```
1 # Proyecto Final.
2 # Estudiantes:
3 # Miguel Colorado 14-10237
4 # Jose Barrera
                15-10123
5 # Carlos Sivira
                  15-11377
6
8 # Carga el archivo del proyecto
9 sales_pre = read.table("datosproy.txt", header = TRUE)
10
12 # Limpieza de la data
13 sales = sales pre[-c(23,67,122),]
14
16 # Pregunta 1
17 # Realice un analisis descriptivo y exploratorio de los datos. Incluya en
18 # este analisis la matriz de correlacion.
19
20 summary(sales_pre)
21 summary(sales)
22
23 # Ventas
24 ventas = sales$ventas
25 summary(ventas)
26 sd(ventas)
27 boxplot(ventas, main="Caja de Ventas", ylab= "Numero de productos vendidos")
28
29 # Facebook
30 facebook = sales$facebook
31 summary(facebook)
32 sd(facebook)
33 boxplot(facebook,main="Caja de Facebook", ylab= "Presupuesto")
34
35 # Periodico
36 periodico = sales$periodico
37 summary(periodico)
38 sd(periodico)
39 boxplot(periodico, main="Caja de Periodico", ylab= "Presupuesto")
40
41 # Instagram
42 instagram = sales$instagram
43 summary(instagram)
44 sd(instagram)
45 boxplot(instagram, main="Caja de Instagram", ylab= "Presupuesto")
46
47 # Tv
48 tv = sales$tv
49 summary(tv)
50 sd(tv)
51 boxplot(tv,main="Caja de Tv", ylab= "Presupuesto")
52
53 # Ebay
54 ebay = sales$ebay
55 summary(ebay)
56 sd(ebay)
57 boxplot(ebay, main="Caja de Ebay", ylab= "Presupuesto")
58
59 # Region
60 Region = sales$Region
```

```
61 summary(Region)
 62 sd(Region)
 63 boxplot(Region, main="Caja de Region", ylab= "Distribucion")
 64
 65 # Desviaciones estandar
 66 sd = c(sd(ventas), sd(facebook), sd(periodico), sd(instagram), sd(tv), sd(ebay),
   sd(Region));
 67 sd
 68
 69 # Medias
 70 mn = c(mean(ventas), mean(facebook), mean(periodico), mean(instagram), mean(tv),
   mean(ebay), mean(Region));
 71 mn
 72
 73 # Coeficientes de variacion
 74 \text{ cof} = \text{sd} / \text{mn}
 75 cof
 76
 77 # Generacion del factor para la grafica
 78 fc = c(replicate(length(sales$ventas),"ventas"),
           replicate(length(sales$ventas), "facebook"),
 79
            replicate(length(sales$ventas), "periodico"),
 80
           replicate(length(sales$ventas), "instagram"),
 81
 82
           replicate(length(sales$ventas),"tv"),
 83
            replicate(length(sales$ventas),"ebay"),
           replicate(length(sales$ventas), "region"))
 84
 85 fct = factor(fc)
 86 dt = c(ventas, facebook, periodico, instagram, tv, ebay, Region)
 87
 88 # Es generada la grafica de todas las variables
 89 boxplot(dt~fct,main="Caja de datos",ylab="Valores", xlab = "Variables")
 90
 91 # Histogramas
 92 hist(ventas, main="Histograma de Ventas", ylab="Frecuencia", xlab="Ventas")
 93|hist(facebook,main="Histograma de Facebook",ylab="Frecuencia",xlab="Facebook")
 94 hist(periodico, main="Histograma de Periodico", ylab="Frecuencia", xlab="Periodico")
 95 hist(instagram, main="Histograma de Instagram", ylab="Frecuencia", xlab="Instagram")
 96 hist(tv,main="Histograma de Tv",ylab="Frecuencia",xlab="Tv")
 97 hist(ebay, main="Histograma de Ebay", ylab="Frecuencia", xlab="Ebay")
98 hist(Region, main="Histograma de Region", ylab="Frecuencia", xlab="Region")
 99
100 # Matriz de Correlacion
101 variables_cuant = sales[1:7]
102 sales.cor = cor(variables_cuant)
103 sales.cor
104
107 # Calcular el intervalo de confianza del 95% para las medias de ventas por
108 # region. Discuta los resultados.
