Mapas de calor y boxplots de base de datos Integrantes del equipo:

Carlos Sánchez Mejorada Raynal A01702188

María de los Angeles Arista Huerta A01369984

Ariann Fernando Arriaga Alcántara A01703556

```
import pandas as pd
In [1]:
          import seaborn as sb
          import numpy as np; np.random.seed(0)
          import matplotlib.pyplot as plt
          data=pd.read csv('heart failure clinical records dataset.csv')
Out[1]: (299, 13)
          data.head
In [3]:
         <bound method NDFrame.head of</pre>
                                                     anaemia creatinine phosphokinase
         ection fraction
              75.0
                           0
                                                     582
                                                                  0
                                                                                      20
         1
              55.0
                           0
                                                    7861
                                                                  0
                                                                                      38
              65.0
                           0
                                                                                      20
                                                     146
                                                                  0
              50.0
                           1
                                                     111
                                                                                      20
              65.0
                           1
                                                     160
                                                                  1
                                                                                      20
         294
              62.0
                           0
                                                      61
                                                                  1
                                                                                      38
         295
              55.0
                           0
                                                    1820
                                                                                      38
                                                                  0
         296
              45.0
                           0
                                                                                      60
                                                    2060
                                                                  1
                           0
         297
              45.0
                                                    2413
                                                                  0
                                                                                      38
         298
              50.0
                                                     196
                                                                                      45
              high_blood_pressure platelets serum_creatinine serum_sodium sex
         0
                                  1 265000.00
                                                               1.9
                                                                              130
                                                                                      1
         1
                                     263358.03
                                                               1.1
                                                                              136
                                                                                      1
         2
                                  0 162000.00
                                                               1.3
                                                                              129
                                                                                      1
         3
                                  0
                                     210000.00
                                                               1.9
                                                                              137
                                                                                      1
         4
                                  0
                                     327000.00
                                                               2.7
                                                                              116
                                                                                      0
                                                               . . .
                                                                              . . .
         294
                                     155000.00
                                                                              143
                                                                                     1
                                 1
                                                               1.1
         295
                                  0
                                     270000.00
                                                               1.2
                                                                              139
                                                                                      0
         296
                                  0
                                     742000.00
                                                               0.8
                                                                              138
                                                                                      0
         297
                                     140000.00
                                                               1.4
                                                                              140
                                                                                      1
         298
                                     395000.00
                                                               1.6
                                                                              136
                                                                                      1
                              DEATH EVENT
              smoking
                       time
         0
                     0
                           4
                                         1
         1
                     0
                           6
                                         1
                           7
                     1
                                         1
                           7
         3
                     0
                                         1
                     0
                           8
                                         1
         4
                         270
         294
                     1
                                         0
         295
                         271
```

 296
 0
 278
 0

 297
 1
 280
 0

 298
 1
 285
 0

[299 rows x 13 columns]>

Descripción estadística de los datos

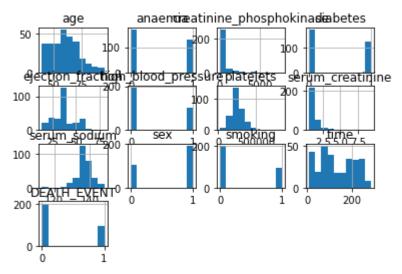
In [4]: data.describe()

Out[4]:

high_blood_press	ejection_fraction	diabetes	creatinine_phosphokinase	anaemia	age	
299.0000	299.000000	299.000000	299.000000	299.000000	299.000000	count
0.351	38.083612	0.418060	581.839465	0.431438	60.833893	mean
0.478	11.834841	0.494067	970.287881	0.496107	11.894809	std
0.0000	14.000000	0.000000	23.000000	0.000000	40.000000	min
0.0000	30.000000	0.000000	116.500000	0.000000	51.000000	25%
0.0000	38.000000	0.000000	250.000000	0.000000	60.000000	50%
1.0000	45.000000	1.000000	582.000000	1.000000	70.000000	75%
1.0000	80.000000	1.000000	7861.000000	1.000000	95.000000	max
•						4

Histograma de los campos

```
In [5]: data.drop([0,1]).hist()
```



Correlación de los datos por método de pearson

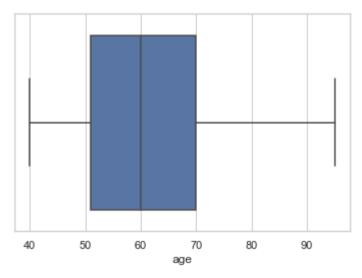
In [6]: data.corr(method='pearson')

