```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.cluster import KMeans

path_2020 = "../data/raw/2020_season/nba2021_per_game.csv"
path_2021 = "../data/raw/2021_season/2021-2022 NBA Player Stats -
Regular.csv"
path_2022 = "../data/raw/2022_season/2022-2023 NBA Player Stats -
Regular.csv"

df_2022 = pd.read_csv(path_2022, encoding="latin-1", sep=";")
df_2021 = pd.read_csv(path_2021, sep=";", encoding="latin-1")
df_2020 = pd.read_csv(path_2020)
```

Visualización de los Dataframes

Temporada 2020-2021

```
df 2020.head()
                                                           FG
             Player Pos Age
                             \mathsf{Tm}
                                  G
                                     GS
                                                FG
                                                    FGA
  Precious Achiuwa PF
                         21
                            MIA
                                 28
                                      2
                                         14.6
                                              2.6
                                                    4.4
0.590
       Jaylen Adams PG
                         24
                            MIL
                                  6
1
                                      0
                                          2.8 0.2
                                                    1.3
0.125
       Steven Adams C
                         27
                             NOP
                                 27
                                     27
                                        28.1 3.5
                                                    5.8
0.603
        Bam Adebayo C
                         23
                            MIA
                                 26
                                     26
                                        33.6 7.4 12.9
0.573
4 LaMarcus Aldridge C 35 SAS
                                 18
                                     18 26.7 5.9 12.5
0.476 ...
                            STL
    FT% ORB DRB TRB AST
                                BLK
                                     TOV
                                           PF
                                                PTS
  0.561 1.3 2.7 4.0
                       0.6
                            0.4
                                0.5
                                     1.0
                                          1.9
                                                6.5
             0.5
                  0.5
                       0.3
  0.000 0.0
                            0.0
                                0.0
                                     0.0
                                          0.2
                                                0.3
2 0.468 4.3
             4.6
                 8.9
                      2.1
                            1.0
                                0.6
                                     1.7
                                          1.9
                                                8.0
3 0.841
         1.9
             7.3 9.2
                       5.3
                           1.0
                                1.0
                                     3.0
                                          2.6
                                               19.9
4 0.762 0.8 3.5 4.3 1.9 0.4
                                0.9
                                               14.1
                                     0.9 1.5
[5 rows x 29 columns]
```

Temporada 2021 - 2022

```
df_2021.head()
```

```
Rk
                   Player Pos Age
                                     Tm
                                           G GS
                                                    MP
                                                          FG
                                                               FGA ...
FT% \
0 1
        Precious Achiuwa C
                                22
                                     T0R
                                          73
                                              28
                                                  23.6
                                                         3.6
                                                               8.3 ...
0.595
            Steven Adams C
                                28
                                     MEM
                                                  26.3
1
  2
                                          76
                                              75
                                                         2.8
                                                               5.1
0.543
             Bam Adebayo C
                                24
                                    MIA
                                          56
                                              56
                                                  32.6
                                                              13.0
2
   3
                                                        7.3
0.753
            Santi Aldama PF
                                21
                                    MEM
                                          32
                                               0
                                                  11.3
                                                         1.7
                                                               4.1 ...
3
   4
0.625
                                    BRK
       LaMarcus Aldridge C
                                36
                                          47
                                              12
                                                  22.3
  5
                                                        5.4
                                                               9.7 ...
0.873
   ORB
        DRB
              TRB
                    AST
                         STL
                              BLK
                                   T<sub>0</sub>V
                                          PF
                                               PTS
        4.5
              6.5
                              0.6
                                    1.2
                                               9.1
  2.0
                    1.1
                         0.5
                                         2.1
  4.6
        5.4
             10.0
                    3.4
                         0.9
                              0.8
                                    1.5
                                         2.0
                                               6.9
  2.4
                    3.4
                                   2.6
       7.6
             10.1
                         1.4
                              0.8
                                         3.1
                                              19.1
3
   1.0
        1.7
              2.7
                    0.7
                         0.2
                              0.3
                                    0.5
                                         1.1
                                               4.1
4 1.6 3.9
              5.5
                    0.9
                         0.3
                                         1.7
                              1.0
                                   0.9
                                              12.9
[5 rows x 30 columns]
```

