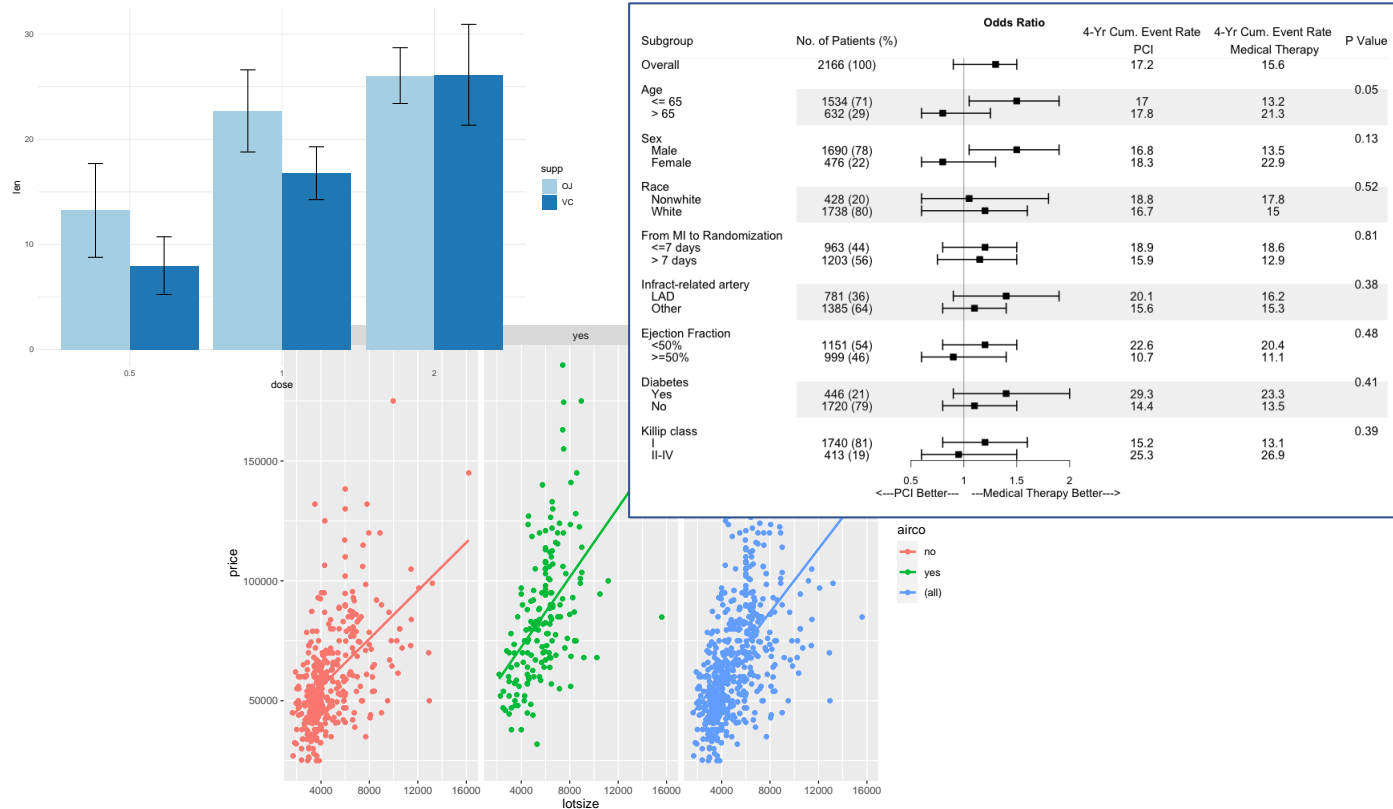


Análisis Estadístico con



5. Análisis de comparación

Índice

- 5.1. Introducción
- 5.2. One sample t test
- 5.3. Wilcoxon signed-rank test
- 5.4. Two sample t test
- 5.5. Two sample Wilcoxon test
- 5.6. Paired t test
- 5.7. Matched-pairs Wilcoxon test
- 5.8. Analysis of variace (ANOVA)
- 5.9. Kruskal-Wallis test
- 5.10. Sigle proportions
- 5.11. Two indepedent proportions
- 5.12. K proportions

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

Técnicas de inferencia:

- Capacidad para aportar información con respecto a otros sujetos o a otras situaciones.
- Inferir a toda la población con un grado razonable de certidumbre

Estimador puntual:

- Estadístico muestral (media)
- Propiedades estadísticas que ha de satisfacer para ser bueno (mínima varianza (error estandar), ...)

