SÉPTIMA Y OCTAVA CLASE



- 1. Inferencia Estadística Estimación Puntual.
- 2. Estimación Interválica.
- 3. Pruebas de Hipótesis y tipos de errores.
- 4. Pruebas Chi-cuadrado
- 5. Test en R
 - ☐ Ejemplo de t-student una muestra, dos muestras y muestras parejas.
- 6. Diseño experimental ANOVA
- 7. Pruebas no Paramétricas
 - Wilcoxon
 - ☐ U de Mann-Whitney
 - K de Kruskall-Wallis
- 8. Casos aplicados de Geología de los puntos 1 al 7 en Rstudio.

REPASO5 y REPASO6 : EJERCICIO PARA AFIANZAR LO APRENDIDO





Table 4.1. Guide to the classification of some hypothesis tests with continuous response variables.

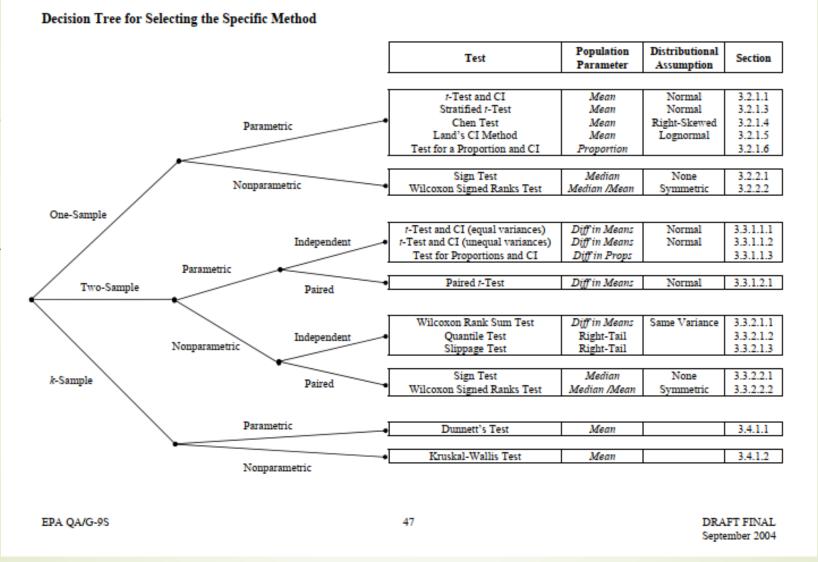
[-, not applicable]

Parametric	Nonparametric	Permutation
	Two independent data groups (chap. 5)	
Two-sample t-test	Rank-sum test (two-sample Wilcoxon; Mann-Whitney test)	Two-sample permutation test
	Matched pairs of data (chap. 6)	
Paired t-test	Signed-rank test, sign test	Paired permutation test
	Three or more independent data groups (chap. 7)	
Analysis of variance	Kruskal-Wallis test	One-way permutation test
	Three or more dependent data groups (chap. 7)	
Analysis of variance without replication	Friedman test, aligned-rank test	-
	Two-factor group comparisons (chap. 7)	
Two-factor analysis of variance	Brunner-Dette-Munk (BDM) test	Two-factor permutation test
	Correlation between two continuous variables (chap.	8)
Pearson's r (linear correlation)	Spearman's ρ or Kendall's τ (monotonic correlation)	Permutation test for Pearson's r
Mo	odel of relation between two continuous variables (chaps.	9 and 10)
Linear regression	Theil-Sen line	Bootstrap of linear regression

Referencia: Statical Methods in Water Resource 2020, USGS

ÁRBOL DE DECISIÓN PARA EL USO DE TES ESTADÍSTICOS PARAMÉTRICOS Y NO PARAMÉTRICOS





Referencia: EPA QA/G-9S



ANALISIS BIVARIADO

Análisis Bivariado

dos Variables cualitativas Cualitativa vs. Cuantitativa Cuantitativa vs Cuantitativa

dicotómicas

politómicas

Chi cuadrado

Chi cuadrado

Prueba exacta de Fisher

Leandro Huayanay Falconi



ANALISIS BIVARIADO

Análisis Bivariado

dos Variables cualitativas Cualitativa vs. Cuantitativa Cuantitativa vs Cuantitativa

Cualitativa dicotómica Cualitativa politómica

t student

Anova

Wilcoxon-Mann-Withney Kruskal Wallis

Leandro Huayanay Falconi





Análisis Bivariado

dos Variables cualitativas Cualitativa vs. Cuantitativa Cuantitativa vs Cuantitativa

Gráficos

politómicas

Grafico de dispersión Correlación de Pearson

Regresión lineal

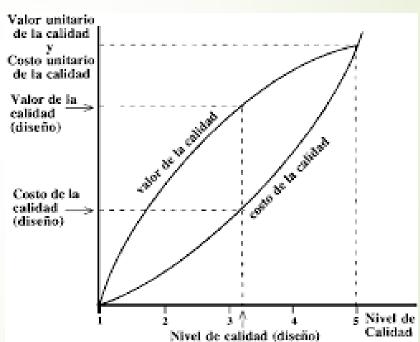
Sobrevida

Leandro Huayanay Falconi

Análisis de Datos Experimentales









No hay restricciones en la aleatorización de las unidades experimentales.

Diseño
Completamente al
azar de un factor

Modelo aditivo lineal.

Verificación de supuestos del modelo.

Análisis de Varianza.