Temporada 2022 - 2023

```
df 2022.head()
                   Player Pos
                                Age
                                      \mathsf{Tm}
                                            G
                                               GS
                                                      MP
                                                            FG
                                                                 FGA
   Rk
FT% \
0 1 Precious Achiuwa C
                                     T0R
                                           55
                                                    20.7
                                 23
                                               12
                                                           3.6
                                                                 7.3
0.702
            Steven Adams
                                           42
                                                    27.0
                            C
                                 29
                                     MEM
                                               42
                                                           3.7
                                                                 6.3
1
   2
0.364
2
    3
             Bam Adebayo
                           C
                                 25
                                     MIA
                                          75
                                               75
                                                    34.6
                                                          8.0
                                                                14.9
0.806
            Ochai Agbaji
                                     UTA
                                           59
                                               22
                                                    20.5
                                                           2.8
                                                                 6.5
3
                           SG
                                 22
0.812
                                                    21.8
            Santi Aldama
                           PF
                                 22
                                     MEM
                                           77
                                               20
                                                          3.2
    5
                                                                 6.8
0.750
   0RB
        DRB
               TRB
                     AST
                          STL
                                BLK
                                     TOV
                                           PF
                                                  PTS
   1.8
        4.1
               6.0
                     0.9
                          0.6
                                0.5
                                      1.1
                                           1.9
                                                  9.2
   5.1
        6.5
              11.5
                     2.3
                          0.9
                                1.1
                                      1.9
                                           2.3
                                                  8.6
1
2
   2.5
         6.7
               9.2
                     3.2
                          1.2
                                0.8
                                      2.5
                                           2.8
                                                 20.4
3
   0.7
         1.3
               2.1
                     1.1
                          0.3
                                0.3
                                      0.7
                                           1.7
                                                  7.9
         3.7
               4.8
                     1.3
                          0.6
                                                  9.0
                                0.6
                                     0.8
                                           1.9
[5 rows x 30 columns]
```

Limpieza de datos

Equipos clasificados a playoffs

```
equipos_este_2020 = ["PHI", "BKN", "MIL", "NYK", "ATL", "MIA", "BOS",
"WAS"]
equipos_este_2021 = ["MIA", "BOS", "MIL", "PHI", "TOR", "CHI", "BKN",
"CLE"]
equipos_este_2022 = ["MIL", "BOS", "PHI", "CLE", "NYK", "BKN", "MIA",
"ATL"]
equipos_oeste_2020 = ["UTA", "PHX", "DEN", "LAC", "DAL", "POR", "LAL",
"MEM"]
equipos_oeste_2021 = ["PHX", "MEM", "GSW", "DAL", "UTA", "DEN", "MIN",
"LAC"]
equipos_oeste_2022 = ["DEN", "MEM", "SAC", "PHX", "LAC", "GSW", "LAL",
"MIN"]
playoffs_2020 = equipos_este_2020 + equipos_oeste_2020
playoffs_2021 = equipos_este_2021 + equipos_oeste_2021
playoffs_2022 = equipos_oeste_2022 + equipos_este_2022
```

Repetición de jugadores

```
# Dentro de los datasets, podemos ver que hay ciertos jugadores que se
repiten en varias ocaciones, esto es debido a que
# durante la temporada cambiaron de equipo, para proseguir tenemos que
quitar a los jugadores duplicados y solo dejar
# la fila que contiene sus promedios generales. Además ya que la fila
de los promedios generales, en la sección de equipo
# solo dice "TOT" tendremos que cambiar el "TOT" por el último equipo
en el que jugó el jugador
def eliminador(df): #Iniciamos una función que va a eliminar los
valores duplicados
    idx = []
    ultimo equipo = {}
    contador = 0
    for id, player in enumerate(df["Player"]): #vamos iterando a
traves de los jugadores y de su índice
        if player == df["Player"].iloc[id - 1]: #si el jugador es
igual al pasado quardamos su índice en la lista idx
            contador +=1
            if contador == 2:
                ultimo equipo[player] = df["Tm"].iloc[id] #La segunda
vez que se repite un jugador quardamos el jugador y su equipo en
ultimo equipo
                contador = 0
            idx.append(id)
        else:
            contador = 0
```

```
df.drop(idx, inplace=True) #Tiramos las filas repetidas

for jugador, equipo in ultimo_equipo.items():
        idx_tot = df[(df["Player"] == jugador) & (df["Tm"] ==
"TOT")].index #sacamos el índice de la fila de promedios del jugador
repetido
        df.loc[idx_tot, "Tm"] = equipo #Sustituímos el valor "TOT"
por el último equipo en dónde estuvo el jugador
        return df
```