Intervalo de confianza

- Disponer de una medida del parámetro poblacional que incorpore la estimación puntual como su error estándar.
- Distribución t Student

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

Contraste de Hipótesis:

- Interés no en estimar un parámetro sino en dilucidar si dicho parámetro es compatible con un valor predeterminado.
- Elaborar una hipótesis, y contrastarla estadísticamente a partir de la información de una muestra.
- Hipótesis nula, hipótesis alternativa
- Contraste unilateral, bilateral.

Comparaciones de poblaciones:

- Endpoints numéricos, Endpoints categóricos

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

Student's t-test (endpoint numérico)

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 \quad H_a : \mu_1 \neq \mu_2 \quad \mu_1 \geq \text{ (or } <) \mu_2$$

$$\bar{y}_1 - \bar{y}_2 \pm t_{\alpha/2, n_1+n_2-2} s \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}$$

$$t = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{s \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}},$$

$$s = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}},$$

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

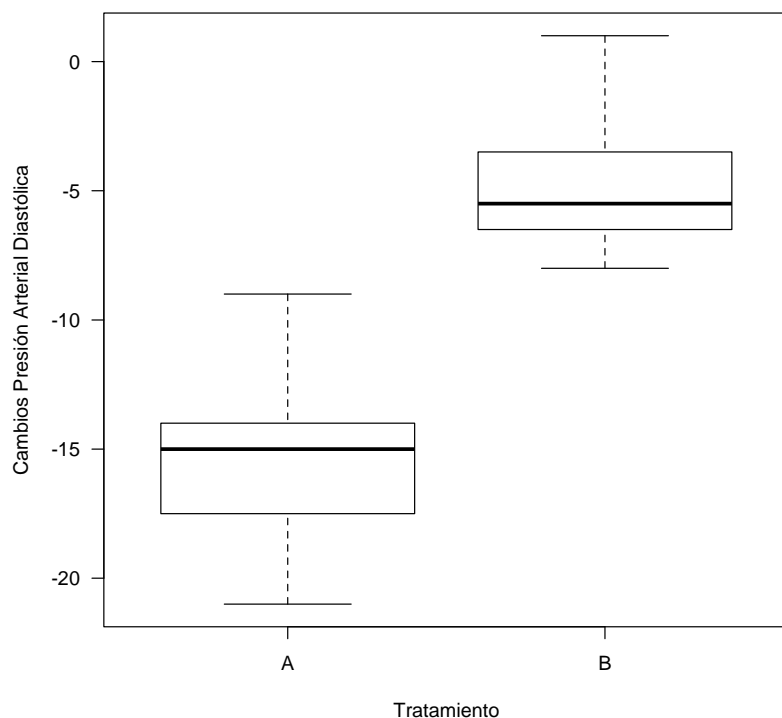
- Presión arterial diastólica (PAD) (mm Hg)
- Tratamiento A (nuevo) y B para bajar la PAD
- PAD medida cada mes (PDA1, PDA2, ...PDA5)

