HỌC VIỆN CÔNG NGHỆ BƯU CHÍNH VIỄN THÔNG KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



BÁO CÁO BÀI TẬP LỚN

LẬP TRÌNH VỚI PYTHON

Đề tài: Thu thập và phân tích dữ liệu cầu thủ bóng đá

Sinh viên thực hiện:

| Họ và tên | Đặng Hữu Nghĩa | | | | |
|--------------|----------------|--|--|--|--|
| Mã sinh viên | B22DCCN601 | | | | |
| Nhóm lớp | 11 | | | | |

HÀ NỘI, THÁNG 10/2024

MỤC LỤC

| Câu 1 | 2 |
|-------|----|
| Câu 2 | 7 |
| Câu 3 | 12 |
| Câu 4 | 17 |

Câu 1: Viết chương trình Python thu thập dữ liệu phân tích cầu thủ với yêu cầu như sau:

- Thu thập dữ liệu thống kê của tất cả các cầu thủ có số phút thi đấu nhiều hơn 90 phút tại giải bóng đá ngoại hạng Anh mùa 2023-2024.
- Ghi kết quả ra file 'results.csv'

1. Thư viện sử dụng:

- import pandas as pd: Nhập thư viện pandas, dùng để xử lý và phân tích dữ liêu.
- import requests: Nhập thư viện requests, dùng để gửi yêu cầu HTTP.
- from bs4 import BeautifulSoup: Nhập BeautifulSoup từ thư viện bs4, dùng để phân tích cú pháp HTML.

```
from functools import reduce
import pandas as pd
import requests
from bs4 import BeautifulSoup
```

2. Lấy dữ liệu ban đầu:

- Khai báo URL của trang web chứa thống kê Premier League.
- Gửi yêu cầu GET đến URL và lưu phản hồi vào biến r.
- Phân tích cú pháp nội dung HTML của phản hồi và lưu vào biến soup.

```
if __name__ == "__main__":
    url = 'https://fbref.com/en/comps/9/2023-2024/2023-2024-Premier-League-Stats'
    r = requests.get(url)
    soup = BeautifulSoup(r.content, features: 'html.parser')
```

3. Lấy danh sách đội bóng:

- Tìm bảng chứa thống kê của Premier League
- Sử dụng hàm find để tìm kiếm các đường link của các đội bóng trong tag tbody
- Tìm thẻ <a> trong hàng.
- Kiểm tra xem thẻ <a> có tồn tại và chứa từ "squads" trong URL.

```
table = soup.find( name: 'table', attrs: {

'class': 'stats_table sortable min_width force_mobilize',

'id': 'results2023-202491_overall'

})

# Danh sách chứa các đội bóng và url đến đội bóng đó

teams_data = []

# Tìm các thẻ <a> trong  của table

tbody = table.find('tbody')

teams = tbody.find_all( name: 'a', href=True)

21
```

Thêm tên đội bóng và URL vào danh sách

```
# Đưa dữ liệu về tên và link đội bóng vào danh sách
for team in teams:

if "squads" in team['href']:

team_name = team.text.strip()

team_url = "https://fbref.com" + team['href']

teams_data.append([team_name, team_url])
```

4. Tạo danh sách dữ liệu cần thu thập:

- Khởi tạo biến kiểm tra tiêu đề bảng, có thể sử dụng để xác định khi nào cần lấy tiêu đề.
- Khởi tạo danh sách rỗng cho từng loại thống kê cầu thủ.

```
      31
      ok = 1  # Tạo 1 biến check header

      32
      # Tạo danh sách chữa dữ liệu của các hàng

      33
      base_data = []

      34
      goalkeep_data = []

      35
      shooting_data = []

      36
      passing_data = []

      37
      passtype_data = []

      38
      goalshot_data = []

      40
      possess_data = []

      41
      playtime_data = []

      42
      miscell_data = []
```

5. Xử lí dữ liệu cho từng danh sách:

- Lặp qua danh sách đội bóng
- Gửi yêu cầu HTTP và phân tích dữ liệu
- Tìm bảng dữ liệu
- Lấy tên các cột
- Lấy dữ liệu từ các hàng của bảng
- Làm tương tự với các danh sách khác

