28	40 (126)	471
Total	350				667				426				1443

Diseños Factoriales

Un ejemplo más. Diseño de dos Factores - Efectos Aleatorios

$$\checkmark SST = \sum_{ijk} Y_{ijk}^2 - \frac{Y_{...}^2}{N} = (20^2 + 25^2 + \dots + 24^2 + 34^2 + \dots) - \frac{1443^2}{36} = 7514.75$$

$$\checkmark SSA = \frac{\sum_i Y_{i..}^2}{bn} - \frac{Y_{...}^2}{N} = \frac{450^2 + 522^2 + 471^2}{4 \times 3} - \frac{1443^2}{136} = 228.5$$

$$\checkmark SSB = \frac{\sum_j Y_{.j.}^2}{an} - \frac{Y_{...}^2}{N} = 4565.167$$

$$\checkmark SSAB = \frac{\sum_{ij} Y_{ij.}^2}{n} - \frac{Y_{...}^2}{N} - SSA - SSB = 575.333$$

$$\checkmark SSE = SST - SSA - SSB - SSAB = 2145.75$$

TABLA ANOVA

Fuente Variación	SS	gl	MS	F_o (Aleatorios)	F_o (A: Aleatorio, B:Fijo)
A	228,5	2	114,25	0,794	1,4376
B	4565,167	2	2285,5835	15,87	15,87
AB	575,333	4	143,8335	1,81	1,81
Error	2145,75	27	79,4722		
Total	7514,75	35			

Conclusión: Para un valor de la $F_{2,4,0.05} = 6,944272$ la variabilidad del factor B es significativo únicamente.

$F_{4,27,0.05} = 2,72$ la variabilidad de la interacción AB No es significativo.

Estimación de las componentes de varianza:

$$\begin{aligned}\hat{\sigma}^2 &= 79,4722 \\ \hat{\sigma}_{\tau}^2 &= \frac{114,25 - 143,8335}{3 \times 4} = -2,4653 \\ \hat{\sigma}_{\beta}^2 &= \frac{2285,5835 - 143,8335}{3 \times 4} = 178,23 \\ \hat{\sigma}_{\tau\beta}^2 &= \frac{143,8335 - 79,4722}{4} = 16,09\end{aligned}$$

Diseños Factoriales

Estimaciones de las Componentes de Varianza

- $\hat{\sigma}^2 = MS_E = 79,4722$
- $\hat{\sigma}_\tau^2 = \frac{MS_A - MS_{AB}}{bn} = \frac{114,25 - 143,8335}{3 \times 4} = -2,4653 \approx 0$
- $\hat{\sigma}_\beta^2 = \frac{MS_B - MS_{AB}}{an} = \frac{2285,5835 - 143,8335}{3 \times 4} = 178,23$
- $\hat{\sigma}_{\tau\beta}^2 = \frac{MS_{AB} - MS_E}{n} = \frac{143,8335 - 79,4722}{4} = 16,09$

La estimación de la **variación total** para una sola observación es:

$$\begin{aligned}\hat{\sigma}_Y^2 &= \widehat{\text{Var}}[Y_{ijk}] = \hat{\sigma}_\tau^2 + \hat{\sigma}_\beta^2 + \hat{\sigma}_{\tau\beta}^2 + \hat{\sigma}^2 \\ &= 0 + 178,23 + 16,09 + 79,4722 \\ &= 273,7922\end{aligned}$$

Diseños Factoriales

Interpretación de los componentes de varianza

- El componente de varianza del factor A , $-2,4653 \approx 0$, es la variabilidad asociada con el factor A y contribuye en un 0% ($0 \times 100/273,7922$) a la variación total.
- El componente de varianza del factor B , $178,23$, es la variabilidad asociada con el factor B y contribuye en un $65,1\%$ ($178,23 \times 100/273,7922$) a la variación total.
- El componente de varianza de la interacción de los factores A y B , $16,09$, es la variabilidad asociada con la interacción de los factores considerados y contribuye en un $5,9\%$ ($16,09 \times 100/273,7922$) a la variación total.
- El componente de varianza del error, $79,4722$, representa la variación en la preparación de las muestras o unidades experimentales y contribuye en un $29,03\%$ ($79,4722 \times 100/273,7922$) a la variación total.

Nota: El investigador, basado en su experiencia, debe ser capaz de decidir si alguna de las fuentes de variabilidad anteriores **excede** un nivel aceptable y corregir, si es necesario, cualquier ineficiencia en los factores o en los tratamientos o condiciones de operación del sistema.

Diseños Factoriales

Modelo Factorial de Efectos Mixtos

Los modelos de efectos Mixtos (o Modelos de efectos aleatorios y fijos) son modelos en los cuales se tienen **factores aleatorios y factores fijos**.