Jugadores ausentes

```
# Ya que existe la posibilidad de que existan jugadores que su último
temporada fue en 2021 o que su primera temporada fue en
# 2022, voy a tomar la decisión de eliminar a esos jugadores y solo
quedarme con loq ue estuvieron activos ambos años.

def ausente(df1, df2, df3):
    jugadores_df2 = set(df2["Player"])
    jugadores_df3 = set(df3["Player"]) #Hacemos una lista de todos los
jugadores en la columna "Player"
    df1_filtrado = df1[(df1["Player"].isin(jugadores_df2)) &
(df1["Player"].isin(jugadores_df3))] #Hacemos un filtrado de los
jugadores que aparecen en los tres dataframes
    return df1_filtrado
```

Ajuste de índice

```
# El valor que tienen en común ambos datsets son los nombres de los
jugadores, entonces para poder concatenar los df de manera
# exitosa, haremos que la columna "Players" se convierta en el índice.
Además tiraremos la columna "Rk", ya que ya no sirve
# ninguna función.

def continuo(df):
    df = df.set_index(['Player']) #Cambiamos "Player" a ser el nuevo
índice
    if "Rk" in df.columns:
        df = df.drop(["Rk"], axis=1) # Tiramos la columna "Rk"
    return df
```

Cambio de nombre columnas

```
# Ahora cada columna del dataframe le cambiaremos el nombre, esto con
el fin de poder identificar las estadísticas del 2021 y las
# del 2022 al momento de concatenar los dataframes.

def nombre_col(df, nuevo_nombre):
        columnas = [col for col in df.columns] # Sacamos una lista de
```

```
todas las columnas
    columnas_nuevas = {col: col + "_" + nuevo_nombre for col in
columnas} #Hacemos un diccionario con el nombre de la columna y su
nuevo nombre
    df = df.rename(columns = columnas_nuevas) # Apliamos los cambios
en las columnas
    return df
```

Tratamiento de variables categoricas

```
def numericas(df, playoff):
    df["Tm"] = df["Tm"].apply(lambda x: 1 if x in playoff else #
Asignamos valor dependiendo si el equipo del jugador estuvo en
playoffs
    df["Age"] = df["Age"].apply(lambda x: 1 if x < 30 else # Asignamos)
valor dependiendo de si el jugador era mayor o menor a 30 años
                                  0)
    df["Pos"] = df["Pos"].apply(lambda x: 0 if x == "PG" else #
Asignamos valor dependiendo de la posición que juega el jugador
                                  1 if x == "SG" else
                                  2 \text{ if } x == "SF" \text{ else}
                                  3 \text{ if } x == "PF" \text{ else}
    df["GS"] = df.apply(lambda row:
                      0 if row["GS"] < row["G"] * 0.2 else # Asignamos</pre>
valor dependiendo del porcentaje de juegos que el jugador inició
                      1 if row["GS"] < row["G"] * 0.4 else</pre>
                      2 if row["GS"] < row["G"] * 0.6 else</pre>
                      3 \text{ if } row["GS"] < row["G"] * 0.8 \text{ else}
                      4 if row["GS"] == row["G"] else
                      5, axis=1)
    if df.equals(df 2020):
        \max 2020 = df["G"].\max()
        df["G"] = df["G"].apply(lambda x: 0 if x < max 2020*0.2 else
# Ya que el dataset de 2020 no está completo en todos para todos los
juegos de la temporada
                                  1 if x < max 2020*0.4 else # hacemos
un calculo diferente para el df 2022
                                  2 if x < max 2020*0.6 else #
asignamos valor dependiendo de el número de juegos que el jugador jugó
                                  3 if x < max 2020*0.8 else
                                  4)
    else:
        df["G"] = df["G"].apply(lambda x:0 if x < 82*0.2 else
                                  1 if x < 82*0.4 else
                                  2 if x < 82*0.6 else
```

```
3 \text{ if } x < 82*0.8 \text{ else}
4)
return df
```

Aplicación de los cambios

```
df_2020 = numericas(df_2020, playoffs_2020)
df_2021 = numericas(df_2021, playoffs_2021)
df_2022 = numericas(df_2022, playoffs_2022)

df_2020 = ausente(eliminador(df_2020), df_2021, df_2022)
df_2021 = ausente(eliminador(df_2021), df_2020, df_2022)
df_2022 = ausente(eliminador(df_2022), df_2020, df_2021)

df_2021 = nombre_col(continuo(df_2021), "2021")
df_2022 = nombre_col(continuo(df_2022), "2022")
df_2020 = nombre_col(continuo(df_2020), "2020")
```