6. Xử lí dữ liệu thu được

- Chuyển đổi danh sách dữ liệu thành DataFrame.
- Tạo 1 danh sách chứa tất cả các DataFrame của từng mục
- Loại bỏ những dữ liệu không cần thiết

```
all df = []

# Chuyén dói list thành Dataframe và logi bộ những hàng không cần thiết

base_data_df = pd.Dataframe(base_data[1:], column:=base_data[4:], polums=posadata[4:])

base_data_df = base_data_df.drop( labels ['y98', '61s,' '64s', 'PK', 'npx8+x86', 'Matches'], axis=1)

all_df.append(base_data_df.drop_duplicates(subset='Player'))

goalkeep_data_df = pd.Dataframe(goalkeep_data[1:], columns=posadkeep_data[0])

goalkeep_data_df = pd.Dataframe(goalkeep_data[1:], columns=posadkeep_data[0])

goalkeep_data_df = pd.Dataframe(shooting_data[1:], columns=shooting_data[0])

shooting_data_df = pd.Dataframe(shooting_data[1:], columns=shooting_data[0])

shooting_data_df = pd.Dataframe(shooting_data[1:], columns=shooting_data[0])

passing_data_df = pd.Dataframe(passing_data[1:], columns=passing_data[0])

passing_data_df = pd.Dataframe(passing_data[1:], columns=passing_data[0])

passing_data_df = passing_data_df.drop( labels ['Nation', 'Pos', 'Age', '90s', 'Matches'], axis=1)

all_df.append(passing_data_df.drop_duplicates(subset='Player'))

passtype_data_df = pd.Dataframe(passtype_data[1:], columns=passtype_data[0])

passtype_data_df = pd.Dataframe(passtype_data[1:], columns=passtype_data[0])

passtype_data_df = pd.Dataframe(goalshot_data[1:], columns=passtype_data[0])

goalshot_data_df = pd.Dataframe(goalshot_data[1:], columns=goalshot_data[0])

goalshot_data_df = pd.Dataframe(goalshot_data[1:], columns=goalshot_data[0])

defensive_data_df = pd.Dataframe(defensive_data[1:], columns=defensive_data[0])

defensive_data_df = pd.Dataframe(passes data[1:], columns=passes data[0])
```

• Gộp các DataFrame lại

```
result = reduce(lambda left, right: pd.merge(left, right, on=['Player'], how='outer'), all_df)
result = result.drop_duplicates()
result = result.groupby('Player').first().reset_index()
result = result.T.drop_duplicates().T
```

• Lọc dữ liệu theo điều kiện và ghi vào file "Results.csv"

```
# Loc theo diểu kiện

def ch(a: str): 1usage

if a == 'N/a':

return 0

return int(a.replace( _old: ',', _new: ''))

a = result['Min'].to_list()

b = [x for x in a if ch(x) > 90]

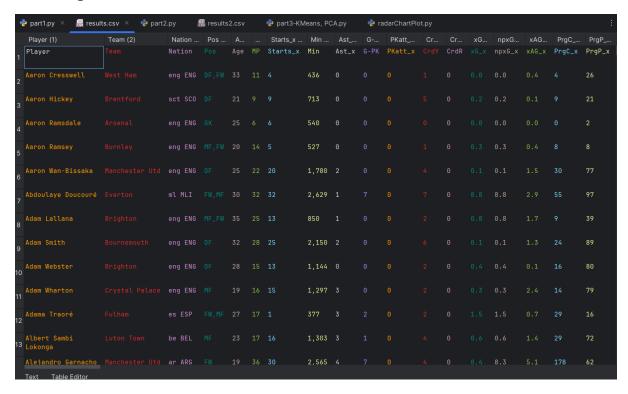
result = result[result['Min'].isin(b)].reset_index(drop=True)

print(result)

# Ghi thông tin vào file csv

result.to_csv("results.csv",index=False)
```

7. Kết quả:



Câu 2: - Tìm top 3 cầu thủ có điểm cao nhất và thấp nhất ở mỗi chỉ số.