Out[6]:		age	anaemia	creatinine_phosphokinase	diabetes	ejection_fraction	hi
	age	1.000000	0.088006	-0.081584	-0.101012	0.060098	
	anaemia	0.088006	1.000000	-0.190741	-0.012729	0.031557	
	creatinine_phosphokinase	-0.081584	-0.190741	1.000000	-0.009639	-0.044080	
	diabetes	-0.101012	-0.012729	-0.009639	1.000000	-0.004850	
	ejection_fraction	0.060098	0.031557	-0.044080	-0.004850	1.000000	
	high_blood_pressure	0.093289	0.038182	-0.070590	-0.012732	0.024445	
	platelets	-0.052354	-0.043786	0.024463	0.092193	0.072177	
	serum_creatinine	0.159187	0.052174	-0.016408	-0.046975	-0.011302	
	serum_sodium	-0.045966	0.041882	0.059550	-0.089551	0.175902	
	sex	0.065430	-0.094769	0.079791	-0.157730	-0.148386	
	smoking	0.018668	-0.107290	0.002421	-0.147173	-0.067315	
	time	-0.224068	-0.141414	-0.009346	0.033726	0.041729	
	DEATH_EVENT	0.253729	0.066270	0.062728	-0.001943	-0.268603	
	◀						•

Gráfica de caja y bigotes

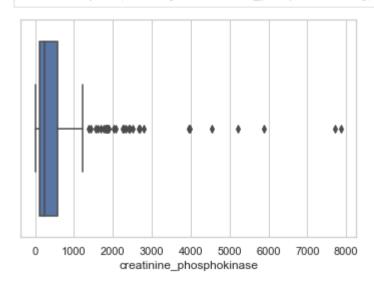
Edad

```
In [8]: sb.set_theme(style="whitegrid")
    ax=sb.boxplot(x=data["age"])
```



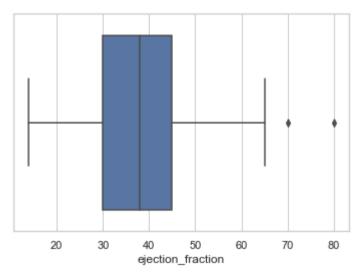
creatinine phosphokinase

```
In [9]: sb.set_theme(style="whitegrid")
ax=sb.boxplot(x=data["creatinine_phosphokinase"])
```



Fracción de eyección

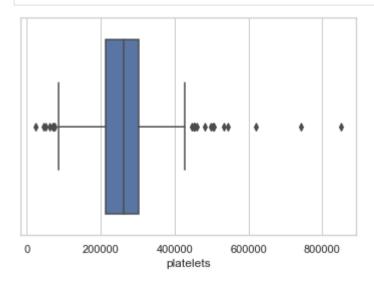
```
In [12]: sb.set_theme(style="whitegrid")
    ax=sb.boxplot(x=data["ejection_fraction"])
```



Plaquetas

```
In [13]:
```

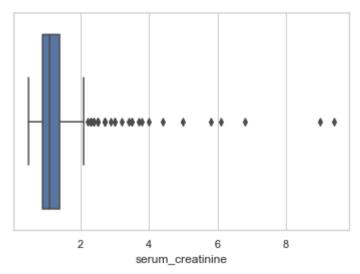
```
sb.set_theme(style="whitegrid")
ax=sb.boxplot(x=data["platelets"])
```



Suero de creatina

```
In [14]:
```

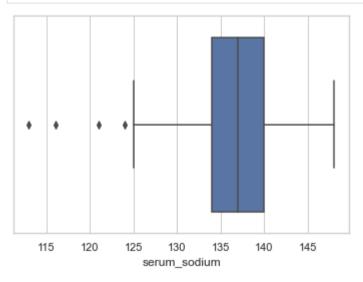
```
sb.set_theme(style="whitegrid")
ax=sb.boxplot(x=data["serum_creatinine"])
```



Suero de sodio

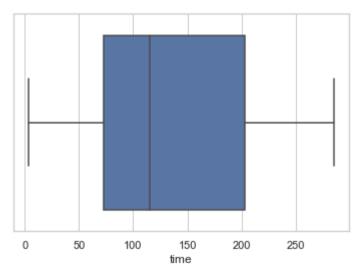
```
In [18]:
```

```
sb.set_theme(style="whitegrid")
ax=sb.boxplot(x=data["serum_sodium"])
```



Tiempo de seguimiento del tratamiento

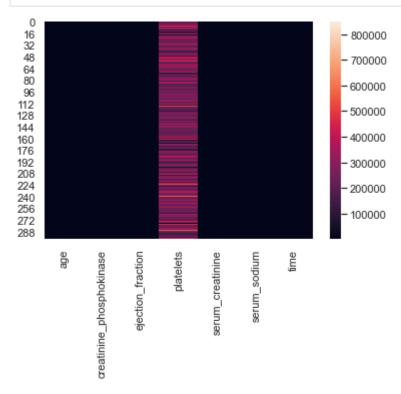
```
sb.set_theme(style="whitegrid")
In [17]:
          ax=sb.boxplot(x=data["time"])
```



