

Clase 14 - Análisis de varianza

**Diplomado Análisis de datos con R e investigación
reproducible para Biociencias.**

Dr. José Gallardo Matus & Dra. Angélica Rueda Calderón

Pontificia Universidad Católica de Valparaíso

15 October 2022

PLAN DE LA CLASE

1.- Introducción

- ▶ ¿Qué es un análisis de varianza?.
- ▶ Anova como un modelo lineal.
- ▶ Hipótesis y supuestos.
- ▶ Interpretar resultados de análisis de varianza con R.

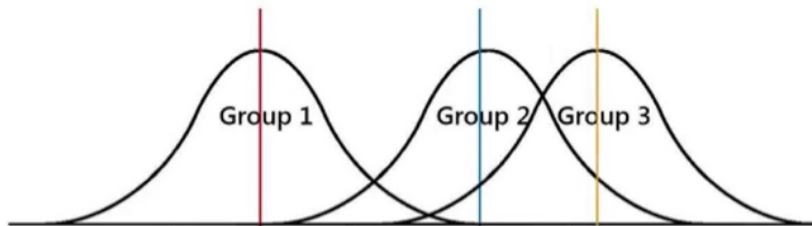
2.- Práctica con R y Rstudio cloud

- ▶ Realizar pruebas de hipótesis: Anova y posteriores.
- ▶ Realizar gráficas avanzadas con ggplot2.
- ▶ Elaborar reporte dinámico en formato html.

ANOVA

¿Qué es un análisis de varianza?

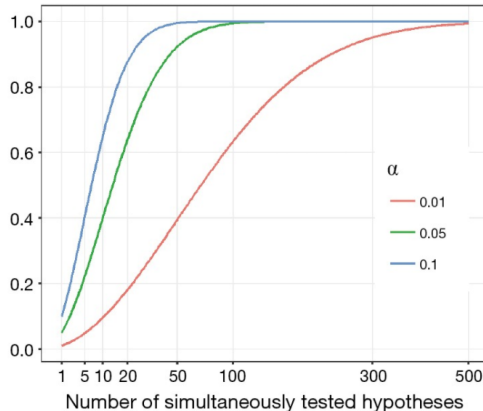
Herramienta básica para analizar el efecto de uno o más factores (cada uno con dos o más niveles) en un experimento.



PROBLEMA DE LAS COMPARACIONES MÚLTIPLES

¿Por qué preferir anova y no múltiples t-test?

Porque con una t-test normal al aumentar el número de comparaciones múltiples se incrementa la tasa de error tipo I.



ANOVA COMO UN MODELO LINEAL

¿Qué es un modelo lineal?

Modelo estadístico que define una relación matemática lineal entre variables de interés.

Modelo lineal para ANOVA de una vía

$$y \sim \mu + \alpha + \epsilon$$

Modelo lineal para ANOVA de dos vías

$$y \sim \mu + \alpha + \beta + \epsilon$$

Modelo lineal para ANOVA de dos vías con interacción

$$y \sim \mu + \alpha + \beta + \alpha*\beta + \epsilon$$

HIPÓTESIS EN UNA ANOVA

Hipótesis factor 1

$$H_0 : \alpha_{1.1} = \alpha_{1.2} = \alpha_{1.3}$$

Hipótesis factor 2

$$H_0 : \beta_{2.1} = \beta_{2.2} = \beta_{2.3}$$

Hipótesis interacción

$$H_0 : \alpha^*\beta = 0$$

Hipótesis Alternativa

H_A : No todas las medias son iguales

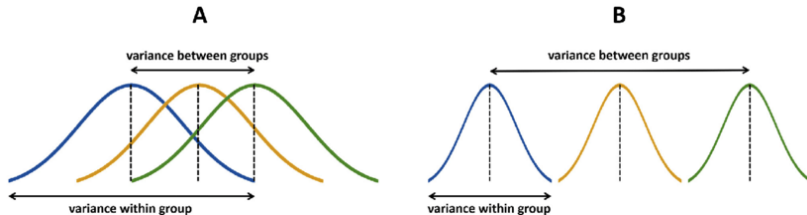
ANOVA PARA COMPARAR MEDIAS

¿Por qué se llama ANOVA si se comparan medias?

Por que el estadístico **F** es un cociente de varianzas.

$$F = \frac{\sigma_{\text{entregupos}}^2}{\sigma_{\text{dentrogrupos}}^2}$$

Mientras mayor es el estadístico **F**, más es la diferencia de medias entre grupos.



SUPUESTOS DE UNA ANOVA

- 1) Independencia de las observaciones.
- 2) Normalidad.
- 3) Homocedasticidad: homogeneidad de las varianzas.

TEST POSTERIORES (PRUEBAS A POSTERIORI)

¿Para qué sirven?

Para identificar que pares de niveles de uno o más factores son significativamente distintos entre sí.

¿Cuándo usarlos?

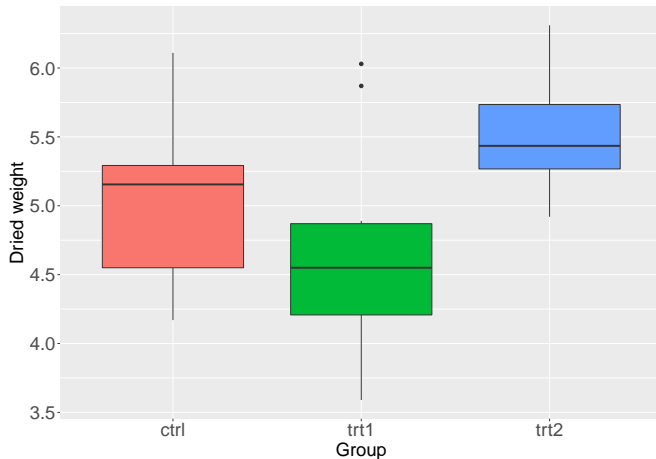
Sólo cuando se rechaza H_0 del ANOVA.