Sujeto	TRT	PAD1	PAD2	PAD3	PAD4	PAD5	Edad	Sexo
1	A	114	115	113	109	105	43	F
2	A	116	113	112	103	101	51	M
3	A	119	115	113	104	98	48	F
4	A	115	113	112	109	101	42	F
5	A	116	112	107	104	105	49	M
6	A	117	112	113	104	102	47	M
7	A	118	111	100	109	99	50	F
8	A	120	115	113	102	102	61	M
9	A	114	112	113	109	103	43	M
10	A	115	113	108	106	97	51	M
11	A	117	112	110	109	101	47	F
12	A	116	115	113	109	102	45	M
13	A	119	117	110	106	104	54	F
14	A	118	115	113	102	99	52	M
15	A	115	112	108	105	102	42	M
16	A	114	111	111	107	100	44	F
17	A	117	114	110	108	102	48	M
18	A	120	115	113	107	103	63	F
19	A	114	113	109	104	100	41	M
20	A	117	115	113	109	101	51	M
21	B	114	115	113	111	113	39	M
22	B	116	114	114	109	110	40	F
23	B	114	115	113	111	109	39	F
24	B	114	115	113	114	115	38	M
25	B	116	113	113	109	109	39	F
26	B	114	115	114	111	110	41	M
27	B	119	118	118	117	115	56	F
28	B	118	117	117	116	112	56	M
29	B	114	113	113	109	108	38	M
30	B	120	115	113	113	113	57	M
31	B	117	115	113	114	115	47	F
32	B	118	114	112	109	110	48	M
33	B	121	119	117	114	115	61	F
34	B	116	115	116	114	111	49	M
35	B	118	118	113	113	112	52	M
36	B	119	115	115	114	111	55	F
37	B	116	114	113	109	109	45	F
38	B	116	115	114	114	112	42	M
39	B	117	115	113	114	115	49	F
40	B	118	114	114	114	115	50	F

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

Endpoint: PAD5 - PAD1



Sujeto	TRT	PAD1	PAD2	PAD3	PAD4	PAD5	Edad	Sexo	diff
1	A	114	115	113	109	105	43	F	-9
2	A	116	113	112	103	101	51	M	-15
3	A	119	115	113	104	98	48	F	-21
4	A	115	113	112	109	101	42	F	-14
5	A	116	112	107	104	105	49	M	-11
6	A	117	112	113	104	102	47	M	-15

Two Sample t-test

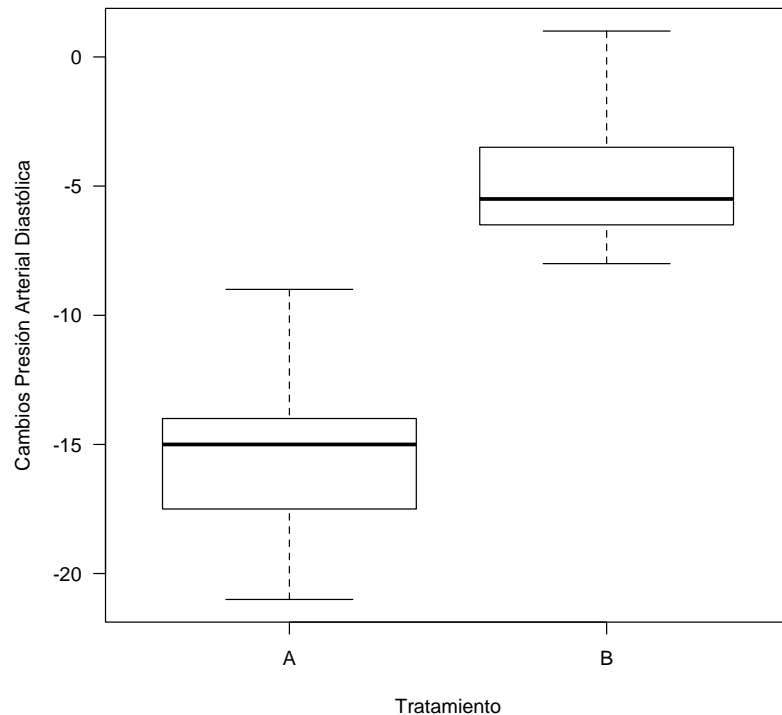
data: diff by TRT
 t = -12.1504, df = 38, p-value = 1.169e-14
 alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
 95 percent confidence interval:
 -12.132758 -8.667242
 sample estimates:
 mean in group A mean in group B
 -15.2 -4.8

Welch Two Sample t-test

data: diff by TRT
 t = -12.1504, df = 36.522, p-value = 2.149e-14
 alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
 95 percent confidence interval:
 -12.135063 -8.664937
 sample estimates:
 mean in group A mean in group B
 -15.2 -4.8

5. Análisis de comparación

5.1. Introducción



F test to compare two variances

```

data: diff by TRT
F = 1.5036, num df = 19, denom df = 19, p-value = 0.3819
alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1
95 percent confidence interval:
 0.595142 3.798764
sample estimates:
ratio of variances
 1.503597
  
