# TAREA # 3 Teoría de colas

#### Natalia Berenice Pérez López

15 de septiembre de 2021

### 1. Objetivo

El objetivo de esta práctica es examinar cómo las diferencias en los tiempos de ejecución de los diferentes ordenamientos cambian cuando se varía el número de núcleos asignados al cluster, utilizando como datos de entrada un vector que contiene primos grandes y no primos chicos, aplicando pruebas estadísticas adecuadas y visualización científica clara e informativa.

#### 2. Desarrollo

Para generar el código objetivo de esta práctica se realizaron diversos códigos prueba, los cuales se encuentran en mi repositorio en GitHub. Para obtener los datos de entrada de mis pruebas estadísticas se utilizó el código revisado en clase para Python [6], el cual genera números primos grandes y números no primos chicos, designados en el código como números difíciles y números fáciles respectivamente. Además, el código mide los tiempos para obtener estos números en diferente orden, se tiene el orden de fáciles primero, dificiles primero y el orden aleatorio. Estos ordenamientos se realizan de forma paralela variando el número de núcleos asignados al cluster.

El cuadro 1 contiene las principales variables utilizadas en el código.

NOMBRE	VARIABLE	
dificiles	números primos grandes	
faciles	números no primos chicos	
FP	orden faciles primero	
DP	orden dificiles primero	
OA	orden aleatorio	
Trabajador 1	1 núcleo asignado en el cluster	
Trabajador 2	2 núcleos asignados en el cluster	
Trabajador 3	3 núcleos asignados en el cluster	

Cuadro 1: Variables del experimento.

Las modificaciones que se le realizaron al código de Python revisado en clase fueron; cambiar el número de trabajadores a 3 debido a que mi computadora tiene 4 núcleos físicos, agregar la librería de pandas para hacer un pd.DataFrame que almacenará los datos generados y agregar al final la instrucción de exportar en formato .csv dichos datos para así poder manipularlos en RStudio. A continuación se muestra el código modificado:

```
from time import time
from math import sqrt, ceil
from random import randint, random, shuffle
import pandas as pd

def primo(n):
    if n < 4: # 1 2 3
        return True
    if n % 2 == 0:
        return False
    for d in range(3, int(ceil(sqrt(n)))):
        if n % d == 0:</pre>
```

```
return False
       return True
14
16 df = pd.DataFrame()
17 dificiles = []
18 \text{ meta} = 10
19 faciles = [randint(1000, 15000) for i in range(meta)]
  while len(dificiles) < meta:</pre>
      n = randint(50000000, 100000000)
21
       if n % 2 == 0:
22
23
           n += 1
       if primo(n):
24
25
           dificiles.append(n)
26
27
  from multiprocessing import Pool
28
  if __name__ == "__main__":
29
      c1 = faciles + dificiles
30
      c2 = dificiles + faciles
31
       cr = c2.copy()
       shuffle(cr)
33
       ordenes = {'FP': c1, 'DP': c2, 'OA': cr}
34
      for trabajadores in range(1, 4):
35
           with Pool(trabajadores) as p:
36
               for o in ordenes:
37
                   label = o
38
                    datos = ordenes[o]
39
                    for replica in range(10):
40
                        start = time()
41
42
                        p.map(primo, datos)
                        tiempo = 1000 * (time() - start)
43
                        if replica > 0:
44
                            print(f'{replica},{trabajadores},{label},{tiempo}')
45
                            df = df.append(pd.DataFrame(data = {f'{replica},{trabajadores},{label},
46
                            {tiempo}'}))
47
48
  print(f'{df}')
50 df.to_csv('misdatoos.csv')
```

Listing 1: Código para exportar datos en formato .csv.

Los datos que se obtuvieron del código anterior se muestran en el cuadro 2.

