Introducción a la estadística Bases indispensables y uso de

Olivier Devineau olivier.devineau@fcdarwin.org.ec

Fundación Charles Darwin

Taller interno, 27-30 abril 2010

Análisis de varianza

Comparar $\geqslant 2$ muestras

Control biológico de las plagas del maíz

Ejemplo: 5 tratamientos

- Nematodos del suelo
- Avispas parásitas
- Nematodos y avispas
- Bacterias
- Control

Anova simp

Otros diseño

Control biológico (2)

- Muestra aleatoria por cada tratamiento
- Medida del peso de las mazorcas
 - \Rightarrow Media: μ_i , desviación estándar: σ_i
- ¿Cuál tratamiento produce más choclo?
- ¿Como comparar las medias entre tratamientos?

; Tests t repetidos?

- **1** $H_0: \mu_1 = \mu_2$
- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- **3** $H_0: \mu_1 = \mu_4$
- **4** $H_0: \mu_1 = \mu_5$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- $H_0: \mu_2 = \mu_5$
- **8** $H_0: \mu_3 = \mu_4$
- **9** $H_0: \mu_3 = \mu_6$
- $\bullet H_0: \mu_4 = \mu_5$

 Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I

- **1** $H_0: \mu_1 = \mu_2$
- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- **3** $H_0: \mu_1 = \mu_4$
- **4** $H_0: \mu_1 = \mu_5$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- $\mathbf{7} H_0: \mu_2 = \mu_5$
- **8** $H_0: \mu_3 = \mu_4$
- **9** $H_0: \mu_3 = \mu_6$
- $\bullet H_0: \mu_4 = \mu_5$

- Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I
- Con 1 hipótesis: $\alpha = 0.05$

- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- 3 $H_0: \mu_1 = \mu_4$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- $H_0: \mu_2 = \mu_5$
- **8** $H_0: \mu_3 = \mu_4$

- $\mathbf{0} H_0: \mu_4 = \mu_5$

- Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I
- Con 1 hipótesis: $\alpha = 0.05$
- ¿Valor de α con 2 hipótesis?

Otros diseños

- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- 3 $H_0: \mu_1 = \mu_4$
- **5** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- $H_0: \mu_2 = \mu_5$
- 8 $H_0: \mu_3 = \mu_4$
- **9** $H_0: \mu_3 = \mu_6$
- $\mathbf{0} H_0: \mu_4 = \mu_5$

- Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I
- Con 1 hipótesis: $\alpha = 0.05$
- ¿Valor de α con 2 hipótesis?
- ¿0.025, 0.05, 0.0725, 0.0975, 0.10?

- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- **4** $H_0: \mu_1 = \mu_5$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- ==0 · p··2 p··
- $\mathbf{7} \ H_0: \mu_2 = \mu_5$
- **8** $H_0: \mu_3 = \mu_4$
- **9** $H_0: \mu_3 = \mu_6$
- $\mathbf{0} H_0: \mu_4 = \mu_5$

- Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I
- Con 1 hipótesis: $\alpha = 0.05$
- ¿Valor de α con 2 hipótesis?
- ¿0.025, 0.05, 0.0725, 0.0975, 0.10?
- $1 Pr(no\ error\ de\ tipo\ I)$

- **2** $H_0: \mu_1 = \mu_3$
- **4** $H_0: \mu_1 = \mu_5$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_3$
- **6** $H_0: \mu_2 = \mu_4$
- $\mathbf{7} \ H_0: \mu_2 = \mu_5$
- **8** $H_0: \mu_3 = \mu_4$
- **9** $H_0: \mu_3 = \mu_6$
- $\mathbf{0} H_0: \mu_4 = \mu_5$

- Cada hipótesis: riesgo de error de tipo I
- Con 1 hipótesis: $\alpha = 0.05$
- ¿Valor de α con 2 hipótesis?
- ¿0.025, 0.05, 0.0725, 0.0975, 0.10?
- $1 Pr(no\ error\ de\ tipo\ I)$
- $\bullet \ 1 0.95 \cdot 0.95 = 0.0975$

Introducción a la estadística

Introducción

 $\begin{array}{c} \mathsf{Comparar} \geqslant 2 \\ \mathsf{muestras} \end{array}$

 ξ Tests t multiples?