```

Wilcoxon rank sum test with continuity correction

```

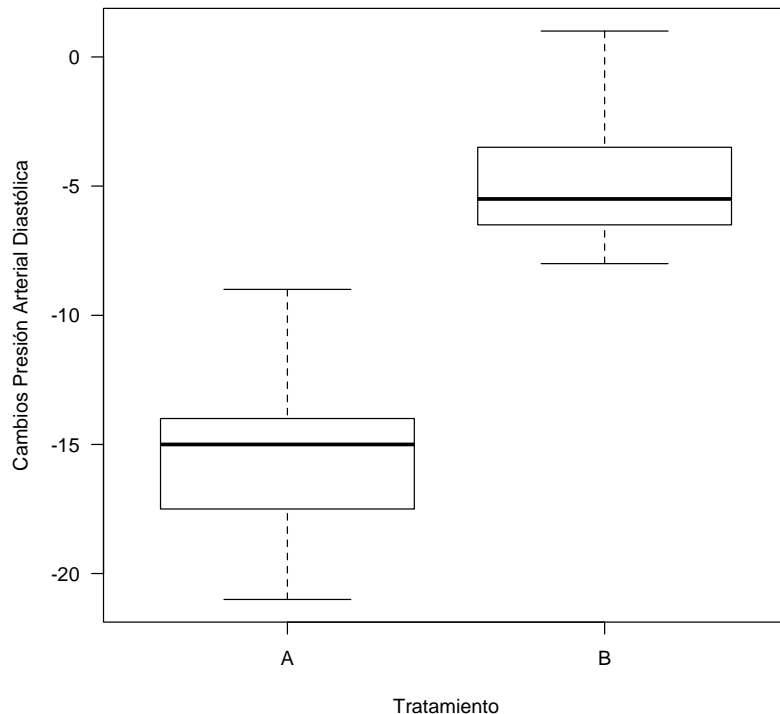
data: diff by TRT
W = 0, p-value = 6.286e-08
alternative hypothesis: true location shift is not equal to 0
  
```


5. Análisis de comparación

5.1. Introducción

Test de una cola

Tratamiento A con menor PAD que tratamiento B



```

Welch Two Sample t-test

data: diff.A and diff.B
t = -12.1504, df = 36.522, p-value = 1.074e-14
alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
95 percent confidence interval:
 -Inf -8.955466
sample estimates:
mean of x mean of y
 -15.2      -4.8
  
```

Bootstrapping

Procedimiento de remuestreo para valorar las diferencias entre tratamientos

5. Análisis de comparación

5.2. One sample t test

```
ingesta.calorias<-c(5263,5472,5400,6180,6300,6545,6805,7525,7520,8100,8700)
```

```
mean(ingesta.calorias) # 6753.636
```

```
se<-sd(ingesta.calorias)/sqrt(length(ingesta.calorias))
```

```
error<- qt(0.975,df=length(ingesta.calorias)-1)*se
```

```
mean(ingesta.calorias)-error # 5942.833
```

```
mean(ingesta.calorias)+error # 7477.167
```

```
sd(ingesta.calorias)
```

```
quantile(ingesta.calorias)
```

```
## Valor recomendado por la OMS=7725 (sd=1)
```

```
t.test(daily.intake,mu=7725)
```