Trabajador	FP	DP	OA
1	15,77 23,81 15,46 24,11	13,17 16,50 15,71 19,74	15,51 12,68 20,90 27,42
	26,92 22,63 17,25 18,84	16,60 20,60 14,33 22,16	19,84 17,07 19,62 23,20
	16,11	16,80	13,72
2	14,75 10,27 07,96 08,82	10,67 16,54 13,50 13,98	12,76 11,74 15,04 12,60
	06,35 07,60 07,81 12,74	12,95 12,32 11,01 14,78	12,66 14,00 11,24 12,44
	15,53	13,51	14,35
3	06,69 06,13 04,87 06,91	13,08 15,43 16,84 12,91	10,54 15,89 09,59 09,44
	05,89 06,55 08,79 17,59	08,64 12,15 13,50 10,75	18,75 14,53 10,31 21,65
	19,47	16,41	16,08

Cuadro 2: Tiempo de los trabajadores de acuerdo al orden de trabajo.

El archivo .csv generado con Python que contiene los datos del cuadro 2, se utilizó para realizar un diagrama caja-bigote en RStudio (Ver figura 1).

En este diagrama caja-bigote podemos notar que existe una disminución en el tiempo cuando las tareas se realizan con el Trabajador 2 y el Trabajador 3, lo cual tiene sentido ya que estos trabajadores tienen más núcleos asignados al cluster. Además podemos notar que el orden en que se realizan las trabajos afecta de manera diferente a cada trabajador. Para comprobar si las medias de cada trabajador son iguales o diferentes se realizó una prueba estadística.

Figura 1: Tiempo que tarda cada trabajador en realizar las tareas en cada orden: difíciles primero (DP), fáciles primero (FP) y orden aleatorio (OA).

Se elegió utilizar la prueba estadística ANOVA de una vía, debido a que se quería realizar un análisis paramétrico para comparar más de 2 grupos. Se revisaron diferentes páginas en internet sobre documentación [7], y video tutoriales [2, 4] para aprender a utilizar la prueba estadística elegida [1].

Se generó el código para aplicar ANOVA de una vía a los datos de cada trabajador y también a los datos de cada tipo de ordenamiento por separado para así analizar sus medias, en la figura 2 se muestran los diagramas caja-bigote para cada trabajador y ordenamiento.

Primeramente, se revisaron los supuestos para poder aplicar la prueba estadística ANOVA. En el cuadro 3 se resumen los resultados. El supuesto outliers se refiere a la cantidad de valores atípicos que existen en los grupos, la normalidad por grupos se obtuvo con la prueba de Shapiro Wilk, y la homogeneidad de varianza se obtuvo con la prueba de Levene.

Cuadro 3: Resultados del los supuestos para aplicar la prueba estadística ANOVA.

	Trabajador 1	Trabajador 2	Trabajador 3	Orden FP	Orden DP	Orden OA
Outliers	0	0	0	0	0	0
Normalidad	FP p = 0.190	FP $p = 0.182$	FP $p = 0.083$	T1 p = 0.190	T1 $p = 0.648$	T1 p = 0.875
por grupo	DP $p = 0.648$	DP $p = 0.826$	DP $p = 0.807$	T2 p = 0.182	T2 $p = 0.826$	T2 p = 0.610
	OA $p = 0.875$	OA $p = 0.610$	OA $p = 0.249$	T3 p = 0.083	T3 $p = 0.807$	T3 $p = 0.249$
Homogeneidad	p = 0.356	p = 0.068	p = 0.135	p = 0.251	p = 0.421	p = 0.018
de varianza						

En el cuadro 3 se puede ver que los valores de p son mayores a 0.05 por lo cual se cumplen los supuestos, excepto en la homogeneidad de varianza del 0rden 0A. Para el ordenamiento 0A se aplicó la prueba estadística ANOVA de Welch, la cual puede utilizarse cuando no se tiene varianza homogénea.

Tiempos para 1 trabajador Tiempos para el orden FP (subsection of the subsection Tiempo (ms) Orden Trabajadores 12 DP FP OA 2 Orden de trabajo Trabajadores Tiempos para 2 trabajadores Tiempos para el orden DP Tiembo (ms) Trabajadores Orden Tiempo (ms) 16 12 8 DP OA 8 FP DP OA Orden de trabajo Trabajadores Tiempos para 3 trabajadores Tiempos para el orden OA Tiempo (ms) 15 15 10 10 5 (sm) odmai 20 15 10 Orden Trabajadores DP OA DP OA 2

Figura 2: Tiempos para cada trabajador y cada orden por separado.