- Tìm trung vị của mỗi chỉ số. Tìm trung bình và độ lệch chuẩn của mỗi chỉ số cho các cầu thủ trong toàn giải và của mỗi đội. Ghi kết quả ra file results 2.csv
- -Vẽ historgram phân bố của mỗi chỉ số của các cầu thủ trong toàn giải và mỗi đôi.
- Tìm đội bóng có chỉ số điểm số cao nhất ở mỗi chỉ số. Theo bạn đội nào có phong độ tốt nhất giải ngoại Hạng Anh mùa 2023-2024

1. Tìm top 3 cầu thủ có điểm cao và thấp nhất ở mỗi chỉ số

- Lấy cột số: Xác định các cột trong DataFrame có kiểu dữ liệu số.
- Hàm con values: Sắp xếp DataFrame theo từng cột, lấy tên 3 cầu thủ đứng đầu và 3 cầu thủ đứng cuối.
- Tạo DataFrame kết quả: Lưu kết quả vào một DataFrame mới.
- In kết quả: Hiển thị tên 3 cầu thủ đứng đầu và đứng cuối cho mỗi chỉ số.

```
def get_top_player(df): 1usage
    ##Tim kiém các cột kiểu số và đưa vào danh sách
    numeric_col = df.select_dtypes(include=['number'])
    numeric_col.columns.tolist()

def values(column:str):
    def_sorted = df.sort_values(by=column)
    a=list(df_sorted['Player'].head(3).values)
    b=list(df_sorted['Player'].tail(3).values)
    return (a+b)

result_top=pd.DataFrame()
for x in numeric_col:
    result_top[x]=values(x)
    print(result_top)
```

```
Age ... Lost_y

Definition Lewis Miley ... Łukasz Fabiański

Leon Chiwome ... Aaron Ramsdale

Wilson Odobert ... Đorđe Petrović

Thiago Silva ... Dominic Solanke

Ashley Young ... Dominic Calvert-Lewin

Lost_y

Lukasz Fabiański ... Carlton Morris
```

2. Tìm trung vị, trung bình và độ lệch chuẩn

- Tìm cột số: Xác định các cột có kiểu dữ liệu số.
- Tính thống kê tổng thể: Tính trung vị, trung bình và độ lệch chuẩn cho tất cả các chỉ số, làm tròn đến 2 chữ số thập phân.
- Tạo bảng tổng thể: Tạo DataFrame chứa các thống kê tổng thể cho tất cả các đội.
- Tính thống kê theo đội: Tính trung vị, trung bình và độ lệch chuẩn cho từng đội.
- Tạo bảng theo đội: Tạo DataFrame chứa các thống kê theo từng đội.
- Gộp và lưu trữ: Gộp hai bảng và ghi kết quả vào file results2.csv, sau đó in nội dung file.

| ď | part | l.py 🚇 results | s.csv 🕏 part2 | .py 🚇 resu | lts2.csv × 🍦 part3-K | Means, PCA.py | 🕏 radarChartPlot.py | 1 | | : |
|----|------|----------------|---------------|--------------|------------------------|-------------------|---------------------|-----------------------|----------------|-------------|
| | | Team (2) | Median of Age | Median of MP | Median of Starts_x (5) | Median of Ast_x (| Median of G-PK | Median of PKatt_x (8) | Median of CrdY | Median of 0 |
| 1 | STT | | Median of Age | | Median of Starts_x | Median of Ast_x | Median of G-PK | Median of PKatt_x | Median of CrdY | Median of |
| 2 | | | | | | | 1.0 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 3 | | | | | 18.0 | | 2.0 | 0.0 | 2.0 | 0.0 |
| 4 | | | | | 20.0 | | 2.0 | 0.0 | 4.0 | 0.0 |
| 5 | | | | | 13.0 | | 0.5 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 6 | | | | | | | 1.0 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 7 | | | | | | | 0.0 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 8 | | | | | | | 1.0 | 0.0 | 2.0 | 0.0 |
| 9 | | | | | 17.0 | | 1.0 | 0.0 | 2.5 | 0.0 |
| 10 | | | | | 17.0 | | 0.0 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 11 | | | | | | | 1.0 | 0.0 | 2.5 | 0.0 |
| 12 | | | | | 18.0 | | 2.0 | 0.0 | 3.0 | 0.0 |
| 13 | 11 | Liverpool | 24.0 | 28.0 | 17.0 | 2.0 | 2.0 | 0.0 | 2.0 | 0.0 |