Concatenación y normalización

```
df comb = df 2020.join(df 2021).join(df 2022) #Usamos el
operador .join() para que junte ambos Df usando como referencia el
índice
x mean = df comb.mean()
x std = df comb.std()
df comb = (df comb - x mean) / x std
df comb.head()
                         Pos 2020 Age 2020 Tm 2020
                                                         G 2020
GS 2020 \
Player
Precious Achiuwa
                         0.748185
                                   0.461868 1.064585 0.853840 -
1.008815
Steven Adams
                         1.462050 0.461868 -0.936322 0.853840
1.114290
                         1.462050
                                   0.461868 1.064585 0.853840
Bam Adebayo
1.114290
Nickeil Alexander-Walker -0.679544 0.461868 -0.936322 -0.028273 -
1.008815
Grayson Allen
                         -0.679544 0.461868 1.064585 -0.028273
0.052737
                          MP 2020
                                    FG 2020 FGA 2020
                                                       FG% 2020
3P 2020 \
Player
Precious Achiuwa
                        -0.869503 -0.505209 -0.764552 1.359068 -
```

```
1.219287
Steven Adams
                         0.609456 -0.137403 -0.487272 1.491966 -
1.219287
                         1.211995 1.456423 0.918936 1.185277 -
Bam Adebavo
1.118139
Nickeil Alexander-Walker -0.365561 -0.219138 -0.011934 -0.481070 -
0.207807
Grayson Allen
                         0.149336 -0.260005 -0.170380 -0.286833
1.107116
                          ... FT% 2022 ORB 2022 DRB 2022 TRB 2022
Player
Precious Achiuwa
                          ... -0.300014 1.105233 0.588186 0.852125
Steven Adams
                          ... -2.425526 5.372005 1.974942 3.222824
                          ... 0.353990 2.010306 2.090505 2.231441
Bam Adebayo
Nickeil Alexander-Walker ... -0.520111 -0.834209 -0.914133 -1.001330
                              0.976551 -0.187728 -0.394100 -0.311672
Grayson Allen
                         AST 2022 STL 2022 BLK 2022 TOV 2022
PF 2022 \
Player
Precious Achiuwa
                        -0.767952 -0.270522 0.194347 -0.188979
0.051286
Steven Adams
                        -0.088508 0.513405 1.804157 0.779588
0.627913
Bam Adebayo
                         0.348277 1.297333 0.999252 1.506013
1.348696
Nickeil Alexander-Walker -0.331166 -0.531831 -0.073955 -0.431121 -
0.525340
Grayson Allen
                        -0.088508  0.513405  -0.610558  -0.310050  -
0.381183
                         PTS 2022
Plaver
Precious Achiuwa
                        -0.220012
Steven Adams
                        -0.303605
Bam Adebayo
                         1.340390
Nickeil Alexander-Walker -0.637977
Gravson Allen
                        -0.052826
[5 rows x 84 columns]
```

Aplicación de algoritmo de KMEANS

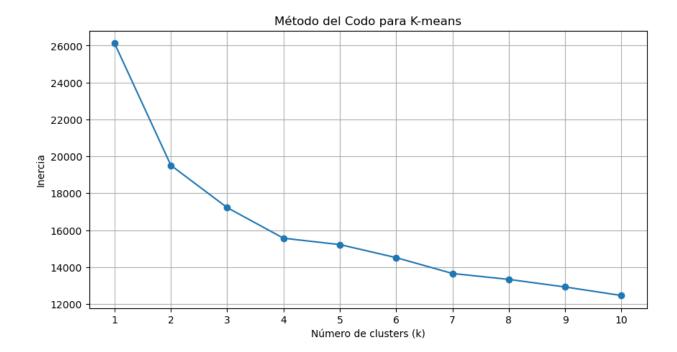
Método del codo para elegir un valor de KMEANS

```
X = df comb.values
inercia = []
for i in range(1, 11):
    kmeans = KMeans(n clusters= i, random state= 32)
    kmeans.fit(X)
    inercia.append(kmeans.inertia )
plt.figure(figsize=(10,5))
plt.plot(range(1,11), inercia, marker= "o")
plt.xlabel('Número de clusters (k)')
plt.ylabel('Inercia')
plt.title('Método del Codo para K-means')
plt.xticks(np.arange(1, 11, 1))
plt.grid()
c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on
Windows with MKL, when there are less chunks than available threads.
You can avoid it by setting the environment variable
OMP NUM THREADS=2.
  warnings.warn(
c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on
Windows with MKL, when there are less chunks than available threads.
You can avoid it by setting the environment variable
OMP NUM THREADS=2.
  warnings.warn(
c:\Users\Roi_f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on
Windows with MKL, when there are less chunks than available threads.
You can avoid it by setting the environment variable
OMP NUM THREADS=2.
 warnings.warn(
c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on
\overline{\mathtt{W}}indows with MKL, when there are less chunks than available threads.
You can avoid it by setting the environment variable
OMP NUM THREADS=2.
 warnings.warn(
c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on
Windows with MKL, when there are less chunks than available threads.
You can avoid it by setting the environment variable
OMP NUM THREADS=2.
 warnings.warn(
```