Tukey test

Es uno de los más usados, similar al *t-test*, pero corrige la tasa de error por el número de comparaciones.

ESTUDIO DE CASO: CRECIMIENTO DE PLANTAS

► PlantGrowth {datasets}



ANOVA A UNA VÍA (UN CRÍTERIO DE CLASIFICACIÓN)

```
res.aov <- lm(weight ~ group, data = my_data)
anova(res.aov)
```

```
## Analysis of Variance Table
```

```
##
```

```
## Response: weight
```

```
##           Df  Sum Sq Mean Sq F value  Pr(>F)
## group      2   3.7663   1.8832   4.8461 0.01591 *
```

```
## Residuals 27 10.4921   0.3886
```

```
## ---
```

```
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1
```

ANOVA COMO MODELO LINEAL

summary(res.aov)

Call:

```
lm(formula = weight ~ group, data = my_data)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-1.0710	-0.4180	-0.0060	0.2627	1.3690

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	5.0320	0.1971	25.527	<2e-16 ***
grouptrt1	-0.3710	0.2788	-1.331	0.1944
grouptrt2	0.4940	0.2788	1.772	0.0877 .

Signif. codes:

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.6234 on 27 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.2641, Adjusted R-squared: 0.2096

F-statistic: 4.846 on 2 and 27 DF, p-value: 0.01591

MODELO LINEAL SIN INTERCEPTO

```
res.aov <- lm(weight ~ -1 + group, data = my_data)
summary(res.aov)
```

Call:

```
lm(formula = weight ~ -1 + group, data = my_data)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-1.0710	-0.4180	-0.0060	0.2627	1.3690

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)	
groupctrl	5.0320	0.1971	25.53	<2e-16	***
grouptrt1	4.6610	0.1971	23.64	<2e-16	***
grouptrt2	5.5260	0.1971	28.03	<2e-16	***

Signif. codes:

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.6234 on 27 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.9867, Adjusted R-squared: 0.9852

F-statistic: 665.5 on 3 and 27 DF, p-value: < 2.2e-16

COMPARACIONES MÚLTIPLES

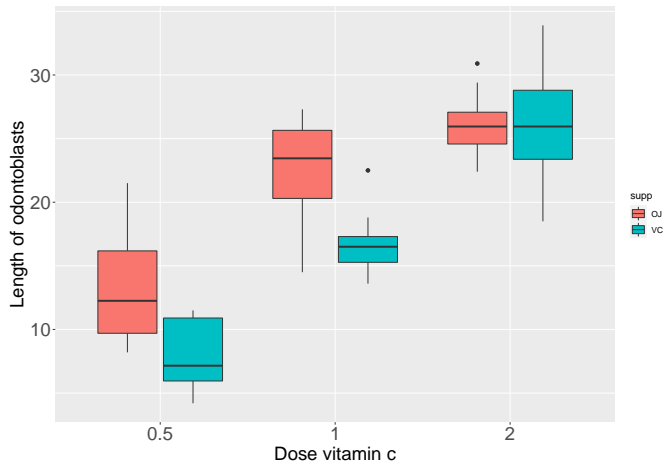
```
fit_anova <- aov(res.aov)
tk <- TukeyHSD(fit_anova)
```

Table 1: Prueba de Tukey.

Trat.	Contraste	H0	Diferencia	IC-bajo	IC-alto	p-ajustado
group	trt1-ctrl	0	-0.37	-1.06	0.32	0.39
group	trt2-ctrl	0	0.49	-0.20	1.19	0.20
group	trt2-trt1	0	0.87	0.17	1.56	0.01

ESTUDIO DE CASO: GUINEA PIGS

► ToothGrowth {datasets}



OJ: Orange juice - VC: Vitamin C

ANOVA DOS VIAS CON INTERACCIÓN

```
res.aov2 <- lm(len ~ dose * supp, data = my_data1)
anova(res.aov2)
```

Analysis of Variance Table

Response: len

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)	
dose	2	2426.43	1213.22	92.000	< 2.2e-16	***
supp	1	205.35	205.35	15.572	0.0002312	***
dose:supp	2	108.32	54.16	4.107	0.0218603	*
Residuals	54	712.11	13.19			

Signif. codes:

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

ANOVA COMO MODELO LINEAL

summary(res.aov)

Call:

```
lm(formula = len ~ dose * supp, data = my_data1)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-8.20	-2.72	-0.27	2.65	8.27

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)	
(Intercept)	13.230	1.148	11.521	3.60e-16	***
dose1	9.470	1.624	5.831	3.18e-07	***
dose2	12.830	1.624	7.900	1.43e-10	***
suppVC	-5.250	1.624	-3.233	0.00209	**
dose1:suppVC	-0.680	2.297	-0.296	0.76831	
dose2:suppVC	5.330	2.297	2.321	0.02411	*

Signif. codes:

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 3.631 on 54 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.7937, Adjusted R-squared: 0.7746

F-statistic: 41.56 on 5 and 54 DF, p-value: < 2.2e-16

- ▶ El trabajo práctico se realiza en Rstudio.cloud.

Guía 14 Anova y posteriores

RESUMEN DE LA CLASE

- ▶ **Elaborar hipótesis de anova**
- ▶ **Realizar análisis de varianza**
 - ▶ 1 factor.
 - ▶ 2 factores y con interacción.
 - ▶ pruebas *a posteriori*
- ▶ **Realizar gráficas avanzadas con ggplot2**