3. Vẽ historgram phân bố của mỗi chỉ số của các cầu thủ trong toàn giải và mỗi đội.

- Tạo thư mục lưu trữ (nếu chưa có):
 - Tạo thư mục histograms all để lưu biểu đồ toàn giải.
 - Tạo thư mục histograms teams để lưu biểu đồ cho từng đội.
- Vẽ biểu đồ cho toàn giải:
 - Duyệt qua từng cột trong DataFrame và vẽ histogram.
 - Lưu các biểu đồ vào thư mục histograms_all.
- Vẽ biểu đồ cho từng đội:
 - Lấy danh sách các đội và tạo thư mục riêng cho mỗi đội.
 - Duyệt qua các đội, lọc dữ liệu và vẽ histogram cho mỗi cột.
 - Lưu các biểu đồ vào thư mục tương ứng của đội.
- In thông báo hoàn thành:
 - In ra thông báo khi hoàn tất việc vẽ biểu đồ cho toàn giải và các đội.

Vẽ toàn giải:

```
def print_historgram(df): lusage

# Tên thư mục để lưu trữ các biểu đổ toàn giải

output_folder_1 = "histograms_all"

# Tạo thư mục nếu chưa tồn tại

if not os.path.exists(output_folder_1):

os.makedirs(output_folder_1)

# Vẽ histogram cho toàn giải

for col in df:

plt.figure(figsize=(8, 6))

sns.histplot(df[col], bins=20, kde=True, color='blue')

plt.title(f'Histogram of {col} - Toàn Giải')

plt.xlabel(col)

plt.ylabel('Số lượng cấu thủ ')

plt.grid( Wisibie: True, linestyle='--', alpha=0.5)

# Lưu biểu đổ vào thư mục "histograms_all"

plt.savefig(os.path.join(output_folder_1, f"{df.columns.get_loc(col)}.png"))

plt.close()

print("Đã vẽ xong biểu đổ cho toàn giải")
```

Vẽ các đội:

```
# Tên thư mục để lưu trữ các biểu đổ các đội

output_folder_2 = "histograms_teams"

# Tạo thư mục nếu chưa tốn tại

if not os.path.exists(output_folder_2):

os.makedirs(output_folder_2)

# Vẽ histogram cho từng đội

teams = df['Team'].unique()

for team in teams:

# Tên thư mục của đội

team_folder = os.path.join(output_folder_2, team)

# Tạo thư mục nếu chưa tốn tại

if not os.path.exists(team_folder):

os.makedirs(team_folder)

team_data = df[df['Team'] == team]

for col in df:

plt.figure(figsize=(8, 6))

sns.histplot(team_data[col], bins=20, kde=True, color='green')

plt.title(f'Histogram of {col} - {team}')

plt.xlabel(col)

plt.ylabel('Số lương cấu thủ')

plt.grid('Visible: True, linestyle='--', alpha=0.5)

# Lưu biểu đổ vào thư mục của đội

plt.savefig(os.path.join(team_folder, f"{df.columns.get_loc(col)}.png"))

plt.savefig(os.path.join(team_folder, f"{df.columns.get_loc(col)}.png"))

plt.close()

print(f"Đã vẽ xong biểu đổ cho đội {team}")
```