Delinicion

Anova simpl

Otros disenos

¿Tests t repetidos?

¡Amplifica el riesgo de error de tipo I!

número de muestras i	número de hipótesis j	Riesgo total $1 - 0.95^j$
2	1	0.05
3	3	0.14
4	6	0.26
5	10	0.40
6	15	0.54
10	45	0.90

Definició

Anova simpl

Otros diseño

El problema con tests t multiples

- Riesgo de error de tipo I más grande
- Solo considera variación para 2 muestras al mismo tiempo ⇒ precisión baja
- No es posible considerar estructuras complicadas (e.g. 2 factores experimentales)
 - ⇒ El análisis de varianza se encarga de estos problemas

Concepto

- Variables explicativas categóricas = factores
- ≥ 2 niveles / grupos / tratamientos
- Dividir entre variación no explicada y variación explicada
- Ajustar modelos lineales para explicar o predecir valores de

IIICIOGUCCIOI

Concepto

Objetivos

Anova simple

Otros diseño

- Variables explicativas categóricas = factores
- ≥ 2 niveles / grupos / tratamientos
- Dividir entre variación no explicada y variación explicada por las variables explicativas
- Ajustar modelos lineales para explicar o predecir valores de la variable dependiente

Concepto

- Variables explicativas categóricas = factores
- $\geqslant 2$ niveles / grupos / tratamientos
- Dividir entre variación no explicada y variación explicada por las variables explicativas
- Ajustar modelos lineales para explicar o predecir valores de

Anova simple

Otros diseño

- Variables explicativas categóricas = factores
- ≥ 2 niveles / grupos / tratamientos
- Dividir entre variación no explicada y variación explicada por las variables explicativas
- Ajustar modelos lineales para explicar o predecir valores de la variable dependiente

Varios tipo

Anova simple

Otros diseño

Objetivos del Anova

- Examinar la contribución relativa de diferentes fuentes de variación sobre la cantidad total de variación de la variable dependiente
- Evaluar la hipótesis H_0 que las medias de los grupos / tratamientos son iguales

Otros diseño

Objetivos del Anova

- Examinar la contribución relativa de diferentes fuentes de variación sobre la cantidad total de variación de la variable dependiente
- Evaluar la hipótesis H_0 que las medias de los grupos / tratamientos son iguales

- 1 factor. 2 niveles → test t
- 1 factor, ≥ 3 niveles \rightarrow anova simple (one-way anova)
- ≥ 2 factores \rightarrow anova de 2 or 3 factores (two/three-way
- Replicación por cada nivel → diseño factorial ⇒ permite

Otros diseño

- 1 factor, 2 niveles → test t
- 1 factor, ≥ 3 niveles \rightarrow anova simple (one-way anova)
- ≥ 2 factores → anova de 2 or 3 factores (two/three-way anova)
- Replicación por cada nivel → diseño factorial ⇒ permite estudiar las interacciones entre variables

Otros diseños

- 1 factor, 2 niveles → test t
- 1 factor, ≥ 3 niveles \rightarrow anova simple (one-way anova)
- $\geqslant 2$ factores \rightarrow anova de 2 or 3 factores (two/three-way anova)
- Replicación por cada nivel → diseño factorial ⇒ permite estudiar las interacciones entre variables

Varios tipos

Otros diseño

- 1 factor, 2 niveles → test t
- 1 factor, ≥ 3 niveles \rightarrow anova simple (one-way anova)
- $\geqslant 2$ factores \rightarrow anova de 2 or 3 factores (two/three-way anova)
- Replicación por cada nivel → diseño factorial ⇒ permite estudiar las interacciones entre variables

Introducción

Definición

Anova simple

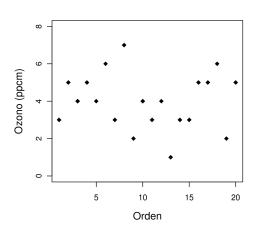
Ejemplo: ozono Principio Resumen En el jardín Tabla de anova Condiciones

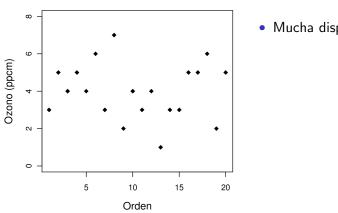
Otros diseños

Análisis de varianza ¿para comparar medias?