También se calculó la normalidad por residuales y los resultados se muestran en la figura 3.

Orden de trabajo

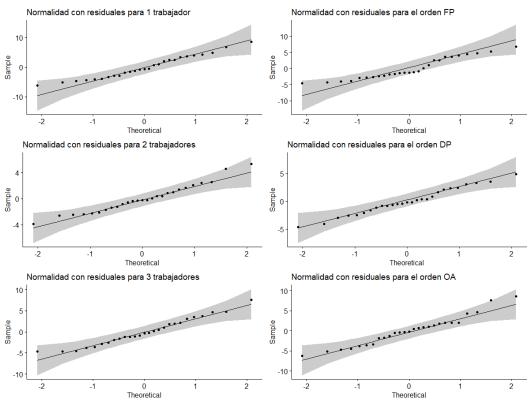


Figura 3: Normalidad por residuales.

Trabajadores

Los resultados de la normalidad por grupos se muestran en la figura 4.

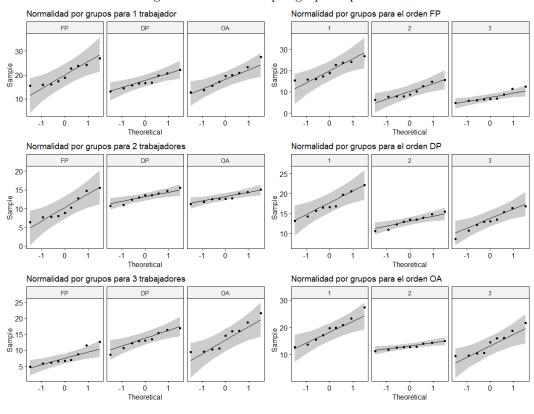


Figura 4: Normalidad por grupos separados.

A continuación, en el cuadro 4 se muestran los resultados de la prueba estadística ANOVA.

Grupo Valor de pComparaciones múltiples de Tukey de medias (nivel de confianza del 0.95) Trabajador 1 0,354 DP-FP: p = 0.323 / OA-FP: p = 0.801 / OA-DP: p = 0.686DP-FP: p = 0.028 / OA-FP: p = 0.039 / OA-DP: p = 0.987Trabajador 2 0.0177 DP-FP: p = 0.004 / OA-FP: p = 0.001 / OA-DP: p = 0.872Trabajador 3 0,0008 Orden FP 2,04e - 07T2-T1: p = 0.000 / T3-T1: p = 0.000 / T3-T2: p = 0.319Orden DP T2-T1: p = 0.004 / T3-T1: p = 0.006 / T3-T2: p = 0.9890,0020 Orden OA 0.013 T2-T1: p = 0.013 / T3-T1: p = 0.096 / T3-T2: p = 0.755

Cuadro 4: Resultados de la prueba estadística ANOVA de una vía.

Como se mencionó anteriormente para el grupo Orden OA se utilizó la prueba estadística ANOVA de Welch.

Si tenemos la hípotesis nula siguiente:

Hípotesis Nula: Las medias de todos los grupos son iguales.

En los resultados mostrados en el cuadro 4 podemos notar que p < 0.05 en la mayoría de los grupos, por lo tanto podemos decir que:

Se rechaza la hípostesis nula.

Hípotesis alternativa: Las medias son estadísticamente significativas en los grupos Trabajador 2, Trabajador 3, Orden FP, Orden DP y Orden OA, es decir que en estos grupos las medias sí son diferentes. Solamente en el grupo Trabajador 1 se tienen medias no significativas.

