

# Ejemplo de un Diseño factorial

María Guzmán Martínez, [mguzman@uagro.mx](mailto:mguzman@uagro.mx)

27/11/2023

## Índice

Índice de Tablas	1
1. Ejemplo	1
1.1. Anova	6
1.2. Supuestos	8
1.3. Comparaciones múltiples	11
1.4. Interacción AB	13
Bibliografía	16

```
library("ggplot2")    # ggplot
library("ggforce")    # geom_sina

library("tidyverse")  # %>%
library("dplyr")      # mutate, select, ...
library("knitr")

library("nortest")    # Pruebas: ad.test, cum.test, pearson.test, sf.test, lillie.test

library("agricolae")  # HSD.test, #skewness
```

## 1. Ejemplo

La avispa *Trichogramma minutum* es un enemigo natural de varias plagas agrícolas. Por esta razón se desea conocer las condiciones óptimas para producir esta avispa bajo condiciones de laboratorio. Se probó el efecto combinado de temperatura y las horas luz sobre la eclosión de huevecillos. Los niveles de temperatura que se probaron fueron 20°C y 25°C; los niveles de horas luz fueron 10 horas y 14 horas. Se utilizó un diseño experimental 2<sup>2</sup> con 4 repeticiones. La unidad experimental utilizada fue un conjunto de 100 huevecillos, y la variable respuesta fue el número de huevecillos que eclosionaron.

Las preguntas planteadas del experimento son las siguientes:

- ¿Existen diferencias entre las combinaciones de temperatura y horas luz?

- ¿Bajo qué condiciones de horas luz y temperatura se produce una mayor eclosión de huevecillos?

Los tratamientos a probar son:

▪  $T_1$ : 10 hr con 20°C

▪  $T_2$ : 10 hr con 25°C

▪  $T_3$ : 14 hr con 20°C

▪  $T_4$ : 14 hr con 25°C

```
HE<-c(70,76,81,89,93,98,91,95,86,83,91,90,88,92,91,85)
```

```
H.luz<-c("H.luz10","H.luz10","H.luz10","H.luz10",
         "H.luz14","H.luz14","H.luz14","H.luz14",
         "H.luz10","H.luz10","H.luz10","H.luz10",
         "H.luz14","H.luz14","H.luz14","H.luz14")
```

```
Temperatura<-c("Tem20","Tem20","Tem20","Tem20","Tem20","Tem20","Tem20","Tem20",
               "Tem25","Tem25","Tem25","Tem25","Tem25","Tem25","Tem25","Tem25")
```

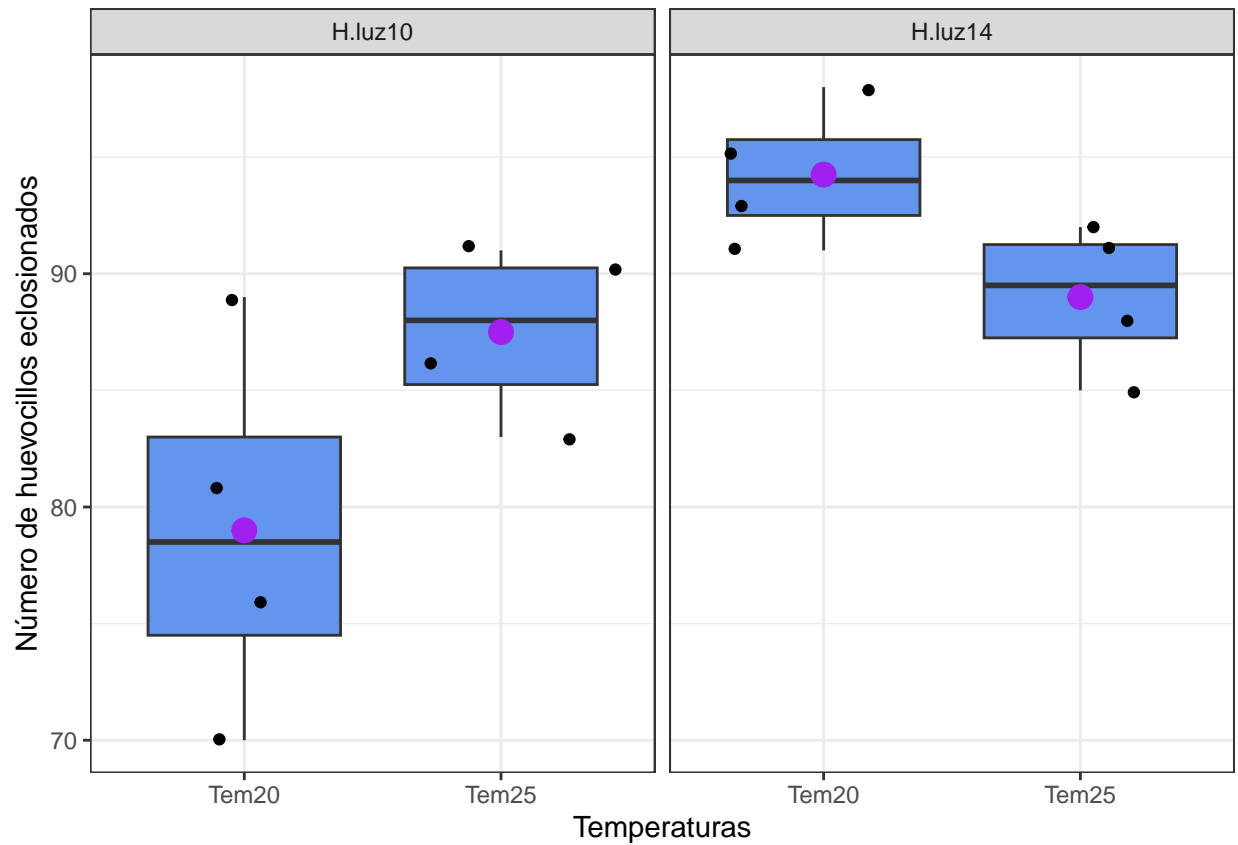
```
Interaccion<-paste(H.luz,Temperatura,sep = "_")
```

```
datos<-data.frame(H.luz,Temperatura,Interaccion,HE)
```