Hay una restricción en la aleatorización de Las unidades experimentales.

Diseños de Experimentos

Diseño completamente al azar de un factor con bloques

Prueba de Tukey de comparaciones múltiples.

En estadística, la principal preocupación es el estudio de la variabilidad de la variable respuesta.

Conceptos Básicos



El término "experimento" se refiere a la creación y preparación de lotes de prueba que verifiquen la validez de las hipótesis establecidas sobre las causas de un determinado problema o defecto, objeto de estudio.



En un experimento, el "experimentador" escoge ciertos factores para su estudio, los altera deliberadamente de forma controlada y después, observa el efecto resultante.



El "diseño" comprende la forma de aplicar los tratamientos a las unidades experimentales y mediante un modelo estadístico se cuantifica la variación debido a factores controlables y no controlables.

Conceptos Básicos



Factor (o tratamiento): Es una variable de interés y los valores que asume son denominados niveles. Esta variable manipula el investigador para estudiar sus efectos, también se llama variable independiente.

Variable Respuesta: Es la variable de estudio, aquella cuyos cambios se desean estudiar, también se llama variable dependiente.

Niveles del Factor: Viene a ser cada una de categorías, valores o formas específicas del factor (o Tratamiento). Los niveles puede ser de tipo cualitativo o cuantitativo.

Unidad Experimental: Viene a ser la unidad expuesta al tratamiento.

Diseño completamente aleatorio de un factor



Este es el diseño en el cual los tratamientos se asignan al azar entre las unidades experimentales

Este diseño de es aplicable solo cuando las unidades experimentales son homogéneas.

La variable respuesta depende de la influencia de un único factor, bajo el supuesto de que el experimento ha sido completamente aleatorio



EL MODELO ADITIVO LINEAL:

$$y_{ij} = \mu + \alpha_j + \varepsilon_{ij}$$

Siendo: $j = 1, \dots, k$ $i = 1, \dots, n_i$

donde:

- * y_{ii} es la variable respuesta,
- $\star \mu$ es la media global,
- $\star \alpha_i$ es el efecto del j-ésimo tratamiento y
- $\star \epsilon_{ii}$ es el error aleatorio o residual

Supuestos del Modelo



1. El valor esperado de los residuales es: $E(\varepsilon_{ij}) = 0$.

2. La varianza de los residuales es $V(\varepsilon_{ij}) = \sigma^2$ (Homocedasticidad)

3. La residuales se ajustan a una Distribución Normal: $\epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$ (Normalidad)

4. Los errores aleatorios o residuales ε_{ij} son independientes



Los datos de las muestras se disponen de acuerdo a la siguiente tabla:

Observaciones	Muestra o Tratamiento				Gran
Observaciones	1	2	•••	k	Total
1	y ₁₁	y ₁₂	•••	y_{1k}	
2	y ₂₁	y ₂₂		y _{2k}	
	• • •	•••	• • •	•••	
n_j	y _{n₁2}	y _{n₂2}		\mathbf{y}_{n_kk}	
Total Columna	y _{*1}	y _{*2}	•••	y _{*k}	y **
Tamaño de muestra	n_1	n_2	•••	n_k	n



Cuadro de análisis de varianza (ANOVA)

Fuente de Variación	Grados de Libertad GL	Suma de Cuadrados SC	Cuadrados Medios CM	F
Entre grupos	k – 1	SCTrat = $\sum_{j=1}^{k} \frac{y_{*j}^2}{n_j} - \frac{y_{**}^2}{n}$	$CMTrat = \frac{SCTrat}{k-1}$	$F_{c} = \frac{CMTrat}{CME}$
Dentro de los grupos (error)	n – k	SCE = SCTotal –SCTrat	$CME = \frac{SCE}{n - k}$	
Total	n –1	SCTotal = $\sum_{j=1}^{k} \sum_{i=1}^{n_j} y_{ij}^2 - \frac{y_{**}^2}{n}$		

Prueba de normalidad de los residuales



1. Planteamiento de hipótesis

- H₀: Los residuales se ajustan a la distribución normal
- H₁: Los residuales no se ajustan a la distribución normal

2. Nivel de significación

• Los valores pueden estar de $0 \le \alpha \le 1$

3. Estadística de prueba

• Estadístico de la prueba Anderson-Darling

4. Valor crítico

• Determinar el p-valor

5. Regla de decisión

• H_0 se rechaza sí: p-valor $< \alpha$, caso contrario se no se rechaza H_0



Prueba de **homocedasticidad** de los residuales

1. Planteamiento de hipótesis

- H₀: Los residuales presentan homocedasticidad
- H₁: Los residuales no presentan homocedasticidad

2. Nivel de significación

• Los valores pueden estar de $0 \le \alpha \le 1$

3. Estadística de prueba

• Estadístico de la prueba de **Bartlett**

4. Valor crítico

• Determinar el p-valor

5. Regla de decisión

• H_0 se rechaza sí: p-valor $< \alpha$, caso contrario se no se rechaza H_0

Prueba de hipótesis principal de DCA



1. Planteamiento de hipótesis

 $H_0: \mu_1 = \mu_2 = ... = \mu_k$

 H_1 : Al menos un $\mu_i \neq \mu_i$

2. Nivel de significación

Los valores pueden estar de $0 \le \alpha \le 1$

3. Estadística de prueba

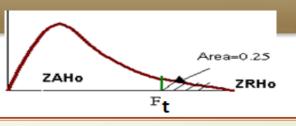
$$F_c = \frac{CMTrat}{CME}$$

4. Distribución de la estadístico de prueba

Distribución F de k-1 y n-k grados de libertad

5. Valor crítico

Región crítica a la derecha $\mathbf{F}_{(\mathbf{k-1}; \mathbf{n-k}, \mathbf{1-\alpha})}$