Enseguida se muestra el código generado en RStudio para esta práctica [5].

```
1 #PRUEBA ESTADISTICA ANOVA
install.packages("tidyverse")
install.packages("ggpubr")
 4 install.packages("rstatix")
5 install.packages("rapportools")
7 library(tidyverse)
8 library(ggpubr)
9 library (rstatix)
10 library(rapportools)
11 library(readr)
12 library(ggplot2)
13 library(gridExtra)
14
15 ruta_csv = "C:\\Users\\beren\\OneDrive\\Escritorio\\Maestr a\\2do semestre\\5. Simulaci n
       computacional de nanomateriales\\Tareas\\Tarea_3\\misdatos.csv"
16
17 datos = read.csv(ruta_csv)
18
  names(datos) <- c("Replica", "Trabajador", "Orden", "Tiempo")</pre>
19
21 datos $Trabajador = as.factor(datos $Trabajador) #crear vector a partir del dataframe
22 datos $Orden = as.factor(datos $Orden) #crear vector a partir del dataframe
  ggplot(data = datos, aes(x = Trabajador, y = Tiempo, fill = Orden)) +
24
    geom_boxplot() + theme_bw() + labs(y = "Tiempo (ms)")
25
26
28 library(readxl)
29 ruta_excel = "C:/Users/beren/OneDrive/Escritorio/Maestr a/2do semestre/5. Simulaci n
      computacional de nanomateriales/Tareas/Tarea_3/misdatos.xlsx"
30 misdatos <- read_excel(ruta_excel)</pre>
31 excel_sheets(ruta_excel)
32
33 trabajador1 = read_excel(ruta_excel, sheet = "Trabajador1")
34 trabajador2 = read_excel(ruta_excel, sheet = "Trabajador2")
strabajador3 = read_excel(ruta_excel, sheet = "Trabajador3")
ordenfp = read_excel(ruta_excel, sheet = "FP")
37 ordendp = read_excel(ruta_excel, sheet = "DP")
38 ordenoa = read_excel(ruta_excel, sheet = "OA")
39
41 #ANALISIS DESCRIPTIVO
42 #Un trabajador
43 trabajador1 = trabajador1 %>%
    rstatix::reorder_levels(Orden, order = c("FP", "DP", "OA"))
44
46 trabajador1 %>%
    group_by(Orden) %>%
47
    get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
49 #Dos trabajadores
50 trabajador2 = trabajador2 %>%
    rstatix::reorder_levels(Orden, order = c("FP", "DP", "OA"))
5.1
52
53 trabajador2 %>%
    group_by(Orden) %>%
54
    get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
56 #Tres trabajadores
57 trabajador3 = trabajador3 %>%
    rstatix::reorder_levels(Orden, order = c("FP", "DP", "OA"))
58
59
60 trabajador3 %>%
   group_by(Orden) %>%
61
    get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
63 #Orden FP
64 ordenfp = ordenfp %>%
    rstatix::reorder_levels(Trabajadores, order = c("1", "2", "3"))
66
67 ordenfp %>%
group_by(Trabajadores) %>%
```

```
get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
70 #Orden DP
 71 ordendp = ordendp %>%
     rstatix::reorder_levels(Trabajadores, order = c("1", "2", "3"))
72
74 ordendp %>%
 75
   group_by(Trabajadores) %>%
     get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
77 #Orden OA
 78 ordenoa = ordenoa %>%
     rstatix::reorder_levels(Trabajadores, order = c("1", "2", "3"))
 81 ordenoa %>%
     group_by(Trabajadores) %>%
 82
      get_summary_stats(Tiempo, type = "mean_sd")
85 #VISUALIZAR DATOS
 86 #Un trabajador
g1 = ggplot(data = trabajador1, aes(x = Orden, y = Tiempo, fill = Orden)) +
ss geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Orden de trabajo", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos
       para 1 trabajador')
90 #Dos trabajadores
g2 = ggplot(data = trabajador2, aes(x = Orden, y = Tiempo, fill = Orden)) +
g2 geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Orden de trabajo", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos
       para 2 trabajadores')
94 #Tres trabajadores
95 g3 = ggplot(data = trabajador3, aes(x = Orden, y = Tiempo, fill = Orden)) +
96 geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Orden de trabajo", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos
       para 3 trabajadores')
98 #Orden FP