109
110 # Calculo del intervalo de confianza para la media de ventas en la region 1
111 sales per region = sales$ventas[sales$Region == 1]
112 t.test(sales_per_region, conf.level = 0.95)$conf.int
114 # Calculo del intervalo de confianza para la media de ventas en la region 2
115 sales_per_region = sales$ventas[sales$Region == 2]
116 t.test(sales per region, conf.level = 0.95)$conf.int
117
118 # Calculo del intervalo de confianza para la media de ventas en la region 3
```

```
119 sales_per_region = sales$ventas[sales$Region == 3]
120 t.test(sales_per_region, conf.level = 0.95)$conf.int
121
122 # Calculo del intervalo de confianza para la media de ventas en la region 4
123 sales per region = sales$ventas[sales$Region == 4]
124 t.test(sales_per_region, conf.level = 0.95)$conf.int
125
127 # Pregunta 3
128 # Encuentre el modelo de regresion simple que mejor se ajuste a
129 # los datos; realice las pruebas estadisticas que considere conveniente
130 # para justificar su respuesta, incluyendo un analisis de residuales.
131
132 # Facebook
133 ml1 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook)
134 plot(sales$facebook, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la publicidad en
   Facebook", xlab = "Publicidad en Facebook", ylab = "Ventas")
135 abline(ml1)
136 summary(ml1)
137 plot(ml1, main = "Ventas ~ Facebook")
138
139 # Periodico
140 ml2 = lm(sales$ventas ~ sales$periodico)
141 plot(sales$periodico, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la publicidad en
   Periodico", xlab = "Publicidad en Periodico", ylab = "Ventas")
142 abline(ml2)
143 summary(ml2)
144 plot(ml2, main = "Ventas ~ Periodico")
145
146 # Instagram
147 ml3 = lm(sales$ventas ~ sales$instagram)
148 plot(sales$instagram, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la publicidad en
   Instagram", xlab = "Publicidad en Instagram", ylab = "Ventas")
149 abline(ml3)
150 summary(ml3)
151 plot(ml3, main = "Ventas ~ Instagram")
152
153 # Tv
154 ml4 = lm(sales$ventas ~ sales$tv)
155 plot(sales$tv, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la publicidad en TV", xlab
   = "Publicidad en Television", ylab = "Ventas")
156 abline(ml4)
157 summary(ml4)
158 plot(ml4, main = "Ventas ~ Tv")
159
160 # Ebay
161 \text{ ml5} = \text{lm(sales\$ventas} \sim \text{sales\$ebay)}
162 plot(sales$ebay, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la publicidad en Ebay",
   xlab = "Publicidad en Ebay", ylab = "Ventas")
163 abline(ml5)
164 summary(m15)
165 plot(ml5, main = "Ventas ~ Ebay")
166
167 # Region
168 ml6 = lm(sales$ventas ~ sales$Region)
169 plot(sales$Region, sales$ventas, main = "Ventas en funcion de la Region", xlab =
    "Publicidad en FB", ylab = "Ventas")
170 abline(ml6)
171 summary(ml6)
172 plot(ml6, main = "Ventas ~ Region")
```

```
173
175 # Pregunta 4
176 # Consiga el modelo multiple mas apropiado. Realice, como en el inciso 3,
177 # todas las pruebas estadisticas que considere conveniente para justificar