6. Regla de decisión

- Si p-valor $< \alpha$, entonces H_0 se rechaza, caso contrario no se rechaza
- Si F > $F_{(k-1; n-k, 1-\alpha)}$, entonces H_0 se rechaza, caso contrario no se rechaza

7. Decisión y conclusión



Comparaciones Múltiples

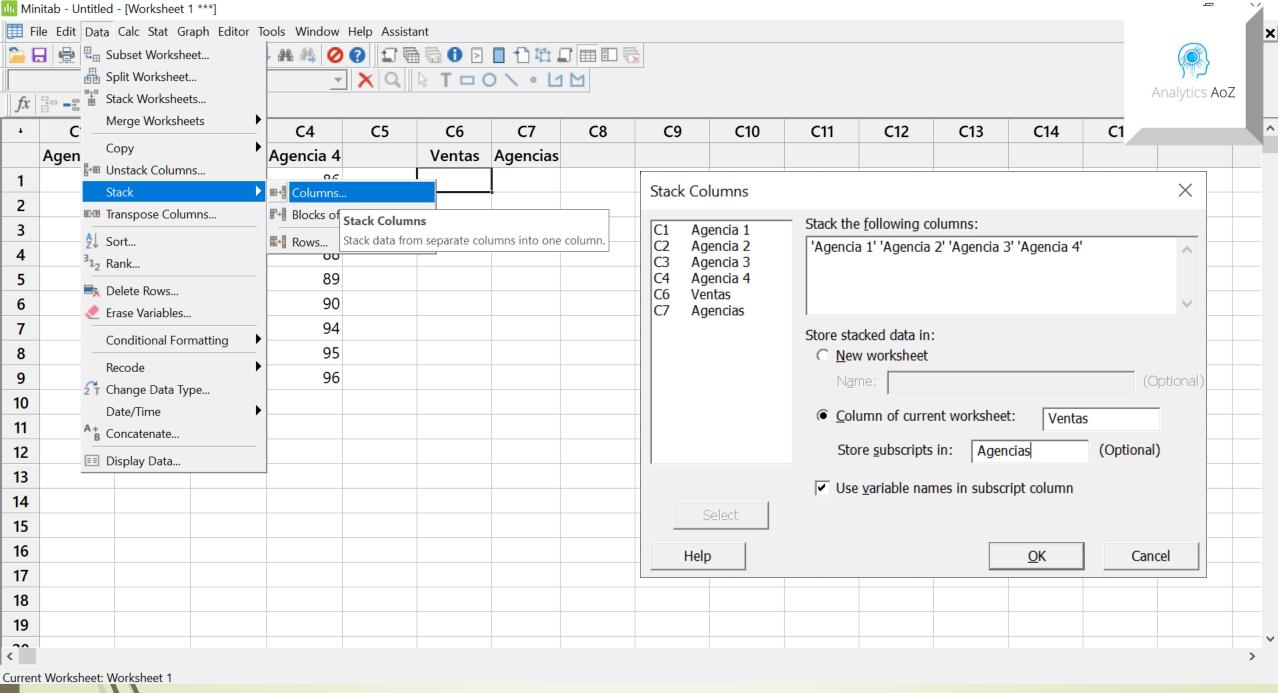
Si la hipótesis nula de la prueba ANOVA ha sido rechazada, se debe determinar cual o cuales de las medias son diferentes y el método que se utilizará es el de Tukey.

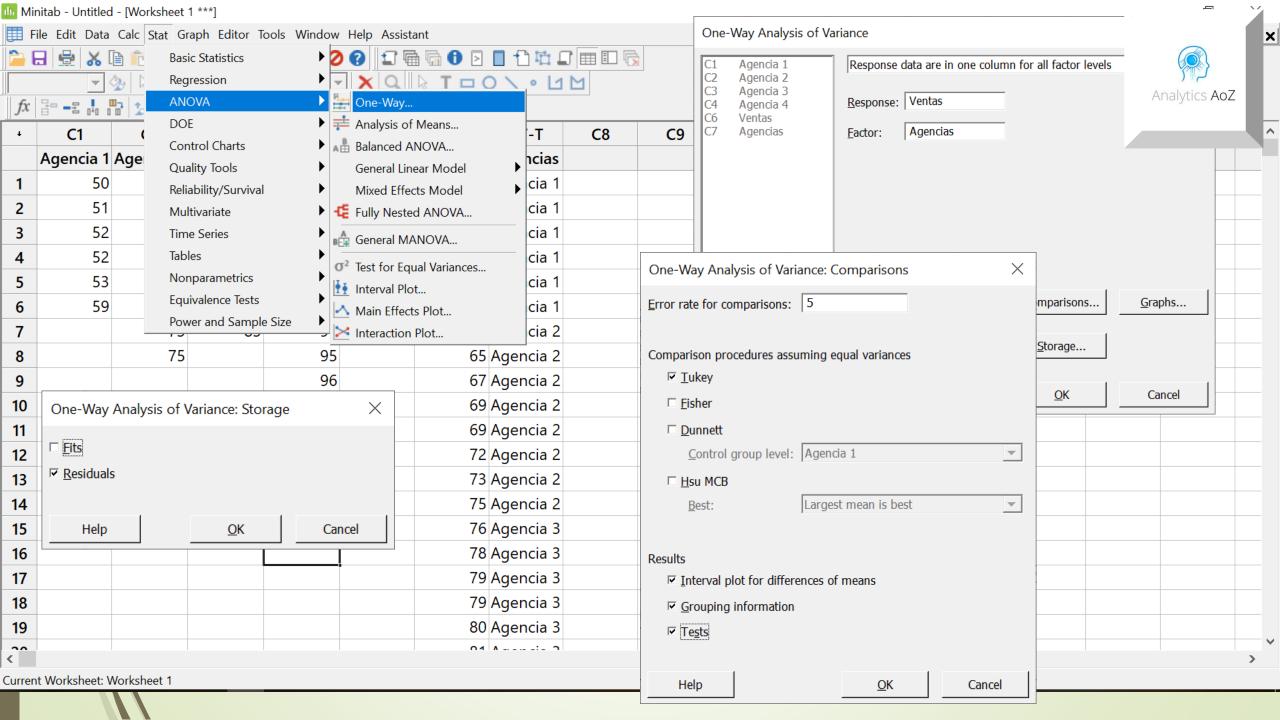
Ejemplo de diseño completamente aleatorio de un factor