4. Tìm đội bóng có chỉ số điểm số cao nhất ở mỗi chỉ số. Theo bạn đội nào có phong độ tốt nhất giải

- Chuẩn bị dữ liệu: Lấy danh sách các cột số từ DataFrame df.
- Tính trung bình: Nhóm dữ liệu theo từng đội và tính giá trị trung bình cho mỗi chỉ số.
- Xác định đội xuất sắc: Duyệt qua từng chỉ số để tìm đội có giá trị trung bình cao nhất và lưu trữ kết quả.
- Tạo DataFrame: Chuyển đổi kết quả thành DataFrame và in ra.
- Đếm tần suất: Đếm số lần mỗi đội xuất hiện trong danh sách đội tốt nhất và sắp xếp theo tần suất.
- In kết quả: In ra tên đội có số điểm cao nhất và tần suất xuất hiện của nó.

```
#chuan bi
results=[]
numeric_columns = df.select_dtypes(include=['number'])
numeric_columns_list = numeric_columns.tolist()
mean_team = df.groupby('Team')[numeric_columns_list].mean().round(2)

for x in numeric_columns_list :

team=mean_team[x].idxmax()

value=mean_team[x].max()

results.append([team,x,value])

df_results = pd.DataFrame(results,columns=["Teams","Status","Value"])

print(df_results)

# Dém tần suất của từng đội

team_counts = Counter([row[0] for row in results])

# Chuyển kết quả đếm tần suất thành dạng bảng và sắp xếp nó
frequency_table.sort(key=lambda x: x[1], reverse=True)

#In ra Teams có diểm số cao nhất
print(frequency_table[0][0], frequency_table[0][1])
```

Chạy thử:

```
Teams Status Value

0 West Ham Age 28.33

1 Fulham MP 27.24

2 Fulham Starts_x 19.90

3 Manchester City Ast_x 3.24

4 Manchester City G-PK 4.05

... ... ...

143 Liverpool Off_y 4.55

144 Sheffield Utd OG 0.25

145 Liverpool Recov 92.00

146 Everton Won 30.73

147 West Ham Lost_y 26.76

[148 rows x 3 columns]

Manchester City 49
```

→ Manchester City là đội có phong độ tốt nhất giải

- **Câu 3**: Sử dụng thuật toán K-means để phân loại các cầu thủ thành các nhóm có chỉ số giống nhau.
- Theo bạn thì nên phân loại cầu thủ thành bao nhiều nhóm? Vì sao? Bạn có Nhận xét gì về kết quả.
- Sử dụng thuật toán PCA, giảm số chiều dữ liệu xuống 2 chiều, vẽ hình phân cụm các điểm dữ liệu trên mặt 2D.
- Viết chương trình python vẽ biểu đồ rada (radar chart) so sánh cầu thủ

1. Sử dụng thuật toán K-means và PCA vẽ phân cụm các điểm dữ liệu

- Sử dụng các thư viện matplotlib, numpy, pandas, sklearn.decomposition.PCA, và sklearn.preprocessing.StandardScaler để xử lý và trực quan hóa dữ liệu.
- Hàm plot_kmeans:
 - Vẽ biểu đồ phân cụm K-means.
 - Sử dụng colormap 'viridis' để phân biệt các cụm bằng màu sắc.
 - Vẽ các điểm dữ liệu và tâm của các cụm.

```
def plot_kmeans(data, centroids, clusters, step): 1 usage
    plt.figure(figsize=(8, 6))

# Tao màu sắc ngẫu nhiên cho các cụm
    colors = plt.cm.get_cmap( name: 'viridis', k) # Sử dụng colormap 'viridis' với k màu

# Vẽ các điểm dữ liệu theo cụm
for i in range(k):
    points = data[clusters == i]
    plt.scatter(points[:, 0], points[:, 1], s=50, color=colors(i), label=f'Cluster {i}')
    plt.scatter(centroids[i, 0], centroids[i, 1], s=200, color=colors(i), marker='X', edgecolor='k')

# plt.xlabel('PC1')
    plt.xlabel('PC2')
    plt.legend()
    plt.show()
```

- Trong khối main
 - Đọc dữ liệu từ file CSV: Sử dụng pd.read_csv() để tải dữ liệu từ results.csv.
 - Xử lý dữ liệu:
 - Loại bỏ các cột không phải số.
 - Thay thế giá trị NaN bằng giá trị trung bình của các cột.