Por ejemplo, si el factor **A** es **aleatorio** y el factor **B** es fijo, entonces el modelo de **Efectos Mixtos** es:

$$Y_{ijk} = \mu + \tau_i + \beta_j + (\tau\beta)_{ij} + \varepsilon_{ijk},$$

$$Y_{ijk} = \mu + A_i + B_j + (AB)_{ij} + \varepsilon_{ijk},$$

con $i = 1, 2, \dots, a$, $j = 1, 2, \dots, b$, y $k = 1, 2, \dots, n$ donde:
 Y_{ijk} : Observación de la variable respuesta obtenida de nivel i -ésimo de **A**, nivel j -ésimo de **B** y en la k -ésima réplica.

Diseños Factoriales

Supuestos

- $\tau_i \underset{i.i.d}{\sim} N(\mathbf{0}, \sigma_\tau^2).$
- $(\tau\beta)_{ij} \underset{i.i.d}{\sim} N\left(\mathbf{0}, \frac{b-1}{b}\sigma_{\tau\beta}^2\right)$, para $i = 1, 2, \dots, a.$
- $\varepsilon_{ij} \underset{i.i.d}{\sim} N(\mathbf{0}, \sigma^2).$

- Todas estas vs.as son **independientes** entre si.

Luego, la **varianza** de cualesquiera observación Y_{ijk} está dada por:

$$\text{Var}[Y_{ijk}] = \sigma_\tau^2 + \frac{b-1}{b}\sigma_{\tau\beta}^2 + \sigma^2$$

Donde σ_τ^2 y $\sigma_{\tau\beta}^2$ son las contribuciones de cada **componente de varianza** y σ^2 -es el componente de varianza debido al error aleatorio.

Diseños Factoriales

Cuadrados Medios Esperados

Modelo 1: Un Factor de **Efectos Fijos** y Dos factores con **Efectos Aleatorios**, y

Modelo 2: Dos factores con **Efectos Fijos** y un Factor de **Efectos Aleatorios**.

<i>Cuadrado medio esperado</i>		
<i>Fuente de variación</i>	<i>A fijo, B y C aleatorios</i>	<i>A y B fijos, C aleatorio</i>
<i>A</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + rbc\theta_a^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + rbc\theta_a^2$
<i>B</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rac\theta_b^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rac\theta_b^2$
<i>C</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rab\sigma_c^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2 + ra\sigma_{bc}^2 + rab\sigma_c^2$
<i>AB</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\sigma_{ab}^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rc\theta_{ab}^2$
<i>AC</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + rb\sigma_{ac}^2$
<i>BC</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + ra\sigma_{bc}^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2 + ra\sigma_{bc}^2$
<i>ABC</i>	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2$	$\sigma^2 + r\sigma_{abc}^2$
<i>Error</i>	σ^2	σ^2

Diseños Factoriales

Modelo 1: Un Factor de Efectos Fijos y Dos factores con Efectos Aleatorios

Prueba de la interacción Triple:

$$H_0 : \sigma_{abc}^2 = 0 \text{ vs. } H_a : \sigma_{abc}^2 > 0$$

$$\text{Estadístico de Prueba } F = \frac{MS_{ABC}}{MSE} \sim F_{(a-1)(b-1)(c-1), abc(r-1)}$$

Pruebas para las interacciones dobles:

$$H_0 : \sigma_{ab}^2 = 0 \text{ vs. } H_a : \sigma_{ab}^2 > 0$$

$$H_0 : \sigma_{ac}^2 = 0 \text{ vs. } H_a : \sigma_{ac}^2 > 0$$

$$\text{EP: } F = \frac{MS_{AB}}{MS_{ABC}} \sim F_{(a-1)(b-1), (a-1)(b-1)(c-1)}$$

$$\text{EP: } F = \frac{MS_{AC}}{MS_{ABC}} \sim F_{(a-1)(c-1), (a-1)(b-1)(c-1)}$$

$$H_0 : \sigma_{bc}^2 = 0 \text{ vs. } H_a : \sigma_{bc}^2 > 0$$

$$\text{EP: } F = \frac{MS_{BC}}{MS_{ABC}} \sim F_{(a-1)(b-1), (a-1)(b-1)(c-1)}$$

Diseños Factoriales

Tarea 4.

NOTA: Observe que a ningún efecto Principal se le puede hacer una PH de manera directa. Ya que bajo H_0 los cuadrados medios esperados no coinciden con ningún Cuadrado Medio Esperado dado antes.

Se puede hacer la PH aproximada a partir del procedimiento de **Satterthwaite** (**Tarea 4:** Leer como se usa dicho procedimiento y aplicarlo para hallar el Estadístico de Prueba para la significancia de cada uno de los factores A, B y C:

1. Plantee las respectivas Hipótesis, el Estadístico de Prueba y su distribución aproximada para la determinación de la significancia de cada uno de los Factores, Modelo 1 diapositiva **330**.
2. Hacer algo similar para el modelo 2: Presentar la respectiva formulación de la prueba de hipótesis para la Interacción Triple, las interacciones Dobles y la significancia de los factores A, B, C.