Actividad Módulo 18: Visualización de datos Para Analytics

Utilizando el csv fifa_eda.csv

- 1. Generación de un wireframe sobre un reporte con 5 elementos:
 - A. Matriz de correlación como heatmap
 - B. Gráfico de correlación que responda cuál es la relación entre la edad y el overall, explicar
 - C. Gráfico de barras por club que indique el número de jugadores
 - D. Gráfico multipanel que indique la relación altura vs skill moves siendo la variable de panel si es zurdo o es diestro
 - E. Gráfico a elección para mostrar a los potenciales cracks

```
import pandas as pd
         import plotly.express as px
         df = pd.read_csv('d:/Documentos/DataAnalysis/EBAC/Python/Modulo14/fifa_eda.csv')
         df.sample(5)
Out[]:
                                                                                                  Prefer
                     ID
                          Name Age Nationality Overall Potential
                                                                            Club
                                                                                    Value Wage
                                                                                                      F
                                                                           Çaykur
                                                                                   10500.0
          1531 229092
                                   23
                                           Nigeria
                                                       76
                                                                 81
                                                                                             13.0
                                                                                                      Ri
                           Umar
                                                                         Rizespor
          4512
                166838
                                   31
                                          England
                                                       71
                                                                     Bournemouth
                                                                                    2100.0
                                                                                            35.0
                                                                                                      Ri
                           Pugh
                                                                              FΚ
                                   19
                                                                                    100.0
         17625 227975
                                          Norway
                                                       53
                                                                 67
                                                                                              1.0
                                                                                                      Ri
                         Fossdal
                                                                       Haugesund
          4431 176790
                                   30
                                         Germany
                                                                                    2200.0
                                                                                              6.0
                                                                                                      Ri
                                                                     Uerdingen 05
                          Aigner
                                            South
                                                                          Orlando
          8610 233436
                                                                                    500.0
                                                                                              1.0
                                                       67
                                                                 67
                                                                                                      Ri
                                            Africa
                                                                           Pirates
                         Mbekile
         # 1 Matriz de correlación como heatmap
In [ ]:
         fig = px.imshow(df.corr(numeric_only=True))
         fig.show()
```

1 of 2 12/18/2022, 4:31 PM

Encontramos unas correlaciones interesantes:

- Los jugadores con mejor Overall, Potential y Value tienden a tener mejor paga
- Los jugadores con mejor paga tienen un Release Clause mas alto, por ende tambien tiene correlación con Overall, Potential y Value
- A mayor altura, mayor peso
- A mayor altura, menor skill moves

```
In [ ]: # 2 Gráfico de correlación y explicacione entre la relación edad y overall
fig = px.scatter(df, x='Age', y='Overall')
fig.show()
```

En el scatterplot se puede ver como los jugadores más jovenes tienden a tener menos calificación de overall que los jugadores mayores a 25, esto se puede deber a que los jugadores van adquiriendo experiencia conforme va progresando su carrera deportiva

```
In [ ]: # Gráfico multipanel que indique la relación altura vs skill moves siendo la variab
fig = px.scatter(df, x='Height', y='Skill Moves', facet_col='Preferred Foot')
fig.show()
```

Los jugadores más altos suelen tener menor nivel de Skill moves independientemente de su pie preferido

```
In [ ]: # Gráfico para mostrar a los potenciales cracks
    fig = px.box(df.sort_values('Position'), x='Position', y='Potential', title='Gráfic
    fig.show()
```

Los posibles cracks serían los outliers para cada posición de jugadores dentro de la base de datos

2 of 2 12/18/2022, 4:31 PM