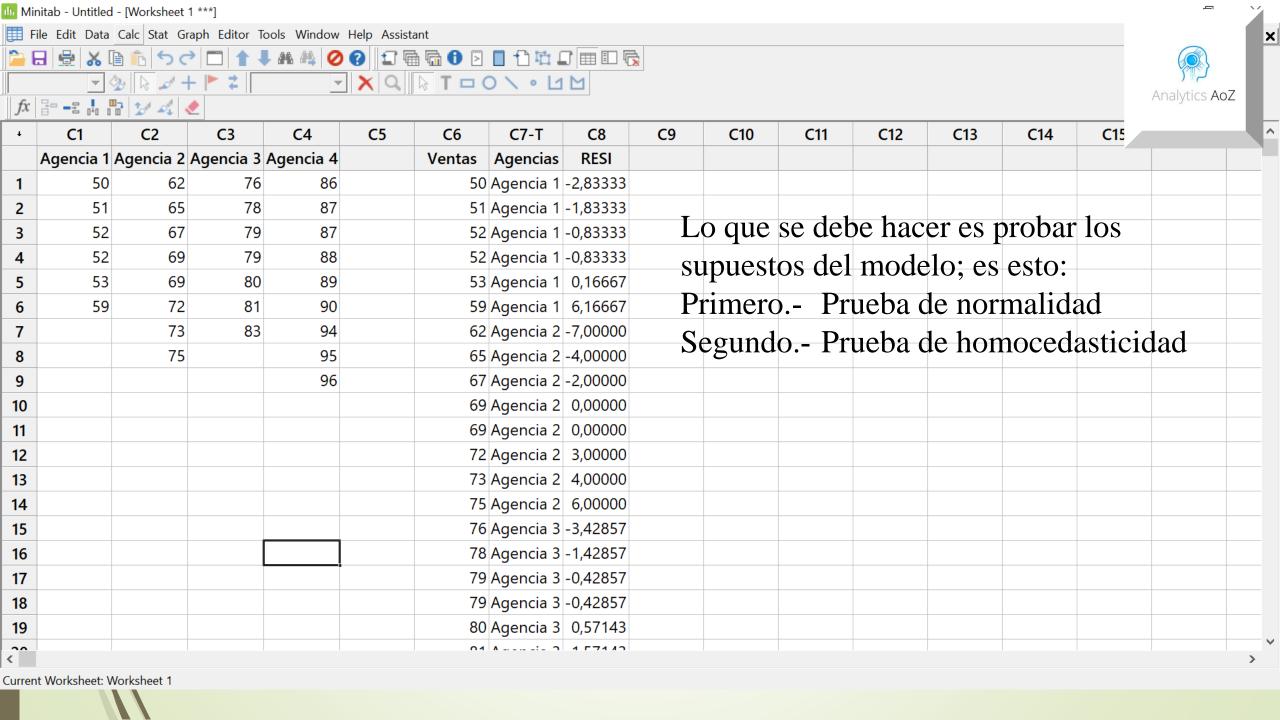


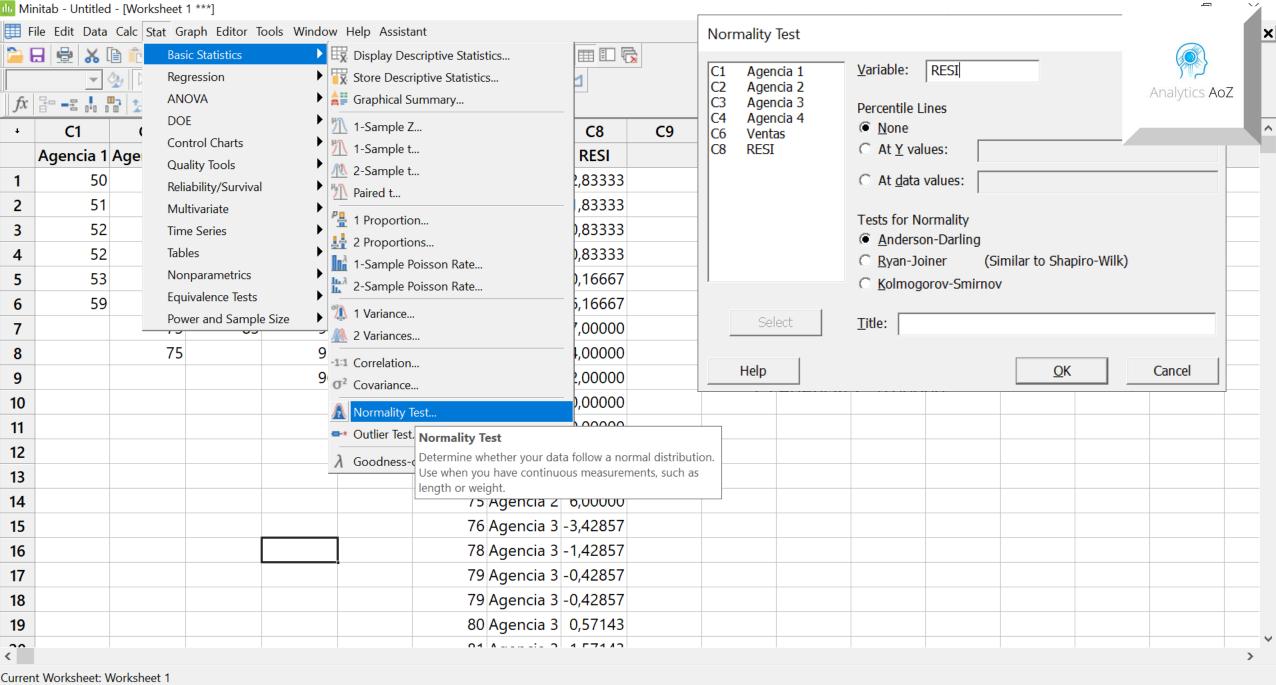
Una empresa comercializadora tiene cuatro agencias, las cuales cuentan con sú propio equipo de vendedores. Con el objeto de incrementar las ventas se sometió a todos los vendedores a un nuevo programa de entrenamiento, y luego a cada vendedor le fue asignada aleatoriamente una zona. Al