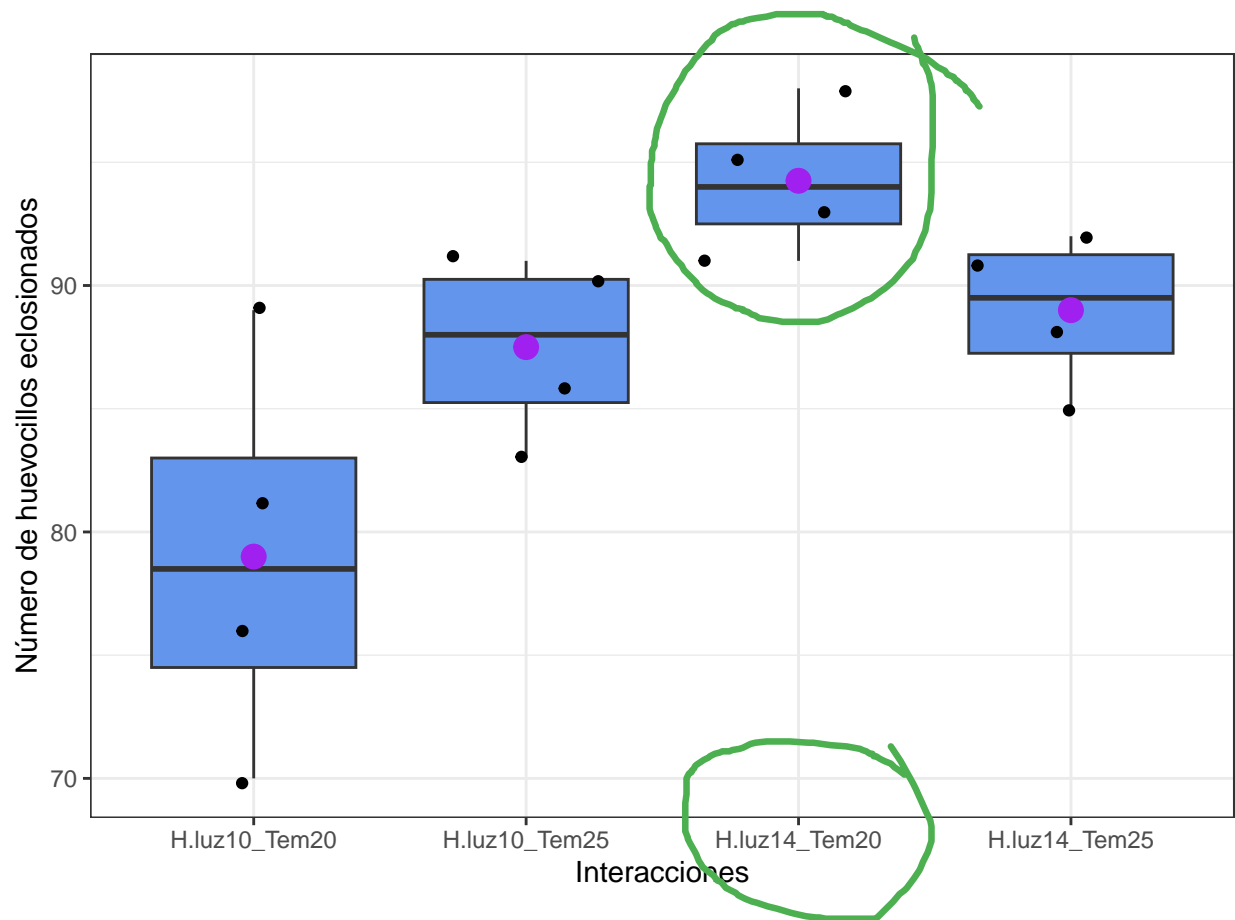
```
View(datos)
```

Gráficamente podemos observar que existen diferencias entre los tratamientos.

```
ggplot(datos, aes(x=Temperatura, y=HE)) +
  geom_boxplot(fill="cornflowerblue") + # Box-plot
  geom_sina() + # Grafica los puntos
  facet_wrap(~H.luz) +
  stat_summary(fun.y=mean, geom="point", shape=20, size=6, color="purple", fill="purple") + # Agrega el
  labs(x = "Temperaturas", y = "Número de huevecillos eclosionados") +
  theme_bw()
```