c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\ kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads. You can avoid it by setting the environment variable OMP NUM THREADS=2. warnings.warn(c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\ kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads. You can avoid it by setting the environment variable OMP NUM THREADS=2. warnings.warn(c:\Users\Roi_f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\ kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads. You can avoid it by setting the environment variable OMP NUM THREADS=2. warnings.warn(c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\ kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads. You can avoid it by setting the environment variable OMP NUM THREADS=2. warnings.warn(c:\Users\Roi f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\ kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads.

You can avoid it by setting the environment variable

OMP_NUM_THREADS=2.
 warnings.warn(



Aunque es un pcoo difici de establecer cual es el codo para esta base de datos, nos podemos dar una idea que el mejor valor # de k para KMEANS va a ser de 4.

Agrupación de los jugadores por clusters

kmeans = KMeans(n_clusters= 4, random_state= 32)
clusters = kmeans.fit_predict(df_comb) # Hacemos el entrenamiento y la
prediccion de clusters
df_comb["Cluster"] = clusters # Asignamos el valor del cluster del
jugador a un nueva columna "Cluster"

Es importante savber que significan los valores normalizados. Si el
valor es cercano o menor a -1 significa que ese valor es

valor es cercano o menor a -1, signfica que ese valor es # menor a la media, si el valor es cercano a 0 significa que ese valor esta cercano a la media y si es cercano o mayor a 1 # eso signfica que ese valor será suerprior a la media.

cluster_stats = df_comb.groupby("Cluster").mean() #Hacemos una
agrupación de clusters y a cada columna le asignamos la media de todos
los jugadores pertenecientes a ese cluster
cluster_stats

c:\Users\Roi_f\anaconda3\envs\PBD\lib\site-packages\sklearn\cluster\
_kmeans.py:1446: UserWarning: KMeans is known to have a memory leak on Windows with MKL, when there are less chunks than available threads. You can avoid it by setting the environment variable OMP_NUM_THREADS=2.

warnings.warn(

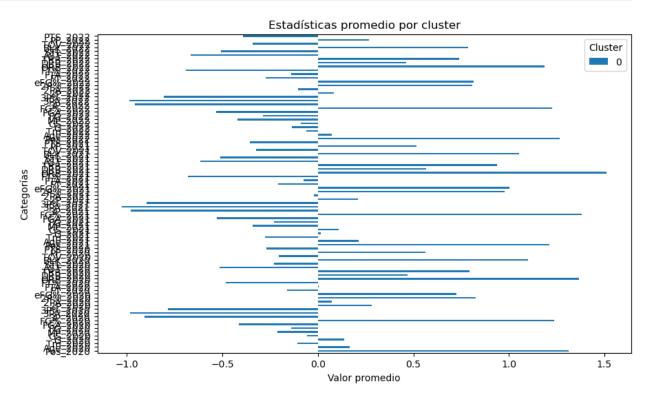
```
Tm 2020
                                                                                                                                              G 2020
                                                                                                                                                                             GS 2020
                                                                                                                                                                                                                MP 2020
                               Pos 2020 Age 2020
FG 2020
Cluster
                              1.313890 \quad 0.165258 \quad -0.105757 \quad 0.138164 \quad -0.057424 \quad -0.212395 \quad -0.0067424 \quad
0.139717
                            0.085881
                            -0.351167 -0.166944 -0.055923 0.395141 1.082443 1.218130
1.690184
                            -0.145948 0.144286 0.033815 -0.669810 -0.869419 -0.980605 -
0.874254
                                FGA 2020 FG% 2020
                                                                                                       3P 2020 ... FT% 2022 ORB 2022
DRB 2022
Cluster
                            -0.415523 1.236777 -0.906301 ... -0.692155 1.188178
0.460631
                               0.205209 -0.209139
                                                                                                    0.489194 ... 0.302424 -0.297042 -
0.120425
                               1.650163 0.236379 0.955394 ... 0.498751 0.174301
1.053905
                            -0.838974 -0.549120 -0.540880 ... -0.217374 -0.394079 -
0.645070
                               TRB 2022 AST 2022 STL 2022 BLK 2022 TOV 2022
                                                                                                                                                                                                                 PF 2022
PTS 2022
Cluster
                               0.739080 - 0.664478 - 0.507179 0.786636 - 0.342031 0.266161 -
0.392192
                            -0.191374 \quad 0.169592 \quad 0.309109 \quad -0.147128 \quad 0.035552 \quad 0.203306
0.083076
                               0.846091 1.385884 0.821750 0.253373 1.658563
                                                                                                                                                                                                             0.648095
1.700397
                            -0.610350 -0.532646 -0.486960 -0.385619 -0.694053 -0.695707 -
0.741131
[4 rows x 84 columns]
```