- Chuẩn hóa dữ liệu: Sử dụng StandardScaler để chuẩn hóa dữ liệu cho phù hợp.
- Áp dụng PCA: Giảm số chiều của dữ liệu xuống 2 để có thể trực quan hóa.
- Khởi tạo K-means:
 - Đặt số lượng cụm k (ở đây là 5).
 - Khởi tạo các tâm cụm ngẫu nhiên từ dữ liệu.
 - Khởi tạo nhãn cho các điểm dữ liệu (các cụm).
- Thuật toán K-means:
 - Lặp qua một số bước tối đa (ở đây là 100):
 - Gán nhãn cho từng điểm dữ liệu dựa trên khoảng cách đến các tâm cụm.
 - Cập nhật các tâm cụm bằng cách tính trung bình của các điểm dữ liệu trong cùng một cụm.
 - Kiểm tra xem các tâm cụm có thay đổi không; nếu không, vẽ biểu đồ và dừng lặp.

```
if __name__ == "__main__":
    data = pd.read_csv('results.csv')
    data = data.select_dtypes(exclude=['object'])
    data = data.fillna(data.mean())

# Chuśn hóa dū liệu

scaler_standard = StandardScaler() # Khôi tạo

data = pd.DataFrame(scaler_standard.fit_transform(data), columns=data.columns)

# Ap dung PCA giảm số chiếu xuống 2

pca = PCA(n_components=2)

data = pd.DataFrame(data)

data = pd.DataFrame(data)

data = pd.DataFrame(data, columns=['PC1', 'PC2'])

k = 5

# Khôi tạo ngầu nhiên các tâm cụm
    centroids = data.sample(n=k).values

# Khôi tạo nhân cho các diểm dữ liệu

clusters = np.zeros(data.shape[0])

# Buổc 1: Gán nhân dya trên khoảng cách đến các tâm cụm

for step in range(len(data)):

# Buổc 1: Gán nhân dya trên khoảng cách đến các tâm cụm

for in range(len(data)):

distances = np.linalg.norm(data.values[i] - centroids, axis=1)

clusters[i] = np.argmin(distances)

# Buổc 2: Câp nhật các tâm cụm
    new.centroids = np.array([data.values[clusters == j].mean(axis=0) for j in range(k)])

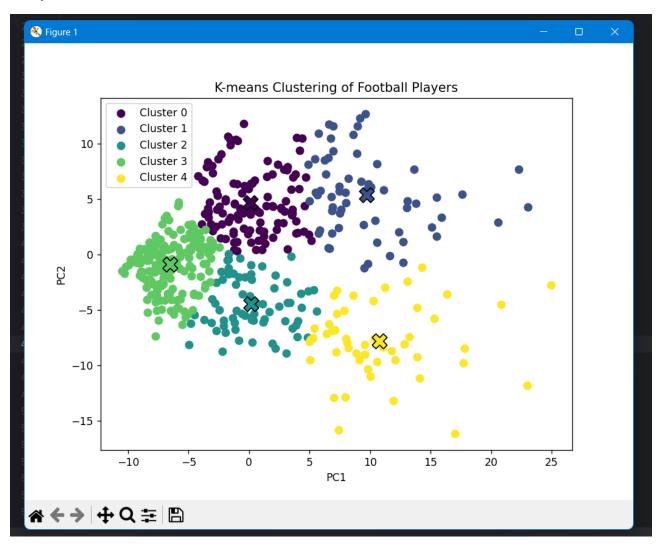
# Kiểm tra nếu các tâm cụm không thay đổi thì kết thúc

if np.all(centroids == new_centroids):

# Yê biểu đổ

plot_kmeans(data.values, centroids, clusters, step)

break
    centroids = new_centroids
```



Phân tích:

- Nên phân loại cầu thủ làm 5 nhóm:
 - Cầu thủ tấn công/tiền đạo
 - Cầu thủ phòng ngự/thủ môn
 - Các tiền vệ tấn công/ makeplayer
 - Các tiền vệ phòng ngự
 - Các cầu thủ đa năng
- Chia như vậy vì:
 - có thể phù hợp với các vị trí trên sân
 - tạo sự cân bằng và kết quả phân cụm rõ ràng, tránh phức tạp

- Nhận xét kết quả:
 - Các nhóm có sự phân tách tốt, có ít sự chồng chéo giữa các nhóm
 - Hình dạng của các nhóm khác nhau, một số nhóm có hình dạng tương đối tròn, trong khi các nhóm khác có hình dạng kéo dài hơn
 - Phân bố không đều, một số nhóm có mật độ điểm cao hơn, trong khi các nhóm khác có các điểm phân tán hơn.