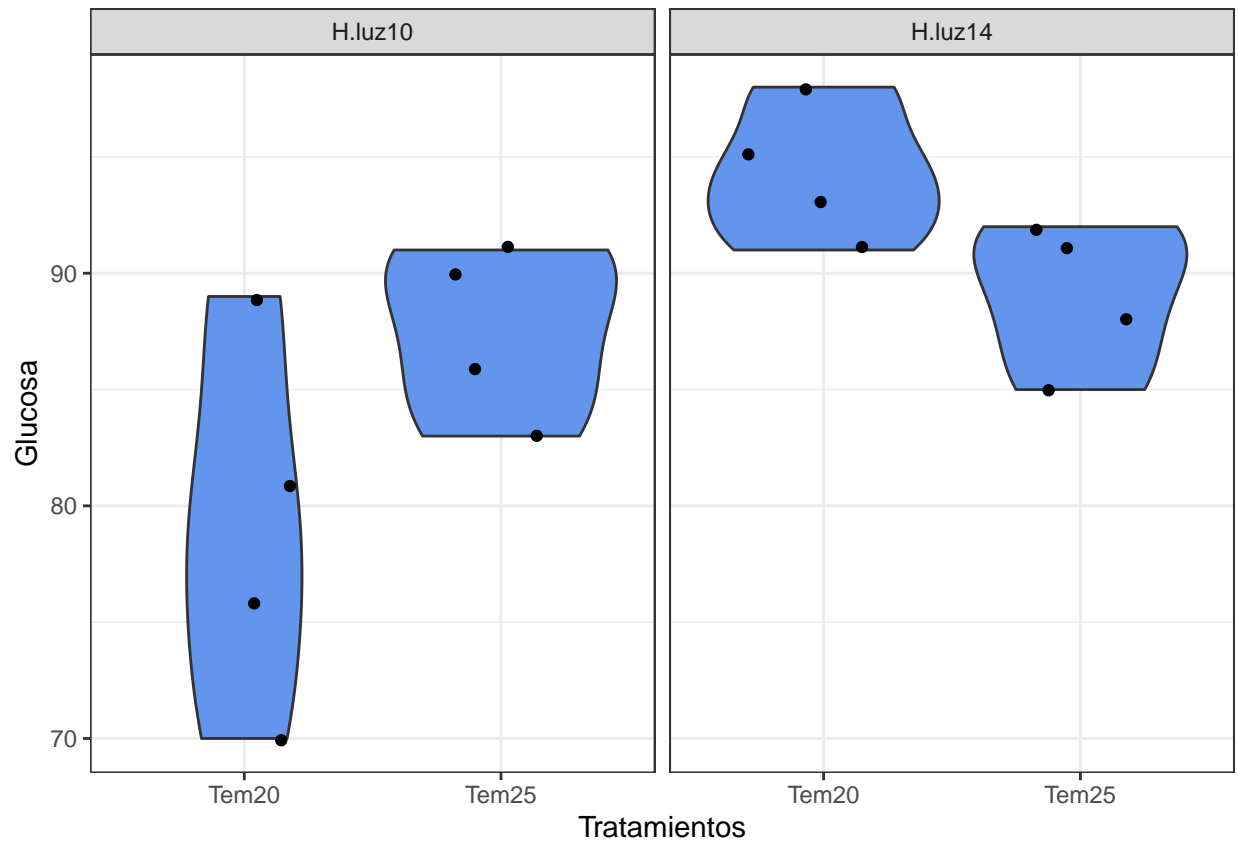
```
ggplot(datos, aes(x=Interaccion, y=HE)) +
  geom_boxplot(fill="cornflowerblue") + # Box-plot
  geom_sina()+ # Grafica los puntos
  stat_summary(fun.y=mean, geom="point", shape=20, size=6, color="purple", fill="purple") + # Agrega el
  labs(x = "Interacciones", y = "Número de huevocillos eclosionados")+
  theme_bw()
```