178 # su respuesta, incluyendo un analisis de residuos. Considere un nivel del 5%
180 # Modelo multiple Y~facebook + periodico + instagram + tv + ebay + Region
181 mlm1 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook + sales$periodico + sales$instagram +
   sales$tv + sales$ebay + sales$Region)
182 summary(mlm1)
183 plot(mlm1, main = "Modelo multiple Y~facebook + periodico + instagram + tv + ebay +
   Region")
184
185 # Modelo multiple Y~facebook + instagram + tv + ebay + Region
186 mlm2 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook + sales$instagram + sales$tv + sales$ebay +
   sales$Region)
187 summary(mlm2)
188 plot(mlm2, main = "Modelo multiple Y~facebook + instagram + tv + ebay + Region")
190 # Modelo multiple Y~facebook + instagram + tv + Region
191 mlm3 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook + sales$instagram + sales$tv + sales$Region)
192 summary(mlm3)
193 plot(mlm3, main = "Modelo multiple Y~facebook + instagram + tv + Region")
194
195 # Modelo multiple Y~facebook + instagram + Region
196 mlm4 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook + sales$instagram + sales$Region)
197 summary(mlm4)
198 plot(mlm4, main = "Modelo multiple Y~facebook + instagram + Region")
199
200 # Mejor modelo conseguido. Presenta problemas en la normalidad de los residuales con
   datos atipicos
201 # Modelo multiple Y~facebook + instagram
202 mlm5 = lm(sales$ventas ~ sales$facebook + sales$instagram)
203 summary(mlm5)
204 predict(mlm5, sales, interval = "prediction")
205 plot(mlm5, main = "Modelo multiple Y~facebook + instagram")
206 boxplot(rstandard(mlm5), main = "Caja de residuales", ylab = "Residuales")
207 hist(rstandard(mlm5), main="Histograma de residuales",ylab="Frecuencia",xlab="Rango")
208
209 # Se eliminan los valores de la tabla que afectan la normalidad de los residuales
210 sales_mod = sales[-c(128, 124, 56, 6, 77, 3, 74, 25, 186, 176, 171, 167, 164, 156,
   129, 130, 101, 35, 80, 163, 133),]
211
212 # Esta modificacion del modelo anterior mejora el modelo a costa de eliminar datos de
   la tabla
213 # Se aprecia que los residuales se encuentran bien distribuidos de forma normal
214 # Modelo multiple Y~facebook + instagram modificado
215 mlm6 = lm(sales mod$ventas ~ sales mod$facebook + sales mod$instagram)
216 summary(mlm6)
217 predict(mlm6, sales_mod, interval = "prediction")
218 plot(mlm6, main = "Modelo multiple Y~facebook + instagram modificado")
219 boxplot(rstandard(mlm6), main = "Caja de residuales", ylab = "Residuales")
220 hist(rstandard(mlm6), main="Histograma de residuales",ylab="Frecuencia",xlab="Rango")
223 # Pregunta 5
224 # Estudios previos indican que las ventas en la region 1 muestran un
225 # precio de 150 (millones), aunque estudios suponen que dicha cantidad
226 # es superior a la mostrada por este analisis. Con un nivel de confianza
```

```
227 # que usted considere necesario, realice un codigo en el software estadistico
228 # R que muestre el resultado de dicho analisis. Analice los resultados y concluya.