99 g4 = ggplot(data = ordenfp, aes(x = Trabajadores, y = Tiempo, fill = Trabajadores)) +
     geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Trabajadores", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos para
100
       el orden FP')
102 #Orden DP
103 g5 = ggplot(data = ordendp, aes(x = Trabajadores, y = Tiempo, fill = Trabajadores)) +
     geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Trabajadores", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos para
       el orden DP')
106 #Orden OA
107 g6 = ggplot(data = ordenoa, aes(x = Trabajadores, y = Tiempo, fill = Trabajadores)) +
     geom_boxplot() + theme_bw() + labs(x = "Trabajadores", y = "Tiempo (ms)", title = 'Tiempos para
        el orden OA')
109
grid.arrange(g1, g4, g2, g5, g3, g6, ncol = 2)
112 #SUPUESTOS PARA ANOVA
113
#1:OUTLIERS
115 #Un trabajador
116 trabajador1 %>%
   group_by(Orden) %>%
117
      identify_outliers(Tiempo)
118
119
120 #Dos trabajadores
121 trabajador2 %>%
     group_by(Orden) %>%
122
123
     identify_outliers(Tiempo)
124
125 #Tres trabajadores
126 trabajador3 %>%
   group_by(Orden) %>%
127
     identify_outliers(Tiempo)
128
129
130 #Orden FP
131 ordenfp %>%
     group_by(Trabajadores) %>%
132
     identify_outliers(Tiempo)
134
135 #Orden DP
```

```
136 ordendp %>%
    group_by(Trabajadores) %>%
137
138
     identify_outliers(Tiempo)
139
140 #Orden OA
141 ordenoa %>%
group_by(Trabajadores) %>%
     identify_outliers(Tiempo)
143
144
#2: NORMALIDAD CON RESIDUALES
146 #Un trabajador
147 normalidad1 = lm(Tiempo ~ Orden, data = trabajador1)
148 head(trabajador1)
149 head(normalidad1$fitted.values)
150 head(normalidad1$residuals)
n1 = ggqqplot(residuals(normalidad1))+
labs(title = 'Normalidad con residuales para 1 trabajador')
shapiro_test(residuals(normalidad1))
156 trabajador1 %>%
    group_by(Orden) %>%
157
     shapiro_test(Tiempo)
158
159
160 #Dos trabajadores
normalidad2 = lm(Tiempo ~ Orden, data = trabajador2)
162 head(trabajador2)
head(normalidad2\fitted.values)
head(normalidad2$residuals)
165
n2 = ggqqplot(residuals(normalidad2))+
    labs(title = 'Normalidad con residuales para 2 trabajadores')
shapiro_test(residuals(normalidad2))
169
170 trabajador2 %>%
    group_by(Orden) %>%
171
172
     shapiro_test(Tiempo)
173
174 #Tres trabajadores
normalidad3 = lm(Tiempo ~ Orden, data = trabajador3)
176 head(trabajador3)
177 head (normalidad3 fitted. values)
178 head(normalidad3$residuals)
n3 = ggqqplot(residuals(normalidad3))+
   labs(title = 'Normalidad con residuales para 3 trabajadores')
shapiro_test(residuals(normalidad3))
183
184 trabajador3 %>%
    group_by(Orden) %>%
185
186
     shapiro_test(Tiempo)
187
188 #Orden FP
189 normalidad4 = lm(Tiempo ~ Trabajadores, data = ordenfp)
190 head (ordenfp)
191 head(normalidad4$fitted.values)
192 head(normalidad4$residuals)
193
194 n4 = ggqqplot(residuals(normalidad4))+
   labs(title = 'Normalidad con residuales para el orden FP')
195
shapiro_test(residuals(normalidad4))
197
198 ordenfp %>%
199
    group_by(Trabajadores) %>%
     shapiro_test(Tiempo)
200
202 #Orden DP
203 normalidad5 = lm(Tiempo ~ Trabajadores, data = ordendp)
204 head(ordendp)
205 head(normalidad5$fitted.values)
206 head(normalidad5$residuals)
208 n5 = ggqqplot(residuals(normalidad5))+
```

```
labs(title = 'Normalidad con residuales para el orden DP')
shapiro_test(residuals(normalidad5))
212 ordendp %>%
213
   group_by(Trabajadores) %>%
    shapiro_test(Tiempo)
214
215
216 #Orden OA
217 normalidad6 = lm(Tiempo ~ Trabajadores, data = ordenoa)
218 head (ordenoa)
219 head (normalidad6 fitted, values)
220 head(normalidad6$residuals)
222 n6 = ggqqplot(residuals(normalidad6))+
    labs(title = 'Normalidad con residuales para el orden OA')
223
224 shapiro_test(residuals(normalidad6))