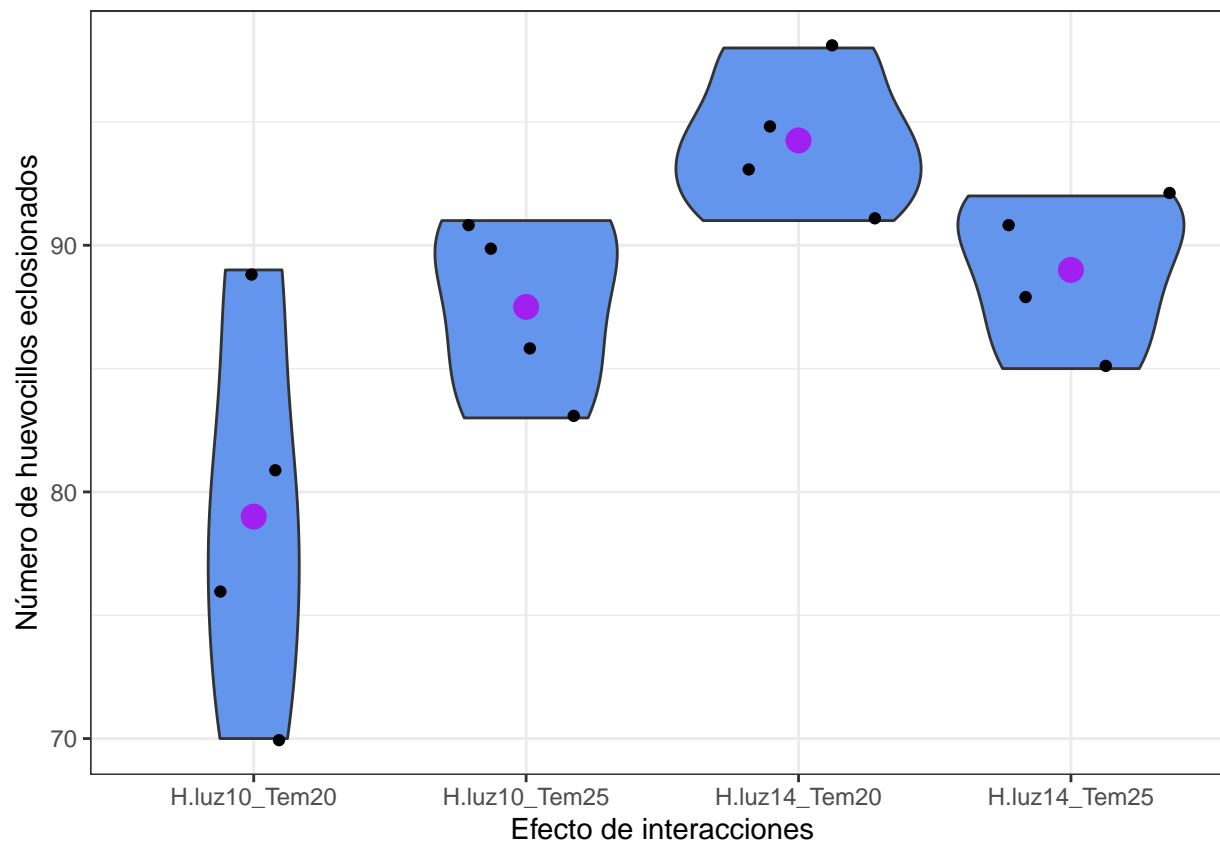
Veamos un gráfico de dispersión de los datos es el siguiente:

```
ggplot(datos, aes(x=Temperatura, y=HE)) +
  geom_violin(fill="cornflowerblue") + # Muestra la forma de la dispersión
  geom_sina() + # Coloca los puntos
  facet_wrap(~ H.luz) + # Separa por sitio

labs(x = "Tratamientos", y = "Glucosa") +
theme_bw()
```



```
ggplot(datos, aes(x=Interaccion, y=HE)) +
  geom_violin(fill="cornflowerblue") + # Blox-plot
  geom_sina()+ # Grafica los puntos
  stat_summary(fun.y=mean, geom="point", shape=20, size=6, color="purple", fill="purple") + # Agrega el
  labs(x = "Efecto de interacciones", y = "Número de huevocillos eclosionados")+
  theme_bw()
```



### 1.1. Anova

De los resultados, hay efecto de las horas luz en la eclosión de los huevos ( $p\text{-valor}=0.0053$ ), también hay efecto de la interacción de los efectos ( $p\text{-valor}=0.0164$ ), solo en la temperatura no existe efecto sobre la eclosión de los huevos.

Con un nivel de significancia del  $\alpha = 0.05$ , las hipótesis que se están probando son las siguientes:

Contraste de hipótesis del efecto principal del factor A (horas luz)

vs

$$H_0^A : \alpha_1 = \alpha_2 = 0$$

$$H_1^A : \text{algún } \alpha_i \neq 0$$

En este caso se rechaza  $H_0$ , ya que  $p\text{-valor} = 0.0053 < \alpha$ , es decir, existen diferencias entre los dos niveles de las horas luz en la eclosión de los huevecillos de *Thichogramma minutum*.

Contraste de hipótesis del efecto principal del factor B (Temperatura)

vs

$$H_0^B : \beta_1 = \beta_2 = 0$$

$$H_1^B : \text{algún } \beta_j \neq 0$$

En este caso no se rechaza  $H_0$ , ya que  $p\text{-valor} = 0.5223 > 0.05$

Contraste de hipótesis de la interacción BA

$$H_0^{AB} : (\alpha\beta)_{11} = (\alpha\beta)_{12} = (\alpha\beta)_{21} = (\alpha\beta)_{22} = 0$$

vs

$$H_1^{AB} : \text{algún } (\alpha\beta)_{ij} \neq 0$$

con  $i = 1, 2$  y  $j = 1, 2$

0.05

En este caso se rechaza  $H_0$ , ya que  $p - \text{valor} = 0.0164 < 0.5$ . Es decir, existe efecto de las interacciones en la variable respuesta, número de huevecillos eclosionados.

```
mod_aov<-aov(HE~H.luz+Temperatura+Interaccion, datos)
summary(mod_aov)
```

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
H.luz	1	280.56	280.56	11.540	0.0053 **
Temperatura	1	10.56	10.56	0.434	0.5223
Interaccion	1	189.06	189.06	7.776	0.0164 *
Residuals	12	291.75	24.31		

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Observación:

Significado	p-value
***	[0, 0.001]
**	(0.001, 0.01]
*	(0.01, 0.05]
.	(0.05, 0.1]
	(0.1, 1]

La función `anova()` muestra la tabla de la suma de cuadrados

```
res_anova<-anova(mod_aov)
res_anova
```

Analysis of Variance Table

Response: HE

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
H.luz	1	280.562	280.562	11.5398	0.005299 **
Temperatura	1	10.562	10.562	0.4344	0.522262
Interaccion	1	189.062	189.062	7.7763	0.016387 *
Residuals	12	291.750	24.312		

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

```
kable(res_anova)
```

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
H.luz	1	280.5625	280.5625	11.5398458	0.0052987
Temperatura	1	10.5625	10.5625	0.4344473	0.5222624
Interaccion	1	189.0625	189.0625	7.7763496	0.0163867
Residuals	12	291.7500	24.3125	—	—

## 1.2. Supuestos

Juego de hipótesis:

$H_0$ : Los errores tienen distribución Normalidad.