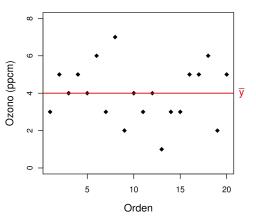
Ejemplo: Cantidad de ozono

- Variable dependiente Y: concentración de ozono
- ullet Variable explicativa: 1 factor JARDÍN, 2 niveles A y B
- 10 réplicas por jardín
- ¿La concentración de ozono es la misma?

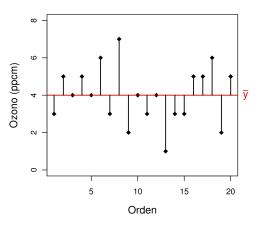




Mucha dispersión

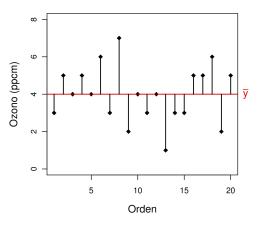


- Mucha dispersión
- Concentración media



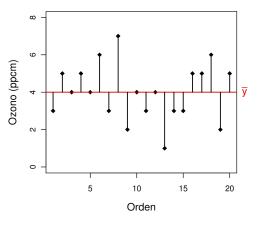
- Mucha dispersión
- Concentración media

$$y_i - \bar{y}$$



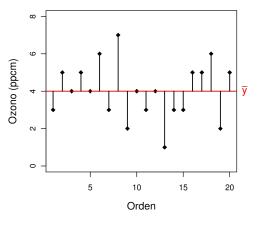
- Mucha dispersión
- Concentración media

$$(y_i - \bar{y})^2$$

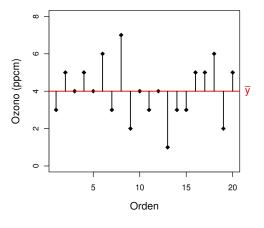


- Mucha dispersión
- Concentración media

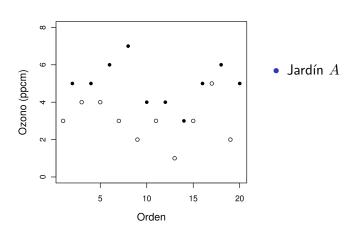
$$\sum (y_i - \bar{y})^2$$

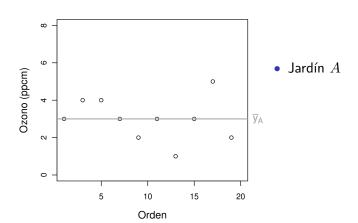


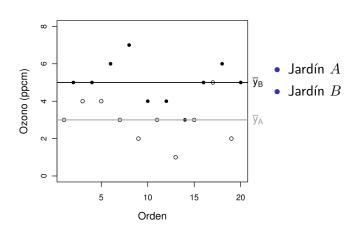
- Mucha dispersión
- Concentración media
- $SSY = \sum (y_i \bar{y})^2$
- Residuales: suma total de los cuadrados (total sum of squares SSY)

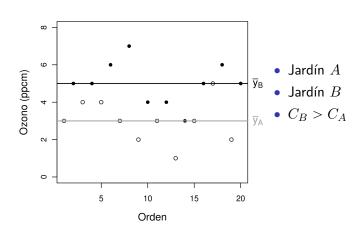


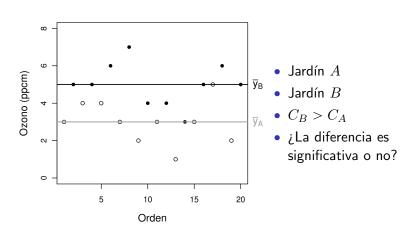
- Mucha dispersión
- Concentración media
- $SSY = \sum (y_i \bar{y})^2$
- Residuales: suma total de los cuadrados (total sum of squares SSY)
- Variación entre los tratamientos