229
230 # Se obtiene las ventas de la primera region
231 sales_per_region = sales$ventas[sales$Region == 1]
232
233 # Se define la hipotesis nula como m0 igual a 150
234 # La hipotesis alternativa sera que m0 es mayor a 150
235 \text{ m0} = 150
236
237 # Se obtiene el tamano de la muestra (grande 49>30)
238 n = length(sales_per_region)
239
240 # Se obtiene la media de la muestra
241 sample mean = mean(sales per region)
242
243 # Se obtiene la media de la muestra
244 standard_deviation = sd(sales_per_region)
246 # Se calcula el estadistico Z por tratarse de una muestra grande
z = ((sample_mean - m0) / (standard_deviation / sqrt(n)))
248 z
249
250 # Se obtiene el p-valor asociado a Z
251 p value = pnorm(z, lower.tail=FALSE)
252 p_value
253
254 # Se realiza el estudio de las las hipotesis propuestas
255 t.test(sales_per_region, alternative = "greater", mu = 150, conf.level = 0.95)
256
257 # Seccion de observacion en el informe
258 # Estudio de la prueba de hipotesis para cola inferior
259 z = ((sample mean - m0) / (standard deviation / sqrt(n)))
260 z
261
262 # Se obtiene el p-valor asociado a Z
263 p_value = pnorm(z, lower.tail=TRUE)
264 p_value
265
266 # Se realiza el estudio de las las hipotesis propuestas
267 t.test(sales_per_region, alternative = "less", mu = 15, conf.level = 0.95)
268
270 # Pregunta 6
271 # Para el modelo de regresion lineal simple obtenido en el
272 # inciso 3, realice la prediccion correspondiente para 5 ventas
273 # que se anexan a la muestra, los datos se presentan en el Cuadro 1.
274 # Grafique los intervalos de prediccion y de confianza
275 # respectivamente. Realice el anolisis respectivo.
276
277 # El mejor modelo fue modeloFacebook o ml1, entonces se utilizara este
278 # para predecir las ventas.
279 modeloFacebook = lm(ventas~facebook)
280
281 nuevosPresupuestos = data.frame(facebook=c(300, 320, 338, 350, 400))
282
283 # Se grafica el modelo y las bandas de confianza/prediccion
284 plot(facebook, ventas, main="Intervalos para el modelo ventas~facebook", xlab =
    "Presupuesto asignado a Facebook")
285 abline(modeloFacebook)
```

```
286
287 # Prediccion para el nuevo presupuesto asignado a publicidad
288 (predict(modeloFacebook, nuevosPresupuestos, interval = 'predict'))
289
290 # Se generan puntos para las bandas
291 sequence = data.frame(facebook = seq(min(facebook), max(facebook), 1))
292
293 # Intervalo de prediccion
294 predicFacebook = predict(modeloFacebook, sequence, interval = "prediction")
295 lines(sequence$facebook, predicFacebook[,2], lty = 2, col = "red")
296 lines(sequence$facebook, predicFacebook[,3], lty = 2, col = "red")
298 # Intervalo de confianza para el 95%
299 confFacebook = predict(modeloFacebook, sequence, interval = "confidence")
300 lines(sequence$facebook, confFacebook[,2], lty = 2, col = "blue")
301 lines(sequence$facebook, confFacebook[,3], lty = 2, col = "blue")
302
303 # Se agrega una leyenda
304 legend("topleft", legend=c("Interv. Prediccion", "Interv. Confianza para 95%"),
          col=c("red", "blue"), lty=2:2, cex=0.8)
306
308 # Pregunta 7
309 # Existe suficiente evidencia que permita concluir que las ventas media
310 # de las variables de estudio difieren con respecto a las regiones. Use
311 # el procedimiento de analisis de varianza para un diseno de un factor.
312 # Que concluiria usted con un nivel de significancia alpha = 0.03
314 # HO: Las medias de ventas entre las regiones son iguales
315 dat=sales$ventas
316 fact=factor(sales$Region)
317 tapply(dat, fact, mean)
318 boxplot(dat~fact, main = "Caja de regiones", xlab = "Regiones", ylab= "Ventas")
319
320 # Se observa que los valores de Q2 son cercanos entre si,
321 # de manera que las medias de cada region se encuentran dentro del
322 # rango intercuartil resto de las regiones, los cuales son similares entre si.
323 mod.lm=lm(dat~fact)
324 anova(mod.lm)
325
326 # Como pvalor>0.03 no podemos rechazar la hipotesis nula. Entonces no hay
327 # suficiente evidencia para concluir que que las ventas medias de las
328 # variables de estudio difieren con especto a las regiones.
```