2. Vẽ biểu đồ radarchart so sánh cầu thủ

• Đọc dữ liệu: Đọc file CSV

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import argparse

def load_data(file_path): 1usage
return pd.read_csv(file_path)
```

Hàm vẽ biểu đồ radar (radar chart function):

 Nhận dữ liệu data, tên của hai cầu thủ (player1 và player2), và danh sách các chỉ số (attributes) cần so sánh.

```
def radar_chart(data, player1, player2, attributes): 1usage

# Lọc dữ liệu cho từng cầu thủ

p1_data = data[data['Player'] == player1]

p2_data = data[data['Player'] == player2]

# Kiểm tra nếu không tìm thấy cầu thủ

if p1_data.empty or p2_data.empty:

print("Không tìm thấy cầu thủ.")
```

- Loc dữ liêu:
 - o Sử dụng điều kiện để chọn dữ liệu của cầu thủ tương ứng.
 - Nếu không tìm thấy cầu thủ nào trong dữ liệu, chương trình sẽ báo lỗi và kết thúc.
- Lấy giá trị các chỉ số:
 - Các giá trị thuộc tính của mỗi cầu thủ được lấy từ DataFrame và chuyển thành một mảng.
 - Để khép kín biểu đồ radar, giá trị đầu tiên được thêm lại vào cuối mảng, tạo thành vòng tròn hoàn chỉnh.

```
# Lấy giá trị các thuộc tính
p1_values = p1_data[attributes].values.flatten()
p2_values = p2_data[attributes].values.flatten()
# Xây dựng góc của biểu đổ radar
num_vars = len(attributes)
angles = np.linspace( start: 0, 2 * np.pi, num_vars, endpoint=False).tolist()
# Hoàn thành vòng radar
p1_values = np.concatenate((p1_values, [p1_values[0]]))
p2_values = np.concatenate((p2_values, [p2_values[0]]))
angles += angles[:1]
```

Vẽ biểu đồ

```
fig, ax = plt.subplots(figsize=(6, 6), subplot_kw=dict(polar=True))

ax.fill( *args: angles, p1_values, color='blue', alpha=0.25)

ax.fill( *args: angles, p2_values, color='red', alpha=0.25)

ax.plot( *args: angles, p1_values, color='blue', linewidth=2, label=player1)

ax.plot( *args: angles, p2_values, color='red', linewidth=2, label=player2)

# Cấu hình các nhãn thuộc tính

ax.set_yticklabels([])

ax.set_yticklabels([])

ax.set_xticks(angles[:-1])

ax.set_xticklabels(attributes)

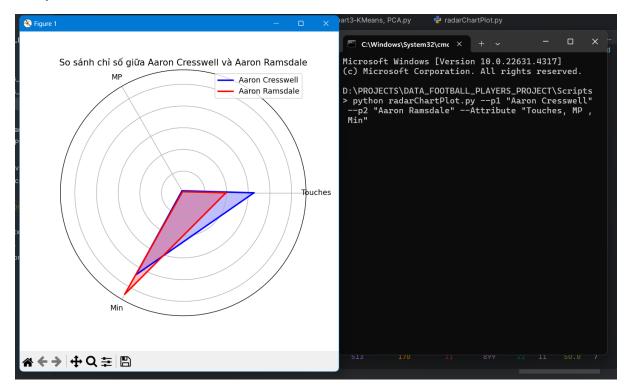
plt.title(f"So sánh chỉ số giữa {player1} và {player2}")

plt.legend(loc='upper right')

plt.show()
```

Chạy chương trình:

- Đọc file CSV chứa dữ liệu và gọi hàm radar_chart với các tham số đã được chỉ định qua dòng lệnh.
- Biểu đồ radar hiển thị sự so sánh giữa hai cầu thủ trên các chỉ số, giúp người dùng dễ dàng thấy được sự khác biệt giữa họ.
- Chương trình cho phép người dùng nhập tên hai cầu thủ (--p1, --p2) và danh sách các chỉ số (--Attribute) qua dòng lệnh.
- Các chỉ số phải được nhập cách nhau bằng dấu phẩy. Ví dụ: "Goals, Assists, Passes".



Câu 4: - Thu thập giá chuyển nhượng của các cầu thủ trong mùa 2023-2024 từ trang web https://www.footballtransfers.com.

- Đề xuất phương pháp định giá cầu thủ.