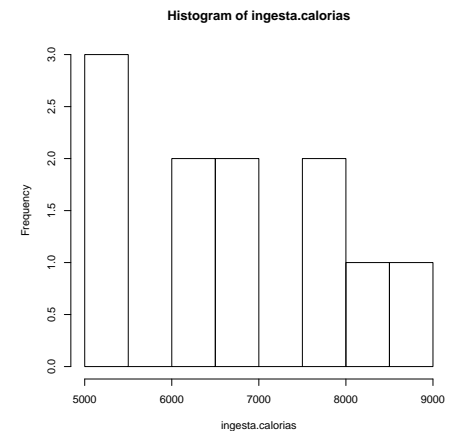
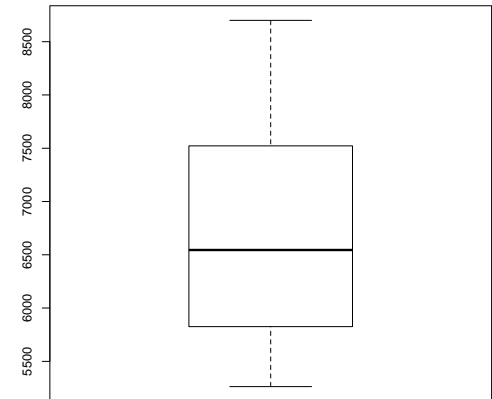
```
alternative→greater, less
```

```
conf.level→0.99
```

```

One Sample t-test

data:  ingesta.calorias
t = 19.488, df = 10, p-value = 2.764e-09
alternative hypothesis: true mean is not equal to 0
95 percent confidence interval:
 5942.833 7477.167
sample estimates:
mean of x
 6710
  
```



5. Análisis de comparación

5.2. One sample t test

- **Valor p:**
 - Definición: probabilidad de obtener un resultado al menos tan extremo como el que realmente se ha obtenido (valor del estadístico calculado), suponiendo que la Hipótesis Nula es cierta en términos de Probabilidad condicional.
 - Es una medida de significación estadística
- **Nivel de significacion:** 5% o 1%. Para establecer que alguna comparación (como puede ser una comparación de medias; diferencia de medias) sea estadísticamente significativa (las medias sean distintas) el valor p debe ser inferior al nivel de significación.

5. Análisis de comparación

5.2. One sample t test

- **Valor p:**
 - Definición: probabilidad de obtener un resultado al menos tan extremo como el que realmente se ha obtenido (valor del estadístico calculado), suponiendo que la Hipótesis Nula es cierta en términos de Probabilidad condicional.
 - Es una medida de significación estadística
- **Nivel de significacion:** 5% o 1%. Para establecer que alguna comparación (como puede ser una comparación de medias; diferencia de medias) sea estadísticamente significativa (las medias sean distintas) el valor p debe ser inferior al nivel de significación.

5. Análisis de comparación

5.3. Wilcoxon signed-rank test

Prueba de los rangos con signo de Wilcoxon

wilcox.test(ingesta.calorias,mu=7725)

```
Wilcoxon signed rank test

data:  ingesta.calorias
V = 8, p-value = 0.02441
alternative hypothesis: true location is not equal to 7725
```

5. Análisis de comparación

5.4. Two sample t test

- Consideraciones sobre homogeneidad de varianzas y distribución normal de los valores:

- qqnorm plot
- Histograma
- Shapiro-Wilk Normality Test
- Test de homogeneidad: var.test()

```

> shapiro.test(rnorm(100))

      Shapiro-Wilk normality test

data:  rnorm(100)
W = 0.97976, p-value = 0.1273
  
```

```
calorias.hombres<-c(100,330,340,1000,323,453,532,332)
```

```
calorias.mujeres<-c(40,41,55,77,37,94,12,34)
```

```
t.test(x=calorias.hombres,y=calorias.mujeres)
```

```
# t.test(calorias.hombres ~ calorias.mujeres)
```

```
t.test(x=calorias.hombres,y=calorias.mujeres,var.equal=T)
```

```

Welch Two Sample t-test

data:  calorias.hombres and calorias.mujeres
t = 4.0418, df = 7.1368, p-value = 0.004727
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
 157.5035 597.4965
sample estimates:
mean of x mean of y
  426.25    48.75
  
```

5. Análisis de comparación

5.5. Two sample Wilcoxon test

Prueba U de Mann-Whitney
Prueba de Mann-Whitney-Wilcoxon,
Prueba de suma de rangos Wilcoxon
Prueba de Wilcoxon-Mann-Whitney

Prueba no paramétrica aplicada a dos muestras independientes

wilcox.test(x=calorias.hombres,y=calorias.mujeres)

misma longitud los vectores: wilcox.test(calorias.hombres~calorias.mujeres)

```
> wilcox.test(x=calorias.hombres,y=calorias.mujeres)

    Wilcoxon rank sum test

data:  calorias.hombres and calorias.mujeres
W = 64, p-value = 0.0001554
alternative hypothesis: true location shift is not equal to 0
```

5. Análisis de comparación

5.6. Paired t test

Hipótesis de independencia!!