225
226 ordenoa %>%
    group_by(Trabajadores) %>%
227
228
    shapiro_test(Tiempo)
229
230 grid.arrange(n1, n4, n2, n5, n3, n6, ncol = 2)
231
232 #NORMALIDAD PARA CADA GRUPO POR SEPARADO
233 #Un trabajador
m1 = ggqqplot(data = trabajador1, x = "Tiempo", facet.by = "Orden")+
labs(title = 'Normalidad por grupos para 1 trabajador')
236 trabajador1 %>%
    group_by(Orden) %>%
237
238
    shapiro_test(Tiempo)
239
240 #Dos trabajadores
241 m2 = ggqqplot(data = trabajador2, x = "Tiempo", facet.by = "Orden")+
    labs(title = 'Normalidad por grupos para 2 trabajadores')
242
243 trabajador2 %>%
group_by(Orden) %>%
245
    shapiro_test(Tiempo)
246
247 #Tres trabajadores
248 m3 = ggqqplot(data = trabajador3, x = "Tiempo", facet.by = "Orden")+
labs(title = 'Normalidad por grupos para 3 trabajadores')
250 trabajador3 %>%
    group_by(Orden) %>%
251
252
     shapiro_test(Tiempo)
253
254 #Orden FP
255 m4 = ggqqplot(data = ordenfp, x = "Tiempo", facet.by = "Trabajadores")+
   labs(title = 'Normalidad por grupos para el orden FP')
256
257 ordenfp %>%
    group_by(Trabajadores) %>%
258
    shapiro_test(Tiempo)
260
261 #Orden DP
m5 = ggqqplot(data = ordendp, x = "Tiempo", facet.by = "Trabajadores")+
labs(title = 'Normalidad por grupos para el orden DP')
264 ordendp %>%
   group_by(Trabajadores) %>%
265
266
    shapiro_test(Tiempo)
m6 = ggqqplot(data = ordenoa, x = "Tiempo", facet.by = "Trabajadores")+
labs(title = 'Normalidad por grupos para el orden OA')
271 ordenoa %>%
group_by(Trabajadores) %>%
273
    shapiro_test(Tiempo)
274
275 grid.arrange(m1, m4, m2, m5, m3, m6, ncol = 2)
277 #HOMOGENEIDAD DE VARIANZAS CON PRUEBA DE LEVENE
278 #Un trabajador
279 trabajador1 %>%
levene_test(Tiempo~Orden)
```

```
282 #Dos trabajadores
283 trabajador2 %>%
284
    levene_test(Tiempo~Orden)
285
286 #Tres trabajadores
287 trabajador3 %>%
    levene_test(Tiempo~Orden)
288
290 #Orden FP
291 ordenfp %>%
    levene_test(Tiempo~Trabajadores)
292
293
294 #Orden DP
295 ordendp %>%
    levene_test(Tiempo~Trabajadores)
297
298 #Orden OA
299 ordenoa %>%
     levene_test(Tiempo~Trabajadores)
300
302 #ANOVA
303 #Un trabajador
304 view(trabajador1)
305 trabajador1
306 attach (trabajador1)
307 names(trabajador1)
308 class (Orden)
309 class (Tiempo)
310 summary (trabajador1)
311 boxplot (Tiempo~Orden)
312 aov(Tiempo~Orden)
anova1 = aov(Tiempo~Orden)
314 summary (anoval)
315 TukeyHSD (anova1)
316
317 #Dos trabajadores
318 view(trabajador2)
319 trabajador2
320 attach(trabajador2)
names(trabajador2)
322 class (Orden)
323 class(Tiempo)
324 summary(trabajador2)
325 boxplot(Tiempo~Orden)
326 aov (Tiempo Orden)
anova2 = aov(Tiempo~Orden)
328 summary(anova2)
329 TukeyHSD (anova2)
331 #Tres trabajadores
332 view(trabajador3)
333 trabajador3
334 attach(trabajador3)
335 names(trabajador3)
336 class(Orden)
337 class(Tiempo)
338 summary(trabajador3)
339 boxplot(Tiempo~Orden)
340 aov(Tiempo~Orden)
341 anova3 = aov(Tiempo~Orden)
342 summary(anova3)
343 TukeyHSD (anova3)
345 #Orden FP
346 view(ordenfp)
347 ordenfp
348 attach (ordenfp)
349 names(ordenfp)
350 class (Trabajadores)
351 class(Tiempo)
352 summary(ordenfp)
boxplot(Tiempo~Trabajadores)
aov(Tiempo~Trabajadores)
```

```
anova4 = aov(Tiempo~Trabajadores)
356 summary (anova4)
357 TukeyHSD (anova4)
358
359 #Orden DP
360 view(ordendp)
361 ordendp
362 attach (ordendp)
363 names (ordendp)
364 class (Trabajadores)
365 class(Tiempo)
366 summary (ordendp)
367 boxplot (Tiempo Trabajadores)
368 aov (Tiempo~Trabajadores)
anova5 = aov(Tiempo~Trabajadores)
370 summary (anova5)
371 TukeyHSD (anova5)
372
373 #ANOVA DE WELCH
374 #Orden OA
anova6 = ordenoa %>% welch_anova_test(Tiempo~Trabajadores)
377 comp_mult = ordenoa %>% games_howell_test(Tiempo~Trabajadores)
378 comp_mult
```