final de la primera semana posterior al entrenamiento, se registraron sus ventas. ¿Cree usted que se puede afirmar que las ventas en promedio son diferentes en las cuatro agencias?

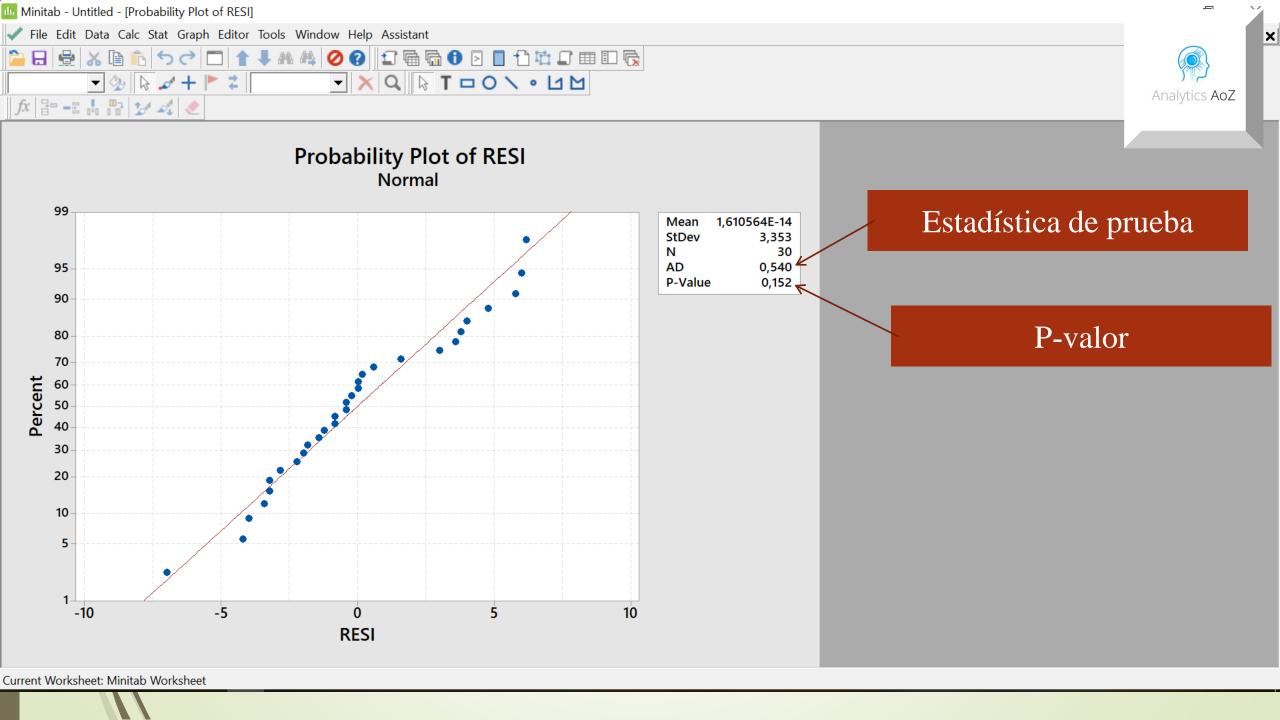
Agencia 1	Agencia 2	Agencia 3	Agencia 4
50	62	76	86
51	65	78	87
52	67	79	87
52	69	79	88
53	69	80	89
59	72	81	90
	73	83	94
	75		95
			96