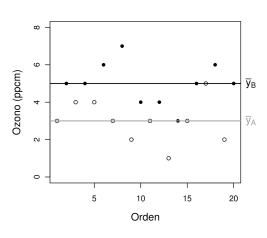




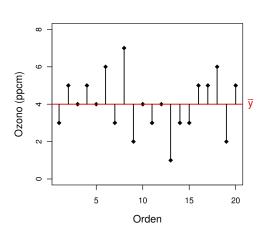




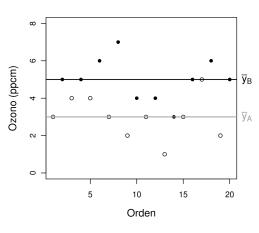




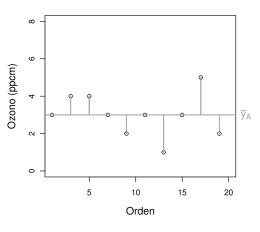
• ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_A = \bar{y}_B$?



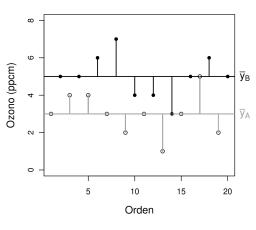
• ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_A = \bar{y}_B$?



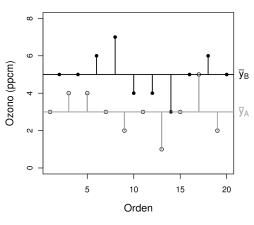
- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?



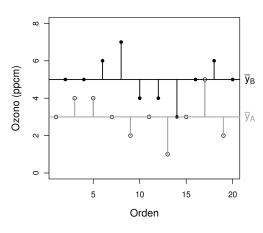
- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
 - $\sum (y_{ij}-ar{y}_j)^2$



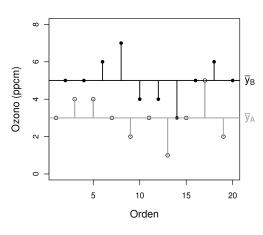
- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
- $SSE = \sum_{j=1}^{k} \sum (y_{ij} \bar{y}_j)^2$



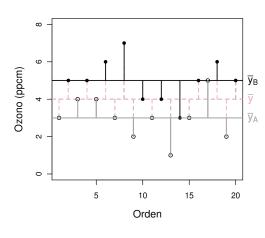
- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_A = \bar{y}_B$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
- $SSE = \sum_{j=1}^{k} \sum (y_{ij} \bar{y}_j)^2$
- Suma de cuadrados del error (Error sum of squares SSE)



- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
- $SSE = \sum_{j=1}^{k} \sum (y_{ij} \bar{y}_j)^2$
- Suma de cuadrados del error (Error sum of squares SSE)
- Variación dentro de los tratamientos



- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
- $SSE = \sum_{j=1}^{k} \sum (y_{ij} \bar{y}_j)^2$
- Suma de cuadrados del error (Error sum of squares SSE)
- Variación dentro de los tratamientos
- iSSE versus SSY ?



- ¿Qué pasa con los residuales si $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} = \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$?
- ¿Y si $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$?
- $SSE = \sum_{j=1}^{k} \sum (y_{ij} \bar{y}_j)^2$
- Suma de cuadrados del error (Error sum of squares SSE)
- Variación dentro de los tratamientos
- $ilde{SSE}$ versus SSY ?
- jSSE < SSY!

meroducción

Anova simple

Allova Sillipie

Principio

Resumen

En el jardín Tabla de anov

Otros diseño

Análisis de varianza para comparar medias

 Cuando $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} \neq \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$, SSE < SSY

Para resumir

- Cuando $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} \neq \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$, SSE < SSY
- Variación total = modelo + error

Anova simple

Principio

Resumen

Tabla de anov Condiciones

Otros diseño

- Cuando $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} \neq \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$, SSE < SSY
- Variación total = modelo + error
- SSY = SSA + SSE

Para resumir

- Cuando $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$, SSE < SSY
- Variación total = modelo + error
- SSY = SSA + SSE
- SSA: proporción de varianza explicada

Otros diseño

- Cuando $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} \neq \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$, SSE < SSY
- Variación total = modelo + error
- SSY = SSA + SSE
- SSA: proporción de varianza explicada
- Si $SSE < SSY \Rightarrow \bar{y}_A \neq \bar{y}_B$

De vuelta al jardín . . .