$H_A$ : Los errores no tienen distribución Normalidad.

Se rechaza  $H_0$  si  $p - \text{valor} < \alpha$

Pruebas para verificar el supuesto de normalidad en los errores,  $e_{ij}$ .

```
(prueba_shapiro<-shapiro.test(mod_aov$residuals)) # Shapiro-Wilk
```

Shapiro-Wilk normality test

```
data: mod_aov$residuals
W = 0.96719, p-value = 0.7913
```

```
(prueba_ad<-ad.test(mod_aov$residuals)) # Anderson-Darling
```

Anderson-Darling normality test

```
data: mod_aov$residuals
A = 0.28318, p-value = 0.5856
```

```
(prueba_cvm<-cvm.test(mod_aov$residuals)) # Cramer-von Mises
```

Cramer-von Mises normality test

```
data: mod_aov$residuals
W = 0.038698, p-value = 0.6837
```

```
(prueba_lillie<-lillie.test(mod_aov$residuals)) # Kolmogorov-Smirnov
```

Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test

```
data: mod_aov$residuals
D = 0.13508, p-value = 0.6067
```



```
(prueba_pearson<-pearson.test(mod_aov$residuals)) # Pearson chi-square
```

Pearson chi-square normality test

```
data: mod_aov$residuals
P = 5, p-value = 0.2873
```

```
(prueba_sf<-sf.test(mod_aov$residuals)) # Shapiro-Francia
```

Shapiro-Francia normality test

```
data: mod_aov$residuals
W = 0.95174, p-value = 0.4398
```

Resumen:

Prueba estadística	Valor del estadístico de prueba	p-valor
Shapiro-Wilk	0.967	0.791
Anderson-Darling	0.283	0.586
Cramer-von Mises	0.039	0.684
Kolmogorov-Smirnov	0.135	0.607
Pearson chi-square	5	0.287
Shapiro-Francia	0.952	0.44

De acuerdo con los resultados anteriores, se cumple el supuesto de normalidad en los errores.

Para distribuciones simétricas con tamaños de muestra pequeños, los investigadores pueden elegir alguna de las siguientes pruebas de normalidad (Yazici & Yolacan, 2007):

- Kolmogorov-Smirnov,
- Kolmogorov-Smirnov modificada
- Anderson-Darling .

La función **skewness**, mide la falta de simetría en un conjunto de datos.

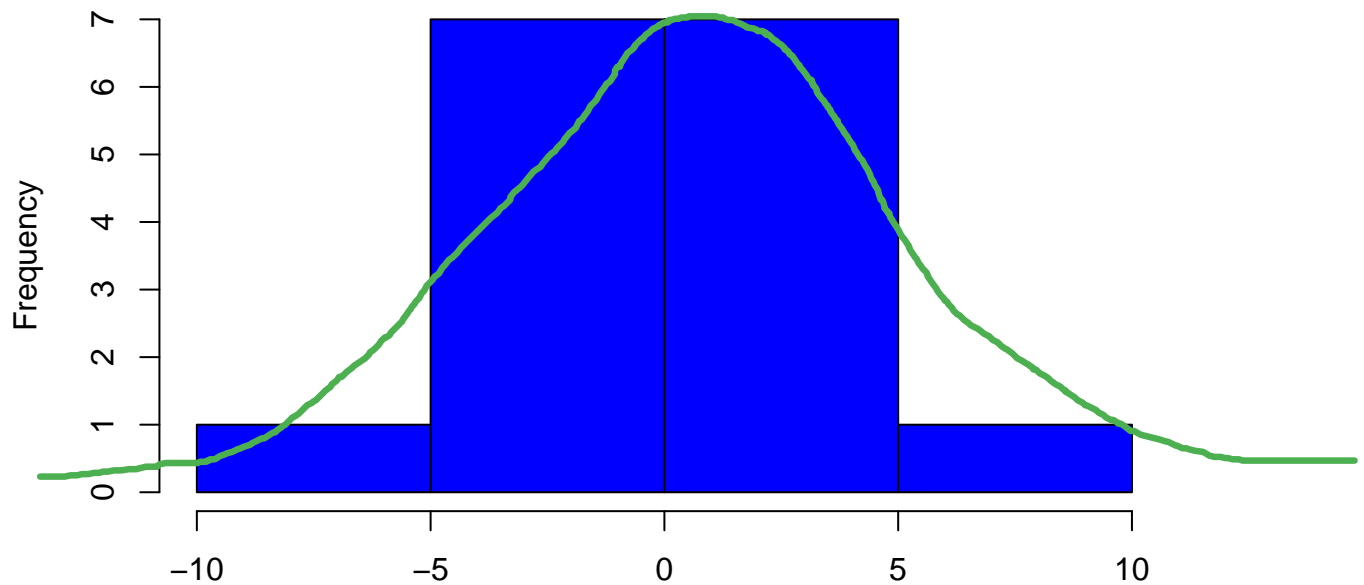
```
skewness(mod_aov$residuals) # mide la falta de simetría
```

```
[1] 0.1801979
```

Gráficamente, se puede observar que se cumple el supuesto de normalidad.

```
hist(mod_aov$residuals, main = "Histograma de los residuales", xlab = " ", col="blue")
```

## Histograma de los residuales



Juego de hipótesis:

$H_0$ : Los errores tienen varianza constante

$H_A$ : Los errores no tienen varianza constante.

```
bartlett.test(mod_aov$residuals, datos$H.luz) # Prueba CONFIABLE SI HAY NORMALIDAD
```