Prueba de normalidad de los residuales

1. Planteamiento de hipótesis

- H₀: Los residuales se ajustan a la distribución normal
- H₁: Los residuales no se ajustan a la distribución normal

2. Nivel de significación

• Se asume $\alpha = 0.05$

3. Estadística de prueba

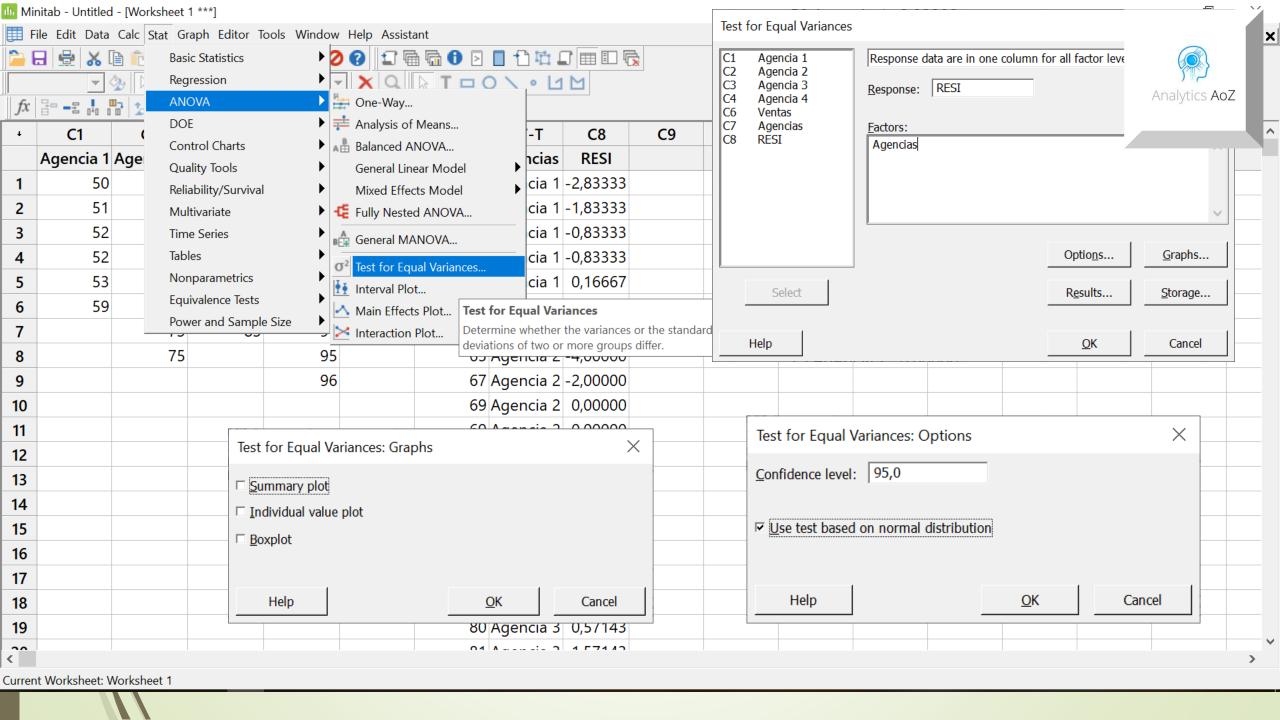
• Estadístico de la prueba Anderson-Darling AD = 0,540

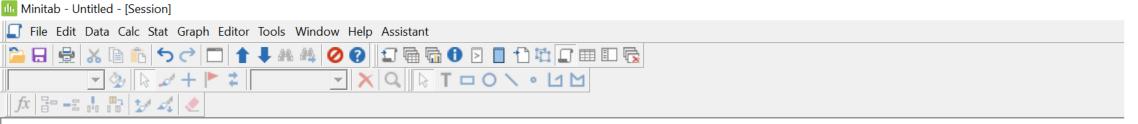
4. Valor crítico

• En este caso p-valor = 0.152

5. Decisión / conclusión

• H₀ no se rechaza. Los residuales se ajustan a una distribución normal







Interval Plot of Ventas vs Agencias

Test for Equal Variances: RESI versus Agencias

Method

Null hypothesis All variances are equal

Alternative hypothesis At least one variance is different

Significance level $\alpha = 0.05$

Bartlett's method is used. This method is accurate for normal data only.

95% Bonferroni Confidence Intervals for Standard Deviations

Agencias	Ν	StDev	Cl
Agencia 1	6	3,18852	(1,77045; 10,5956)
Agencia 2	8	4,30946	(2,56870; 11,0595)
Agencia 3	7	2,22539	(1,28509; 6,3668)
Agencia 4	9	3,80058	(2,32592; 8,9767)



Current Worksheet: Worksheet 1

Prueba de homocedasticidad de los residuales



1. Planteamiento de hipótesis

- H₀: Los residuales presentan homocedasticidad
- H₁: Los residuales no presentan homocedasticidad

2. Nivel de significación

• Se asume $\alpha = 0.05$

3. Estadística de prueba

• Estadístico de la prueba de Bartlett = 2,58

4. Valor crítico

• En este caso p-valor = 0,461

5. Decisión / conclusión

• H₀ no se rechaza. Los residuales presentan homocedasticidad

Ejemplo de diseño completamente aleatorio de un factor



Agencia 1	Agencia 2	Agencia 3	Agencia 4	
50	62	76	86	
51	65	78	87	
52	67	79	87	
52	69	79	88	
53	69	80	89	
59	72	81	90	
	73	83	94	
	75		95	
			96	
317	552	556	812	2237
6	8	7	9	30