Id pre post

1	5260	3910
2	5470	4220
3	5640	3885
4	6180	5160
5	6390	5645
6	6515	4680
7	6805	5265
8	7515	5975
9	7515	6790
10	8230	6900
11	8770	7335

Paired t-test

```
data: intake$pre and intake$post
t = 11.941, df = 10, p-value = 3.059e-07
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
 1074.072 1566.838
sample estimates:
mean of the differences
      1320.455
```

mean(pre) # 6753.636

mean(post) # 5433.182

t.test(pre,post,paired=T)

5. Análisis de comparación

5.7. Matched-pairs Wilcoxon test

wilcox.test(pre,post,paired=T)

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (one-way ANOVA)

$$y_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij}$$

$$H_0 : \alpha_i = 0, i = 1, \dots, I$$

$$H_a : \text{at least one of the } \alpha_i \text{ is not zero}$$

- Método paramétrico
- Endpoints numéricos (más de dos grupos)
- Pairwise comparisons and multiple testing:
 - tuckey, bonferroni, etc.
- Asunción de igualdad de varianzas

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (one-way ANOVA)

anova(lm(y~x))

summary(lm(y~x))

pairwise.t.test(y,x,p.adj="bonferroni")

Sin asumir varianzas homogéneas:

oneway.test(y~x)

Test de homogeneidad de varianzas

bartlett.test(y~x)

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (one-way ANOVA)

```

> red.cell.folate
  folate ventilation
1    243  N20+02,24h
2    251  N20+02,24h
3    275  N20+02,24h
4    291  N20+02,24h
5    347  N20+02,24h
6    354  N20+02,24h
7    380  N20+02,24h
8    392  N20+02,24h
9    206  N20+02,op
10   210  N20+02,op
11   226  N20+02,op
12   249  N20+02,op
13   255  N20+02,op
14   273  N20+02,op
15   285  N20+02,op
16   295  N20+02,op
17   309  N20+02,op
18   241    02,24h
19   258    02,24h
20   270    02,24h
21   293    02,24h
22   328    02,24h
>
  
```

Patients receiving three different methods of ventilation during anesthesia

```

> anova(lm(folate~ventilation))
Analysis of Variance Table

Response: folate
      Df Sum Sq Mean Sq F value    Pr(>F)
ventilation  2  15516   7757.9   3.7113 0.04359 *
Residuals   19  39716   2090.3
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
  
```

```

> pairwise.t.test(folate,ventilation,p.adj="bonferroni")

Pairwise comparisons using t tests with pooled SD

data: folate and ventilation

      N20+02,24h N20+02,op
N20+02,op 0.042      -
02,24h    0.464      1.000

P value adjustment method: bonferroni
>
  
```

```

> oneway.test(folate~ventilation)

One-way analysis of means (not assuming equal variances)

data: folate and ventilation
F = 2.9704, num df = 2.000, denom df = 11.065, p-value = 0.09277
>
  
```

```

> pairwise.t.test(folate,ventilation,pool.sd=F)

Pairwise comparisons using t tests with non-pooled SD

data: folate and ventilation

      N20+02,24h N20+02,op
N20+02,op 0.087      -
02,24h    0.321      0.321

P value adjustment method: holm
>
  
```

N20+02,24h	N20+02,op	02,24h
316.6250	256.4444	278.0000

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (one-way ANOVA)

TRT	PAD1	PAD2	PAD3	PAD4	PAD5
A	116.55	113.5	110.70	106.25	101.35
B	116.75	115.2	114.05	112.45	111.95

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5$$

H_a : no todas las medias son iguales

Tratamiento A

```

      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
Time    4 2879.7   719.9    127 <2e-16 ***
Residuals 95  538.5     5.7
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

```

Tratamiento B

```

      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
Time    4  311.6   77.89   17.63 7.5e-11 ***
Residuals 95  419.8     4.42
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

```

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (one-way ANOVA)