- SSY = 44
- ¿Cuanto es atribuible a la diferencia entre \bar{y}_A y \bar{y}_B ?
- Jardín A: $SSE_A = 12$, Jardín B: $SSE_B = 12$
- Suma de cuadrados de error $SSE = SSE_A + SSE_B = 12 + 12 = 24$
- Suma de cuadrados del tratamiento: SSA = SSY - SSE = 44 - 24 = 20

Otros diseños

Fuente	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	Razón-F
Jardín	SSA = 20.0	1	20.0	15.0
Error	SSE = 24.0	18	$s^2 = 1.33$	
Total	SSY = 44.0	19		

Tabla de Anova

Fuente	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	Razón-F
Jardín	SSA = 20.0	1	20.0	15.0
Error	SSE = 24.0	18	$s^2 = 1.33$	
Total	SSY = 44.0	19		

• $F_{teo} = 4.41$, ¿Qué se puede concluir?

Tabla de anova

Fuente	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	Razón-F
Jardín	SSA = 20.0	1	20.0	15.0
Error	SSE = 24.0	18	$s^2=1.33$	
Total	SSY = 44.0	19		

- $F_{teo} = 4.41$, ¿Qué se puede concluir?
- No se puede aceptar H_0

Fuente	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	Razón-F
Jardín	SSA = 20.0	1	20.0	15.0
Error	SSE = 24.0	18	$s^2 = 1.33$	
Total	SSY = 44.0	19		

- $F_{teo} = 4.41$, ¿Qué se puede concluir?
- No se puede aceptar H_0
- $\bar{y}_{\scriptscriptstyle A} \neq \bar{y}_{\scriptscriptstyle B}$

Fuente	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	Razón-F
Jardín	SSA = 20.0	1	20.0	15.0
Error	SSE = 24.0	18	$s^2=1.33$	
Total	SSY = 44.0	19		

- $F_{teo} = 4.41$, ¿Qué se puede concluir?
- No se puede aceptar H_0
- $\bar{y}_A \neq \bar{y}_B$
- Concentración de ozono es diferente entre los jardines A y B

Otros diseño

Condiciones del anova

¡Las mismas que por la regresión!

- Independencia
- Homogeneidad de las varianzas
- Normalidad

¡Condiciones sobre los residuales! \Rightarrow hacer los tests despues del análisis

Diseño factorial

Diseños factoriales

- $\geqslant 2$ factores
- $\bullet \geqslant 2$ niveles per factor
- Replicación para cada combinación de niveles
- Interacciones: respuesta a un factor depende del nivel de otro factor

Otros diseñ

Diseño factorial

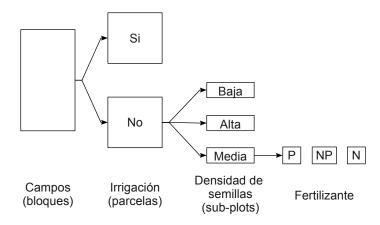
Reconocer diseños complicados para evitar seudoreplicación (Nested design and Split plots)

- Muestreo jerárquico: medidas repetidas del mismo individuo o estudios con varias escalas espaciales
- Parcelas subdivididas: diferentes tratamientos en diferentes parcelas de diferentes tamaños

la estadística

Diseño factorial

Un ejemplo de diseño "split plot"



Factores fijos (Fixed effects)

- Todos los niveles estan incluidos
- No extrapolación fuera de estos niveles
- Si se repite el estudio → mismos niveles
- Modelos con efectos fijos (fixed effects models)
- Anova tipo I
- Ejemplo: nivel de zinc (Fondo, bajo, medio alto), fertilizantes . . .

Factores aleatorios (Random effects)

- Muestra aleatoria de los niveles posibles
- Inferencia (extrapolación) sobre todos los grupos
- Si se repite el estudio → otros niveles
- Modelos de efectos aleatorios (random effect models)
- Anova tipo II
- Ejemplo: Sitios de estudio, ...