SCTotal =
$$\sum_{j=1}^{k} \sum_{i=1}^{n_{j}} y_{ij}^{2} - \frac{y_{**}^{2}}{n} = \left[(50^{2} + \dots + 59^{2}) + \dots + (86^{2} + \dots + 96^{2}) \right] - \frac{2237^{2}}{30} = 5779,37$$

SCTrat = $\sum_{j=1}^{k} \frac{y_{*j}^{2}}{n_{j}} - \frac{y_{**}^{2}}{n} = \left(\frac{317^{2}}{6} + \dots + \frac{812^{2}}{9} \right) - \frac{2237^{2}}{30} = 5453,26$
SCE = SCTotal-SCTrat = 5779,37 - 5453,26 = 326,11

sumas

Ejemplo de diseño completamente aleatorio de un factor



Cuadro de análisis de varianza (ANOVA)

Fuente de Variación	Grados de Libertad	Suma de Cuadrados	Cuadrados Medios	F
	GL	SC	CM	
Entre grupos	3	5453,26	1817,75	144,93
Dentro de grupos (error)	26	326,11	12,54	
Total	29	5779,37		





One-way ANOVA: Ventas versus Agencias

Method

Null hypothesis All means are equal
Alternative hypothesis Not all means are equal

Significance level $\alpha = 0.05$

Equal variances were assumed for the analysis.

Factor Information

Factor	Levels	Values
Agencias	4	Agencia 1; Agencia 2; Agencia 3; Agencia 4

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Agencias	3	5453,3	1817,75	144,93	0,000
Error	26	326,1	12,54		
Total	29	5779,4			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
3,54153	94,36%	93,71%	92,57%

Prueba de hipótesis principal de DCA



1. Planteamiento de hipótesis

 H_0 : $\mu_1 = \mu_2 = ... = \mu_k$ / Las ventas en promedio son iguales en las cuatro agencias

 H_1 : Al menos un $\mu_i \neq \mu_j$ / Las ventas en promedio es diferente en al menos una de las cuatro agencias

2. Nivel de significación

Se asume que $\alpha = 0.05$

3. Estadística de prueba

$$F_c = \frac{CMTrat}{CME} = \frac{1817,75}{12,54} = 144,93$$

4. Distribución de la estadístico de prueba

Distribución F de k-1 = 3 y n-k = 26 grados de libertad

5. Valor crítico

Región crítica a la derecha: $F_{(k-1; n-k, 1-\alpha)} = F_{(3; 26, 0.95)} = 2,975$

Prueba de hipótesis principal de DCA



6. Regla de decisión

- Si p-valor $< \alpha$, entonces H_0 se rechaza, caso contrario no se rechaza Como p-valor = 0.00 < 0.05, H_0 se rechaza
- Si F > $F_{(k-1; n-k, 1-\alpha)}$, entonces H se rechaza, caso contrario no se rechaza Como F_c =144,93 > $F_{(k-1; n-k, 1-\alpha)}$ = 2,975 H_0 se rechaza