Tuckey

Tratamiento A

```
Tukey multiple comparisons of means
95% family-wise confidence level

Fit: aov(formula = DBP ~ Time, data = datA)

$Time
      diff      lwr      upr    p adj
2-1   -3.05  -5.143586  -0.9564144 0.0009687
3-1   -5.85  -7.943586  -3.7564144 0.0000000
4-1  -10.30 -12.393586  -8.2064144 0.0000000
5-1  -15.20 -17.293586 -13.1064144 0.0000000
3-2   -2.80  -4.893586  -0.7064144 0.0030529
4-2   -7.25  -9.343586  -5.1564144 0.0000000
5-2  -12.15 -14.243586 -10.0564144 0.0000000
4-3   -4.45  -6.543586  -2.3564144 0.0000005
5-3   -9.35 -11.443586  -7.2564144 0.0000000
5-4   -4.90  -6.993586  -2.8064144 0.0000000
```

Tratamiento B

```
Tukey multiple comparisons of means
95% family-wise confidence level

Fit: aov(formula = DBP ~ Time, data = datB)

$Time
      diff      lwr      upr    p adj
2-1  -1.55  -3.398584  0.2985843 0.1440046
3-1  -2.70  -4.548584  -0.8514157 0.0009333
4-1  -4.30  -6.148584  -2.4514157 0.0000000
5-1  -4.80  -6.648584  -2.9514157 0.0000000
3-2  -1.15  -2.998584  0.6985843 0.4207789
4-2  -2.75  -4.598584  -0.9014157 0.0007122
5-2  -3.25  -5.098584  -1.4014157 0.0000400
4-3  -1.60  -3.448584  0.2485843 0.1223788
5-3  -2.10  -3.948584  -0.2514157 0.0176793
5-4  -0.50  -2.348584  1.3485843 0.9433857
```

5. Análisis de comparación

5.8. Analysis of variace (two-way ANOVA)

Two-way ANOVA Interacción

```

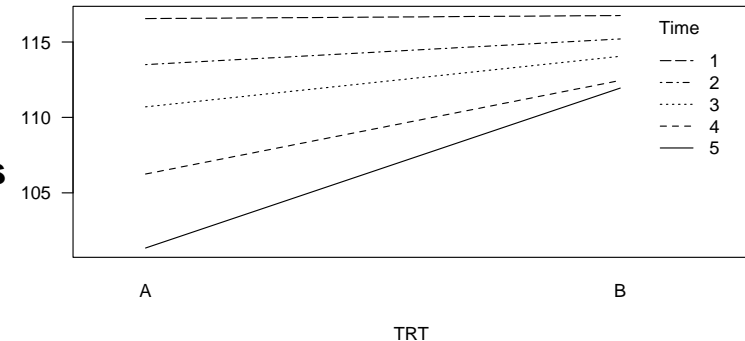
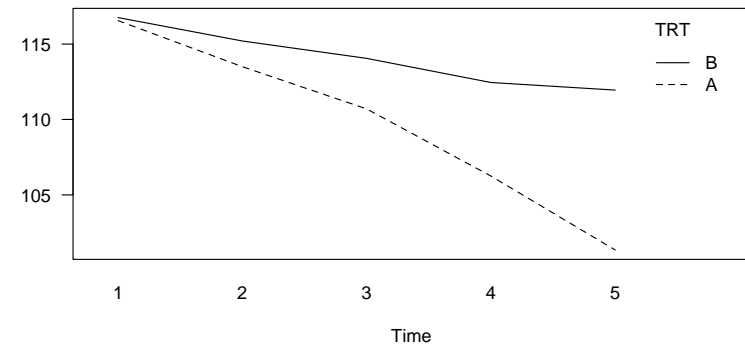
      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
TRT      1  972.4    972.4   192.81 <2e-16 ***
Time      4 2514.1    628.5   124.62 <2e-16 ***
TRT:Time  4  677.1    169.3    33.56 <2e-16 ***
Residuals 190  958.2      5.0

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

Resultados comparaciones multiples no mostrados

Existe test no paramétrico: **friedman.test()**

TRT	PAD1	PAD2	PAD3	PAD4	PAD5
A	116.55	113.5	110.70	106.25	101.35
B	116.75	115.2	114.05	112.45	111.95



5. Análisis de comparación

5.9. Kruskal-Wallis test