Visualización

La visualización nos sirve para poder entender de una manera mas facil cual es la tendencia de los jugadores en cada cluster

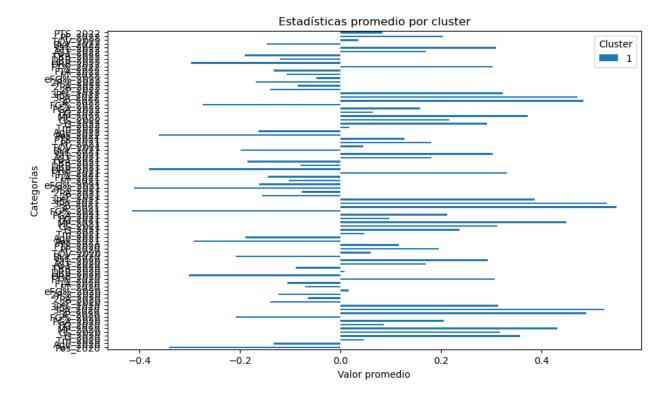
```
cluster_stats.loc[0].plot(kind='barh', figsize=(10, 6))
plt.xlabel('Valor promedio')
plt.ylabel('Categorías')
```

```
plt.title('Estadísticas promedio por cluster')
plt.legend(title='Cluster')
plt.show()
```



La tendencia tiende a ser mas hacia valores cercanos a ir a mabos valores 1 y -1

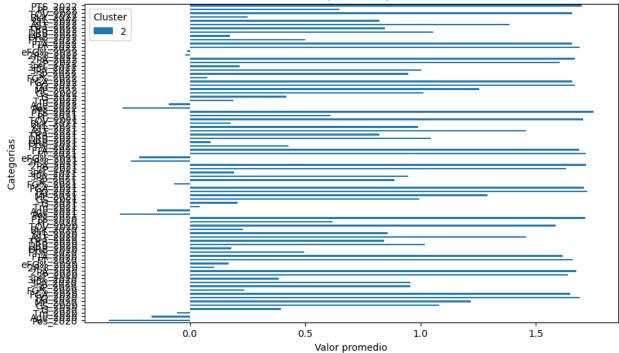
```
cluster_stats.loc[1].plot(kind='barh', figsize=(10, 6))
plt.xlabel('Valor promedio')
plt.ylabel('Categorías')
plt.title('Estadísticas promedio por cluster')
plt.legend(title='Cluster')
plt.show()
```



La tendencia del cluster 1 es de permanecer muy cercana al promedio

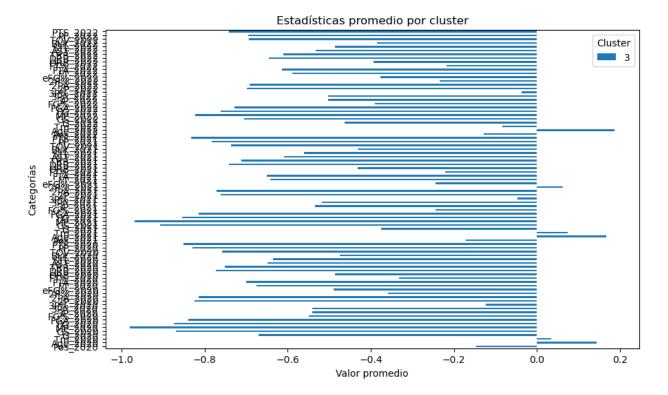
```
cluster_stats.loc[2].plot(kind='barh', figsize=(10, 6))
plt.xlabel('Valor promedio')
plt.ylabel('Categorías')
plt.title('Estadísticas promedio por cluster')
plt.legend(title='Cluster')
plt.show()
```





La tendencia del cluster 2 es de estar por encima del promedio

```
cluster_stats.loc[3].plot(kind='barh', figsize=(10, 6))
plt.xlabel('Valor promedio')
plt.ylabel('Categorías')
plt.title('Estadísticas promedio por cluster')
plt.legend(title='Cluster')
plt.show()
```