Listing 2: Código para la prueba estadística ANOVA y ANOVA Welch.

Después de revisar otras páginas de internet y video tutoriales [3], encontré que para analizar el efecto de los trabajadores y el orden de los trabajos en una sola prueba estadística se puede utilizar ANOVA para dos vías o factores. Para esta prueba también se revisó la homogeneidad de varianza con una prueba de Levene y la normalidad con una prueba de Shapiro Wilk. Los resultados se muestran en el cuadro 5, e indican que ambos resultados no son significativos, es decir que si hay normalidad y varianza homogénea.

Cuadro 5: Resultados de pruebas de varianza y normalidad.

Prueba	p
Levene	0,1648
Shapiro Wilk	0,1069

En el código se realizaron dos modelos para la prueba estadística, el Modelo 1 de ANOVA que es para solo considerar efectos principales de las variables independientes Trabajador y Orden, y el Modelo 2 toma en cuenta las interacciones que existen entre dichas variables. Si el resultado del Modelo 2 es significativo se debe realizar un análisis de ANOVA Tipo III, y de lo contrario se utiliza un Tipo II. En los cuadros 6 y 7 se presentan los resultados de los modelos, los cuales indican que la interacción entre las dos variables si es significativa.

Cuadro 6: Resultados del Modelo 1.

Variables	p
Trabajador	1,758e - 09
Orden	0,118

Cuadro 7: Resultados del Modelo 2.

Variables	p
Trabajador	5,845e - 10
Orden	0,09832
Orden:Trabajador	0,03684

Realizando la prueba estadística de ANOVA de dos factores Tipo III se obtienen los resultados mostrados en el cuadro 8.