Bartlett test of homogeneity of variances

data: mod\_aov\$residuals and datos\$H.luz

Bartlett's K-squared = 3.0528, df = 1, p-value = 0.0806

```
bartlett.test(mod_aov$residuals, datos$Temperatura) # Prueba CONFIABLE SI HAY NORMALIDAD
```

Bartlett test of homogeneity of variances

data: mod\_aov\$residuals and datos\$Temperatura

Bartlett's K-squared = 1.9978, df = 1, p-value = 0.1575

De acuerdo con la prueba de Bartlett, se cumple el supuesto de normalidad en los errores, ya que se tiene un  $p$ -valor = 0.0806 en los niveles de las horas luz, y un  $p$ -valor = 0.1575 para los niveles de las temperaturas.

Prueba de aleatoriedad:

$H_0$ : Los datos se produjeron de forma aleatoria.

$H_a$ : Los datos no se produjeron de forma aleatoria.

Se rechaza  $H_0$  si el  $p$  - valor  $< \alpha$

```
library(remotes)
#install_github("debinquiu/snpar")

library(snpar)

runs.test(mod_aov$residuals) # prueba de rachas
```

### 1.3. Comparaciones múltiples

#### 1.3.1. Factor A

```
comp_tukey_Fac.A <- HSD.test(mod_aov, "H.luz", group=TRUE)
comp_tukey_Fac.A
```

```
$statistics
  MSerror Df    Mean      CV    MSD
24.3125 12 87.4375 5.639195 5.371613
```

```
$parameters
  test name.t ntr StudentizedRange alpha
Tukey  H.luz   2          3.081307  0.05
```

```
$means
      HE      std r      se Min Max  Q25  Q50  Q75
H.luz10 83.250 7.363035 8 1.743291 70 91 79.75 84.5 89.25
H.luz14 91.625 3.997767 8 1.743291 85 98 90.25 91.5 93.50
```

```
$comparison
NULL
```

```
$groups
      HE groups
H.luz14 91.625      a
H.luz10 83.250      b
```

```
attr(,"class")
[1] "group"
```

```
knitr::kable(comp_tukey_Fac.A$means,
  digits = 3,
  caption = "Estadísticas")
```

Cuadro 4: Estadísticas

	HE	std	r	se	Min	Max	Q25	Q50	Q75
H.luz10	83.250	7.363	8	1.743	70	91	79.75	84.5	89.25
H.luz14	91.625	3.998	8	1.743	85	98	90.25	91.5	93.50

```
kable(comp_tukey_Fac.A$groups,
      digits = 3,
      caption = "Comparaciones múltiples")
```

Cuadro 5: Comparaciones múltiples

	HE	groups
H.luz14	91.625	a
H.luz10	83.250	b

```
#--- Código para ordenar la aparición de los niveles en el gráfico
orden_trat<-c("H.luz14","H.luz10")
```