La tendencia del cluster 3 es de estar por debajo del promedio

```
jugadores ambiguos = df comb[df comb["Cluster"] == 0]
["Cluster"].index.tolist()
jugadores similar = df comb[df comb["Cluster"] == 1]
["Cluster"].index.tolist()
jugadores mejorar = df comb[df comb["Cluster"] == 2]
["Cluster"].index.tolist()
jugadores empeorar = df comb[df comb["Cluster"] == 3]
["Cluster"].index.tolist()
print(f"Los jugadores que mejoraran son {jugadores mejorar}\n")
print(f"Los jugadores que empeoraran son {jugadores empeorar}\n")
print(f"Los jugadores que permaneceran igual son {jugadores similar}\
print(f"Los jugadores dificiles de predecir son {jugadores ambiguos}\
n")
Los jugadores que mejoraran son ['Bam Adebayo', 'Giannis
Antetokounmpo', 'LaMelo Ball', 'RJ Barrett', 'Bradley Beal', 'Devin Booker', 'Malcolm Brogdon', 'Jaylen Brown', 'Jimmy Butler', 'Stephen Curry', 'Anthony Davis', 'DeMar DeRozan', 'Kevin Durant', 'Anthony Edwards', 'Joel Embiid', "De'Aaron Fox", 'Darius Garland', 'Paul
George', 'Shai Gilgeous-Alexander', 'Jerami Grant', 'James Harden', 'Tobias Harris', 'Gordon Hayward', 'Tyler Herro', 'Jrue Holiday', 'Brandon Ingram', 'Kyrie Irving', 'LeBron James', 'Keldon Johnson', 'Zach LaVine', 'Damian Lillard', 'Lauri Markkanen', 'CJ McCollum',
'Khris Middleton', 'Donovan Mitchell', 'Ja Morant', 'Dejounte Murray',
```

'Chris Paul', 'Julius Randle', 'Terry Rozier', "D'Angelo Russell", 'Domantas Sabonis', 'Collin Sexton', 'Pascal Siakam', 'Jayson Tatum', 'Karl-Anthony Towns', 'Fred VanVleet', 'Russell Westbrook', 'Christian Wood', 'Trae Young']

Los jugadores que empeoraran son ['Nickeil Alexander-Walker', 'Thanasis Antetokounmpo', 'Ryan Arcidiacono', 'Keita Bates-Diop', 'Bol Bol', 'Tony Bradley', 'Sterling Brown', 'Troy Brown Jr.', 'Facundo Campazzo', 'Vernon Carey Jr.', 'Jevon Carter', 'Amir Coffey', 'Pat Connaughton', 'Torrey Craig', 'Jarrett Culver', 'Terence Davis', 'Gorgui Dieng', 'Devon Dotson', 'PJ Dozier', 'Bruno Fernando', 'Malachi Flynn', 'Bryn Forbes', 'Trent Forrest', 'Wenyen Gabriel', 'Rudy Gay', 'Taj Gibson', 'Anthony Gill', 'JaMychal Green', 'Javonte Green', 'Josh Green', 'R.J. Hampton', 'Shaquille Harrison', 'George Hill', 'Aaron Holiday', 'Andre Iguodala', 'Frank Jackson', 'Justin Jackson', 'Isaiah Joe', 'James Johnson', 'Stanley Johnson', 'Damian Jones', 'Derrick Jones Jr.', 'Tre Jones', 'Frank Kaminsky', 'Nathan Knight', 'Kevin Knox', 'John Konchar', 'Furkan Korkmaz', 'Luke
Kornet', 'Damion Lee', 'Saben Lee', 'Kira Lewis Jr.', 'Nassir Little', 'Trey Lyles', 'Théo Maledon', 'Naji Marshall', 'Caleb Martin', 'Cody Martin', 'Kenyon Martin Jr.', 'Garrison Mathews', 'Wesley Matthews', 'Skylar Mays', 'Jalen McDaniels', 'Rodney McGruder', 'Jordan McLaughlin', 'Sam Merrill', 'Chimezie Metu', 'Markieff Morris', 'Mike Muscala', 'Aaron Nesmith', 'Raul Neto', 'Georges Niang', 'Zeke Nnaji', 'Jaylen Nowell', 'Frank Ntilikina', 'Jordan Nwora', 'Chuma Okeke', 'Josh Okogie', 'KZ Okpala', 'Theo Pinson', 'Aleksej Pokusevski', 'Taurean Prince', 'Payton Pritchard', 'Paul Reed', 'Nick Richards', 'Austin Rivers', 'Landry Shamet', 'Dennis Smith Jr.', 'Ish Smith' 'Jalen Smith', 'Lamar Stevens', 'Garrett Temple', 'Matisse Thybulle', 'Obi Toppin', 'Juan Toscano-Anderson', 'Dean Wade', 'Yuta Watanabe', 'Kenrich Williams', 'Dylan Windler']