```

> red.cell.folate
  folate ventilation
1    243  N20+02,24h
2    251  N20+02,24h
3    275  N20+02,24h
4    291  N20+02,24h
5    347  N20+02,24h
6    354  N20+02,24h
7    380  N20+02,24h
8    392  N20+02,24h
9    206  N20+02,op
10   210  N20+02,op
11   226  N20+02,op
12   249  N20+02,op
13   255  N20+02,op
14   273  N20+02,op
15   285  N20+02,op
16   295  N20+02,op
17   309  N20+02,op
18   241    02,24h
19   258    02,24h
20   270    02,24h
21   293    02,24h
22   328    02,24h
>
  
```

kruskal.test(folate~ventilation)

Kruskal-Wallis rank sum test

data: folate by ventilation
 Kruskal-Wallis chi-squared = 4.1852, df = 2, p-value = 0.1234

5. Análisis de comparación

5.10. Sigle proportions

- Inferencia sobre proporciones
- Generalmente basados en la distribución binomial (size parameter= N , probability parameter= p)
- Para tamaños muestrales grandes, se puede aproximar a una distribución normal con media Np y varianza $Np(1-p)$ (Cuando el número de “successes” y “failures” esperados sea mayor de 5)
- Una proporción muestral (p) tiende a distribuirse de forma normal.
- Corrección por continuidad de Yates

5. Análisis de comparación

5.10. Single proportions

Pacientes con ataques de asma en una muestra de sujetos de un hospital de Madrid: 38/214 (17,75%)

H_0 = La probabilidad de tener asma es de 0.14

prop.test(38,214,0.14)

```
1-sample proportions test with continuity correction

data: 38 out of 214, null probability 0.14
X-squared = 2.2065, df = 1, p-value = 0.1374
alternative hypothesis: true p is not equal to 0.14
95 percent confidence interval:
 0.1301530 0.2368699
sample estimates:
      p
0.1775701
```

5. Análisis de comparación

5.11. Two independent proportions

- Inferencia sobre proporciones
- Diferencia entre proporciones
- Prueba de X^2 de Pearson
- Corrección por continuidad de Yates
- Cuanto mayor sea el valor de X^2 (estadístico) menos verosímil es que la hipótesis sea correcta.
- El estadístico sigue una distribución Chi-cuadrado

$$\chi^2 = \sum_i \frac{(\text{observada}_i - \text{teórica}_i)^2}{\text{teórica}_i}$$

5. Análisis de comparación

5.11. Two independent proportions

- Ejemplo:

```
fumador <- c( 9, 4)
```

```
total <- c( 12, 13)
```

	A	B
Fumador	9	4
No fumador	3	9
	12	13

```
prop.test(fumador, total)
```

```

2-sample test for equality of proportions with continuity correction

data:  smokers out of patients
X-squared = 3.2793, df = 1, p-value = 0.07016
alternative hypothesis: two.sided
95 percent confidence interval:
 0.01151032 0.87310506
sample estimates:
 prop 1    prop 2 
0.7500000 0.3076923

```

```
chisq.test(matrix(c(9,4,3,9),2))
```

```
fisher.test(matrix(c(9,4,3,9),2)) # test exacto (suele emplearse para muestras pequeñas)
```

5. Análisis de comparación

5.12. K proportions

```
fumadores <- c( 83, 90, 129, 70 )
```

```
pacientes <- c( 86, 93, 136, 82 )
```

```
prop.test(fumadores,pacientes)
```

```
prop.trend.test(fumadores,pacientes)
```

```
4-sample test for equality of proportions without continuity
correction

data: fumadores out of pacientes
X-squared = 12.6, df = 3, p-value = 0.005585
alternative hypothesis: two.sided
sample estimates:
  prop 1    prop 2    prop 3    prop 4 
0.9651163 0.9677419 0.9485294 0.8536585 

> 
> prop.trend.test(fumadores,pacientes)

Chi-squared Test for Trend in Proportions

data: fumadores out of pacientes ,
using scores: 1 2 3 4
X-squared = 8.2249, df = 1, p-value = 0.004132
```

EJERCICIOS

“ejercicios.5.analisis_de_comparacion.R”