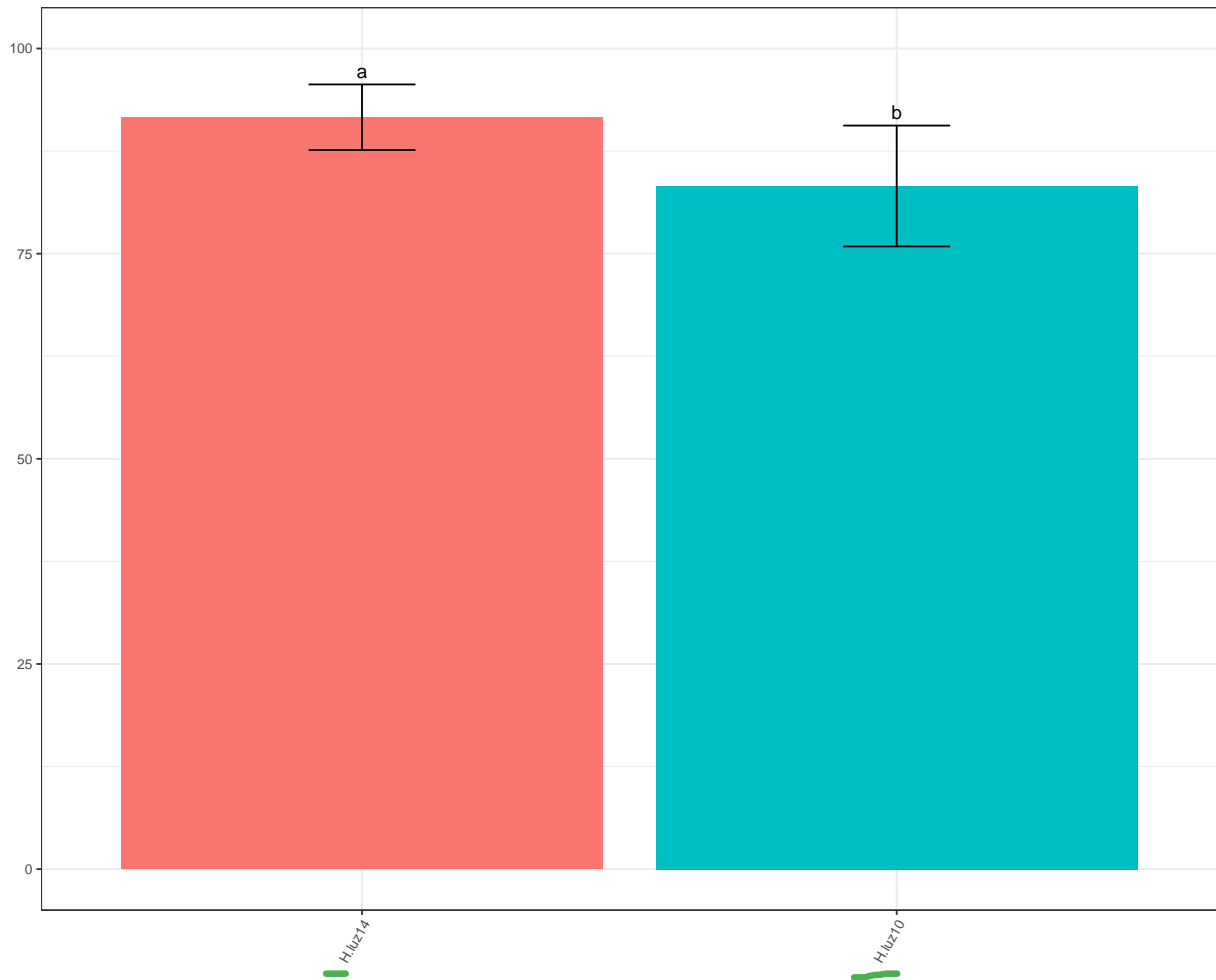
```
res_compa.dosis<-data.frame( Trat=rownames(comp_tukey_Fac.A$groups),
                             Promedio=comp_tukey_Fac.A$groups$HE,
                             Grupo=comp_tukey_Fac.A$groups$groups,
                             E.Estandar=sort(comp_tukey_Fac.A$means$std)
                             )

res_compa.dosis<-res_compa.dosis%>%
  mutate(Trat=factor(Trat,levels =orden_trat))

res_compa.dosis
```

```
Trat Promedio Grupo E.Estandar
1 H.luz14  91.625    a  3.997767
2 H.luz10  83.250    b  7.363035
```

```
ggplot(res_compa.dosis, aes(x = Trat, y = Promedio)) +
  geom_bar(stat = "identity", aes(fill = Trat), show.legend = FALSE) +
  geom_errorbar(aes(ymin = Promedio - E.Estandar, ymax = Promedio + E.Estandar), width = 0.2) +
  labs(x = " ", y = " ") +
  geom_text(aes(label = Grupo, y = Promedio + E.Estandar), vjust = -0.5) +
  ylim(0,100)+
  theme_gray()+
  theme_bw()+
  theme(text = element_text(size = 10),
        axis.text.x = element_text(angle =60,h=1))
```



#### 1.4. Interacción AB

```
comp_tukey_Fac.AB <- HSD.test(mod_aov, "Interaccion", group=TRUE)
comp_tukey_Fac.AB
```

```
$statistics
  MSerror Df    Mean    CV    MSD
24.3125 12 87.4375 5.639195 10.35132

$parameters
  test    name.t ntr StudentizedRange alpha
Tukey Interaccion  4      4.19866  0.05
```

```
$means
      HE      std r      se Min Max   Q25   Q50   Q75
H.luz10_Tem20 79.00 8.041559 4 2.465385  70  89 74.50 78.5 83.00
H.luz10_Tem25 87.50 3.696846 4 2.465385  83  91 85.25 88.0 90.25
H.luz14_Tem20 94.25 2.986079 4 2.465385  91  98 92.50 94.0 95.75
H.luz14_Tem25 89.00 3.162278 4 2.465385  85  92 87.25 89.5 91.25
```

```
$comparison
```

```
NULL
```

```
$groups
```

```
HE groups
```

```
H.luz14_Tem20 94.25
```

```
a
```

```
H.luz14_Tem25 89.00
```

```
ab
```

```
H.luz10_Tem25 87.50
```

```
ab
```

```
H.luz10_Tem20 79.00
```

```
b
```

```
attr(,"class")
```

```
[1] "group"
```

```
kable(comp_tukey_Fac.AB$means, digits = 3, caption = "Estadísticas")
```

Cuadro 6: Estadísticas

	HE	std	r	se	Min	Max	Q25	Q50	Q75
H.luz10_Tem20	79.00	8.042	4	2.465	70	89	74.50	78.5	83.00
H.luz10_Tem25	87.50	3.697	4	2.465	83	91	85.25	88.0	90.25
H.luz14_Tem20	94.25	2.986	4	2.465	91	98	92.50	94.0	95.75
H.luz14_Tem25	89.00	3.162	4	2.465	85	92	87.25	89.5	91.25

```
#--- Código para ordenar la aparición de los niveles en el gráfico
```

```
orden_trat<-c("H.luz14_Tem20","H.luz14_Tem25","H.luz10_Tem25","H.luz10_Tem20")
```

```
res_compa.dosis<-data.frame( Trat=rownames(comp_tukey_Fac.AB$groups),  
                             Promedio=comp_tukey_Fac.AB$groups$HE,  
                             Grupo=comp_tukey_Fac.AB$groups$groups,  
                             E.Estandar=sort(comp_tukey_Fac.AB$means$std)  
                             )
```