Cuadro 8: Resultados de pruebas estadística ANOVA de dos factores

Variables	p	Interpretación
Trabajador	5,845e - 10	p < 0.05 entonces es significativa
Orden	0,09832	p > 0.05 entonces no es significativa
Orden:Trabajador	0,036842	p < 0.05 entonces es significativa

Hipótesis nula: Las medias son iguales en todos los grupos.

Hipótesis alternativa: Se rechaza la hipótesis nula. Si existen diferencias en los tiempos de los trabajadores, es decir que el tiempo se ve afectado por el hecho de asignar más núcleos en el cluster. Y en cuanto al orden en que se realizan los trabajos si afecta de manera significativa en los tiempos cuando se tiene la interacción con los diferentes trabajadores.

El código generado para la prueba estadística ANOVA con dos factores se muestra a continuación:

```
install.packages("car")
install.packages("reshape")
install.packages("multcomp")
4 install.packages("pastecs")
5 install.packages("WRS")
7 library(ggplot2)
8 library(car)
9 library(reshape)
10 library(multcomp)
11 library (pastecs)
12 library(WRS)
13 library(tidyverse)
14 library(ggpubr)
15 library(rstatix)
16 library(rapportools)
17 library (readr)
18 library(ggplot2)
19 library(gridExtra)
20
  names (misdatos2)
21
22
23 misdatos2$Trabajador= as.character(misdatos2$Trabajador) #crear vector a partir del dataframe
24 misdatos2$Orden = as.character(misdatos2$Orden) #crear vector a partir del dataframe
25 misdatos2$Tiempo = as.numeric(misdatos2$Tiempo) #crear vector a partir del dataframe
27 attach (misdatos2)
28 names (misdatos2)
29
30 class(Trabajador)
31 class(Orden)
32 class (Tiempo)
33 factor (Trabajador)
34 factor (Orden)
35
  leveneTest (misdatos2$Tiempo, interaction (misdatos2$Orden, misdatos2$Trabajador), center = median)
36
38 Model1 = aov(Tiempo~Trabajador+Orden, data = misdatos2) #Modelo con efectos principales
  anova (Model1)
39
41 Model2 = aov(Tiempo~Orden*Trabajador, data = misdatos2) #Modelo con efectos principales con
      interacci n
42 anova (Model2)
43
  plot (Model1)
46 aov_residuals = residuals(object = Model1)
47 shapiro.test(x=aov_residuals)
48
49 Anova(Model2, Type = "III")
```

Listing 3: Código para prueba estadística ANOVA de dos vías.

# 3. Conclusión

Con base en los resultados obtenidos de las diferentes pruebas estadísticas ANOVA que realicé puedo concluír que cuando se asigan más núcleos en el cluster el trabajo o la tarea se puede realizar más rápidamente. En general el desarrollo de la práctica me aportó conocimiento sobe las diferentes pruebas estadísticas, los requerimientos que tiene cada una de ellas y sus aplicaciones.

## Referencias

- [1] José Antonio: Estadística Aplicada. Anova de welch en rstudio, 2020. URL https://youtu.be/2pf0kUbigr0.
- [2] Lourdes Cuellar. Cómo hacer un anova en rstudio., 2019. URL https://youtu.be/3wbuVNKGkxg.
- [3] Lourdes Cuellar. Anova de dos factores en rstudio two way anova, 2019. URL https://youtu.be/4q\_mfYZV7-8.
- [4] Epidemiología e Investigación en Salud. Pruebas estadísticas, 2020. URL https://youtu.be/M1MQ9yD9rAg.
- [5] Overleaf. Code listing, 2021. URL https://es.overleaf.com/learn/latex/Code\_listing.
- [6] Elisa Schaeffer. Simulación: hilos y primos (p3 ad21), 2021. URL https://www.youtube.com/watch?v=IJpQheI6jSM&list=LL&index=8&t=209s&ab\_channel=ElisaSchaeffer.
- [7] Elisa Schaeffer. Probabilidad y estadística, 2021. URL https://elisa.dyndns-web.com/teaching/prob/prob.html.