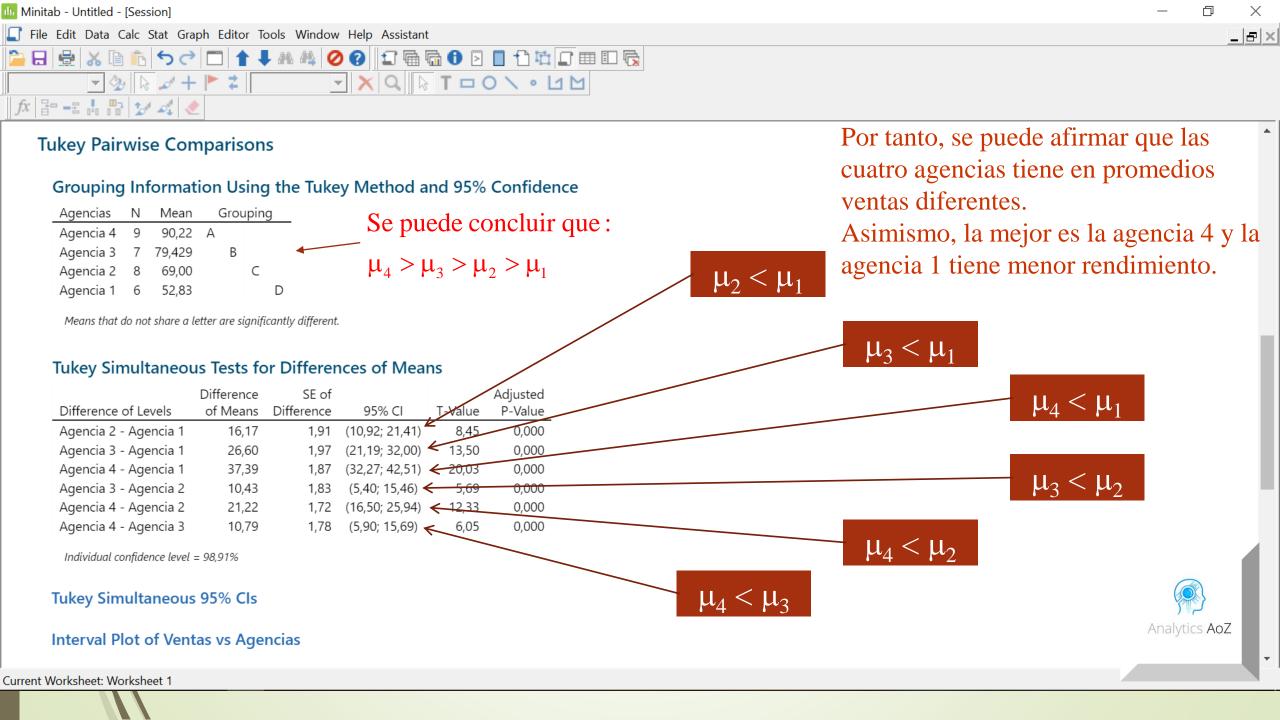
7. Decisión y conclusión

 H_0 se rechaza.

Al menos un $\mu_i \neq \mu_j$; esto es, se puede afirmar que las ventas en promedio es diferente en al menos una de las cuatro agencias

Esto significa que se debe de determinar cual de la cuatro agencia genera la diferencia.

Para ello es necesario desarrollar la prueba de Tuckey de comparación de medias.



ANOVA TEST IN RSTUDIO:



El test de una dirección análisis de varianza (ANOVA), además conocido como un factor ANOVA, es una extensión del test de dos muestras independientes t-test para comparar medias en situación donde hay más de dos grupos. En un one-way ANOVA, la data es organizada dentro de varios grupos base o un grupo simple variable (además llamado factor variable).

ANOVA test hypotheses:

- •Null hypothesis: the means of the different groups are the same
- •Alternative hypothesis: At least one sample mean is not equal to the others.

Note that, if you have only two groups, you can use <u>t-test</u>. In this case the F-test and the t-test are equivalent.

SUPUESTOS DEL TEST ANOVA:



- Las observaciones son obtenidas independientemente y aleatorias desde una población definida por niveles de factores.
- La data de cada nivel de factor está normalmente distribuida.
- Estas poblaciones normales tiene una varianza común. (Se puede usar el Levenes's test)

Existen diferentes pruebas que permiten evaluar la distribución de la varianza. Todos ellos consideran como hipótesis nula que la varianza es igual entre los grupos y como hipótesis alternativa que no lo es. La diferencia entre ellos es el estadístico de centralidad que utilizan:

F-test (razón de varianzas): El F-test, también conocido como contraste de la razón de varianzas, contrasta la hipótesis nula de que dos poblaciones normales tienen la misma varianza. Es muy potente, detecta diferencias muy sutiles, pero es muy sensible a violaciones de la normalidad de las poblaciones. Por esta razón, no es un test recomendable si no se tiene mucha certeza de que las poblaciones se distribuyen de forma normal.

La prueba de Levene: Puede comparar 2 o más poblaciones, por permitir elegir entre diferentes estadísticos de centralidad :mediana (por defecto), media, media truncada. Esto es importante a la hora de contrastar la homocedasticidad dependiendo de si los grupos se distribuyen de forma normal o no.

La prueba de Bartlett: Permite contrastar la igualdad de varianza en 2 o más poblaciones sin necesidad de que el tamaño de los grupos sea el mismo. Es más sensible que el test de Levene a la falta de normalidad, pero si se está seguro de que los datos provienen de una distribución normal, es la mejor opción.



En resumen

Si se tiene seguridad de que las muestras a comparar proceden de poblaciones que siguen una distribución normal, son recomendables el F-test y el test de Bartlet, pareciendo ser el segundo más recomendable ya que el primero es muy potente pero extremadamente sensible a desviaciones de la normal. Si no se tiene la seguridad de que las poblaciones de origen son normales, se recomiendan el test de Leven utilizando la mediana o el test no paramétrico.

¿CÓMO TRABAJA EL ONE-WAY ANOVA TEST?



Asumimos que temenos tres grupos (A, B, C) para comparar:

Computamos la varianza común, la cual es llamada la varianza dentro muestras (\$2 dentro) o varianza residual.

Computamos la varianza entre la media muestras como sigue:

- Computamos la media para cada grupo.
- Computamos la varianza entre las medias muestrales (\$2 entre).
- Producimos el F-estadiístico como el ratio de S2entre/S2dentro.

Nota:

A menor ratio (ratio<1) indica que no existe diferencia significative entre las medias de las muestras que estan siendo comparadas. Sin embargo, a mayor ratio implica que la cantidad de variación entre grupos de medias son significativas.

Ejemplo One-Way ANOVA



El siguiente ejemplo trata de verificar si existen diferencias entre tres diversos grupos los cuales corresponden a tratamientos realizados y un control para verificación respecto a los pesos, los datos se muestran parcialmente a continuación:

weight group

19 4.32 trt1

18 4.89 trt1

29 5.80 trt2

24 5.50 trt2

17 6.03 trt1

1 4.17 ctrl

6 4.61 ctrl

16 3.83 trt1

12 4.17 trt1

15 5.87 trt1





REFERENCIAS

http://www.sthda.com/english/wiki/one-way-anovatest-in-r#what-is-one-way-anova-test

https://www.datanovia.com/en/lessons/anova-in-r/#two-way-independent-anova

https://rpubs.com/Joaquin AR/219148

https://www.guru99.com/r-anova-tutorial.html