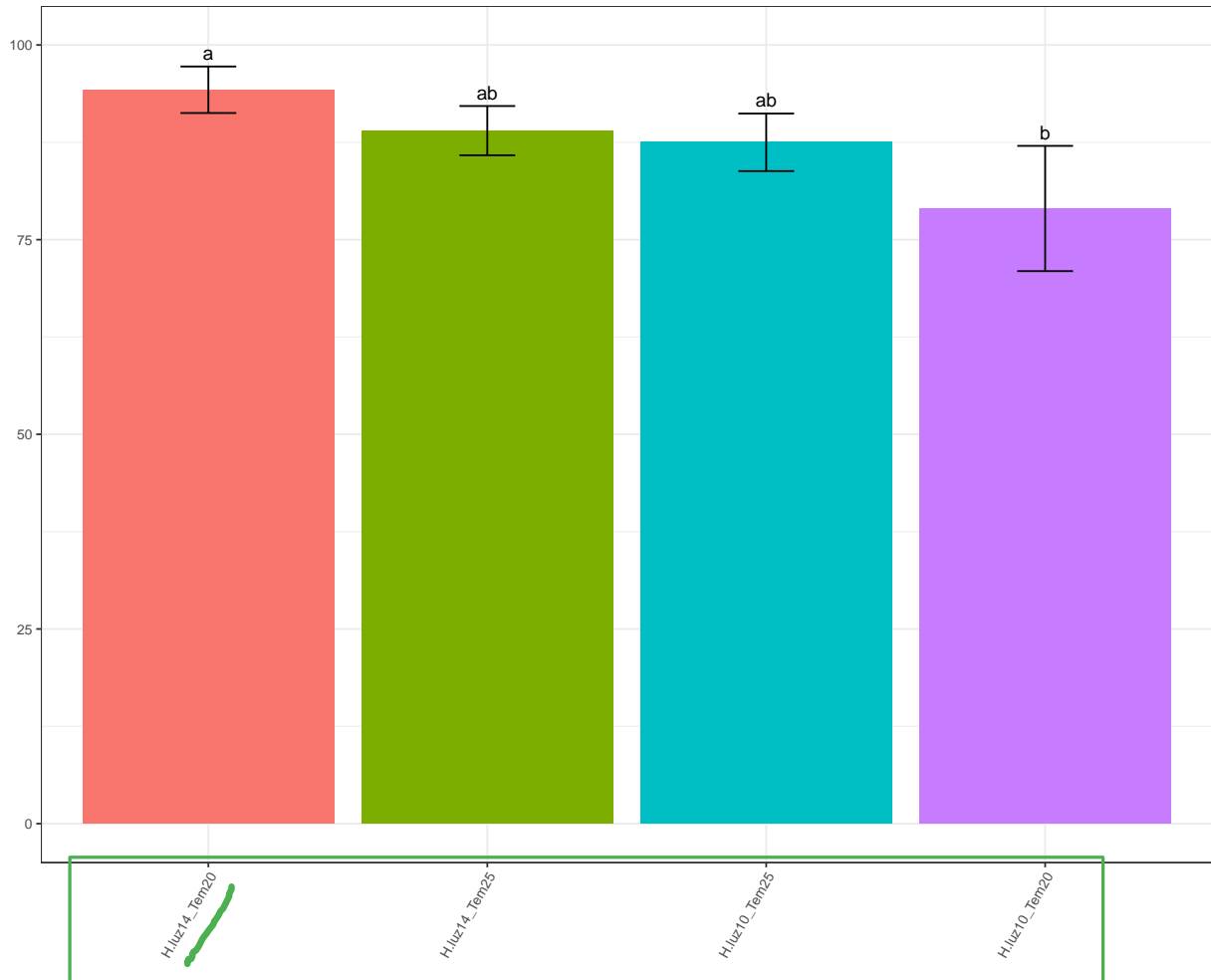
```
res_compa.dosis<-res_compa.dosis%>%  
  mutate(Trat=factor(Trat,levels =orden_trat))
```

```
res_compa.dosis
```

	Trat	Promedio	Grupo	E.Estandar
1	H.luz14_Tem20	94.25	a	2.986079
2	H.luz14_Tem25	89.00	ab	3.162278
3	H.luz10_Tem25	87.50	ab	3.696846
4	H.luz10_Tem20	79.00	b	8.041559

```
ggplot(res_compa.dosis, aes(x = Trat, y = Promedio)) +  
  geom_bar(stat = "identity", aes(fill = Trat), show.legend = FALSE) +  
  geom_errorbar(aes(ymin = Promedio - E.Estandar, ymax = Promedio + E.Estandar), width = 0.2) +  
  labs(x = " ", y = "") +  
  geom_text(aes(label = Grupo, y = Promedio + E.Estandar), vjust = -0.5) +  
  ylim(0,100)+
```

```
theme_gray()+
theme_bw()+
theme(text = element_text(size = 10),
      axis.text.x = element_text(angle =60,h=1))
```



```
kable(comp_tukey_Fac.AB$groups, digits = 3,caption = "Comparaciones múltiples")
```

Cuadro 7: Comparaciones múltiples

	HE	groups
H.luz14_Tem20	94.25	a
H.luz14_Tem25	89.00	ab
H.luz10_Tem25	87.50	ab
H.luz10_Tem20	79.00	b

Por lo tanto, las mejores combinaciones de horas luz y temperatura para una buena eclosión de huevecillos de *Trichogramma minutum* son 14 horas luz y 20°C, 14 horas luz y 25°C y 10 horas luz y 25°C.

## Bibliografia

Yazici, B., & Yolacan, S. (2007). A comparison of various tests of normality. *Journal of Statistical Computation and Simulation*, 77(2), 175–183.