Mapas de calor

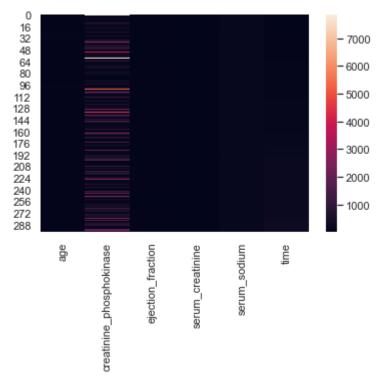
Con plaquetas

In [55]: Heart_health = pd.read_csv('heart_failure_clinical_records_dataset_new.csv')
 ax=sb.heatmap(Heart_health)



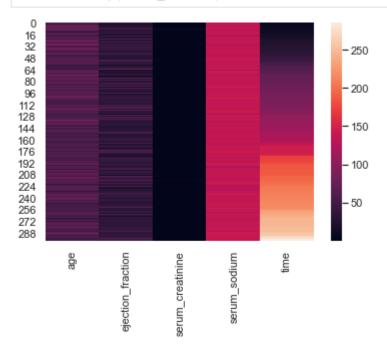
Sin plaquetas

In [21]: Heart_health2 = pd.read_csv('heart_failure_clinical_records_dataset_new_2.csv')
 ax=sb.heatmap(Heart_health2)



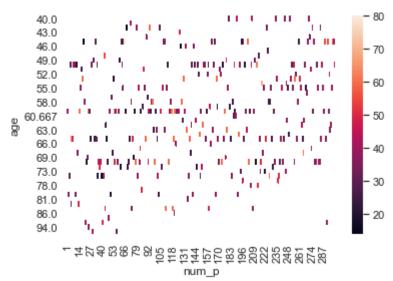
Sin creatina

In [23]: Heart_health3 = pd.read_csv('heart_failure_clinical_records_dataset_new_3.csv')
 ax=sb.heatmap(Heart_health3)



Comparación de la edad de los pacientes con su número de fracción de eyección

```
In [63]: Heart_H=pd.read_csv('heart_failure_clinical_records_dataset_new_4.csv')
    Heart_H= Heart_H.pivot('age','num_p','ejection_fraction')
    ax=sb.heatmap(Heart_H)
```



Preguntas detonadoras de análisis

¿Hay alguna variable que no aporta información? Todas las variables booleanas su aportación es relativamente nula ya que tienen una clasificación bastante generalizada la cual se categoriza en dos secciones 1 u 0 y pues en nuestro analisis su valor informativo es realmente bajo. Estas siendo:anaemia, high_blood_pressure,sex,DEATH_EVENT Cabe aclarar que apesar de que si hay un pequeño aporte de información por parte de estas variable, su utilidad para un análisis de datos es casi nulo.

Si tuvieras que eliminar variables, ¿cuáles quitarías y por qué? Ceatinine Phosphokinase: dispersión de datos y valores atípicos, poca correlación con los datos Plaquetas: dispersión de datos y valores atípicos Sexo: valores atípicos Todas estas variables fueron seleccionadas para poder ser una opción para eliminar debido a que generan o tienen un alto impacto en la fiabilidad de nuestro análisis. Si bien es importante agregar que al tener cada una de estas variables tiene una alta dispersión y varios valores atípicos podemos decir que nuestro proceso es altamente afectado

¿Existen variables que tengan datos extraños? las variables anaemia, high_blood_pressure,sex,DEATH_EVENT,diabetes,smoking presentan valores booleanos, lo cual significa que no pueden ser usadas para nuestra evaluación de los datos

Si comparas las variables, ¿todas están en rangos similares? ¿Crees que esto afecte? No, si existe una variabilidad en los rangos de las variables y si consideramos que esto puede afectar nuestro proceso porque si bien dicho proceso tiene un rango fijo y al cada variable tener su propio rango esto genera cierta inestabiliedad en este mismo. Aunque si dividimos las variables por dos clasificaciones entonces si comparten rangos comunes, las dos clasificaciones son datos mayores a 2000 y los datos menores a 1000.

¿Puedes encontrar grupos qué se parezcan? ¿Qué grupos son estos? Si, existen dos tipos de grupos en como se clasifican los datos. Tenemos los datos que se clasifican entre 0 y 1 y los datos que se clasifican en función a como transcurre el proceso. Y dentre de estos datos están las clasificaciones previamente mencionadas donde sus datos superaban o no las 2000 unidades.