Los jugadores que permaneceran igual son ['Grayson Allen', 'Kyle Anderson', 'Cole Anthony', 'OG Anunoby', 'Deni Avdija', 'Desmond Bane', 'Harrison Barnes', 'Will Barton', 'Nicolas Batum', 'Darius Bazley', 'Malik Beasley', 'Patrick Beverley', 'Saddiq Bey', 'Mikal Bridges', 'Dillon Brooks', 'Bruce Brown', 'Jalen Brunson', 'Reggie Bullock', 'Alec Burks', 'Kentavious Caldwell-Pope', 'Alex Caruso', 'Jordan Clarkson', 'Mike Conley', 'Robert Covington', 'Jae Crowder', 'Seth Curry', 'Hamidou Diallo', 'Spencer Dinwiddie', 'Donte DiVincenzo', 'Luguentz Dort', 'Dorian Finney-Smith', 'Evan Fournier', 'Markelle Fultz', 'Aaron Gordon', 'Eric Gordon', "Devonte' Graham", 'Danny Green', 'Draymond Green', 'Jeff Green', 'Blake Griffin', 'Rui Hachimura', 'Tyrese Haliburton', 'Tim Hardaway Jr.', 'Gary Harris', 'Joe Harris', 'Josh Hart', 'Killian Hayes', 'Buddy Hield', 'Justin Holiday', 'Al Horford', 'Talen Horton-Tucker', 'Kevin Huerter', "De'Andre Hunter", 'Joe Ingles', 'Reggie Jackson', 'Cameron Johnson', 'Tyus Jones', 'Cory Joseph', 'Luke Kennard', 'Maxi Kleber', 'Kyle Kuzma', 'Caris LeVert', 'Brook Lopez', 'Kevin Love', 'Kyle Lowry',

'Terance Mann', 'Tyrese Maxey', 'T.J. McConnell', 'Jaden McDaniels', 'Doug McDermott', "De'Anthony Melton", 'Patty Mills', 'Shake Milton', 'Malik Monk', 'Marcus Morris', 'Monte Morris', "Royce O'Neale", 'Isaac Okoro', 'Victor Oladipo', 'Kelly Olynyk', 'Cedi Osman', 'Kelly Oubre Jr.', 'Cameron Payne', 'Jordan Poole', 'Michael Porter Jr.', 'Norman Powell', 'Immanuel Quickley', 'Cam Reddish', 'Josh Richardson', 'Duncan Robinson', 'Derrick Rose', 'Terrence Ross', 'Ricky Rubio', 'Dennis Schröder', 'Anfernee Simons', 'Marcus Smart', 'Max Strus', "Jae'Sean Tate", 'Gary Trent Jr.', 'P.J. Tucker', 'Devin Vassell', 'Gabe Vincent', 'Kemba Walker', 'P.J. Washington', 'Coby White', 'Derrick White', 'Andrew Wiggins', 'Grant Williams', 'Patrick Williams', 'Delon Wright']

Los jugadores dificiles de predecir son ['Precious Achiuwa', 'Steven Adams', 'Jarrett Allen', 'Deandre Ayton', 'Udoka Azubuike', 'Marvin Bagley III', 'Mo Bamba', 'Khem Birch', 'Goga Bitadze', 'Bismack Biyombo', 'Chris Boucher', 'Moses Brown', 'Thomas Bryant', 'Clint Capela', 'Wendell Carter Jr.', 'Brandon Clarke', 'John Collins', 'Andre Drummond', 'Drew Eubanks', 'Daniel Gafford', 'Rudy Gobert', 'Montrezl Harrell', 'Isaiah Hartenstein', 'Jaxson Hayes', 'Willy Hernangómez', 'Richaun Holmes', 'Serge Ibaka', 'DeAndre Jordan', 'Alex Len', 'Kevon Looney', 'Robin Lopez', 'JaVale McGee', 'Larry Nance Jr.', 'Nerlens Noel', 'Onyeka Okongwu', 'Mason Plumlee', 'Jakob Poeltl', 'Bobby Portis', 'Dwight Powell', 'Naz Reid', 'Mitchell Robinson', 'Isaiah Roby', 'Chris Silva', 'Isaiah Stewart', 'Daniel Theis', 'Xavier Tillman Sr.', 'Myles Turner', 'Jarred Vanderbilt', 'Moritz Wagner', 'Robert Williams', 'Thaddeus Young', 'Cody Zeller', 'Ivica Zubac']