

«به نام پروردگار یکتا»

گزارش پروژه‌ی فوتبال فانتزی لیگ برتر / درس برنامه‌نویسی پیشرفته / استاد درس: دکتر حسین‌پور دهکردی

ارائه دهندگان : فرهاد روحبخش ۶۱۰۳۹۸۱۲۷ / پارسا بهرامی ۶۱۰۳۹۸۱۰۷ / رشته : ریاضیات و کاربردها

موضوع پروژه:

فوتبال فانتزی لیگ برتر یک بازی آنلاین سبک پیش‌بینی ورزشی است که بیش از ۷ میلیون نفر در سراسر دنیا در آن شرکت می‌کنند. معرفی مختصر بازی : شما با بودجه ۱۰۰ میلیون پوند باید ۱۵ نفر از بین بازیکنان لیگ برتر انگلیس را انتخاب کرده که شامل ۲ دروازه‌بان، ۵ مدافع، ۵ هافبک و ۳ مهاجم است. هر هفته می‌توانید ۱۱ نفر از این بازیکنان را در ترکیب اصلی خود قرار دهید و این ۱۱ نفر بر اساس عملکرد آنها در بازی آن هفته‌ی لیگ برتر انگلیس امتیاز می‌گیرند. مهم‌ترین عوامل موثر در امتیازگیری بازیکنان عبارتند از گل، پاس گل، کلین‌شیت و دقایق بازی. هدف نهایی این است که ۱۵ نفر را طوری انتخاب کنید که بیشترین امتیاز را در هفته بگیرند. از آنجایی که بازیکنان با کیفیت بیشتر قیمت بالاتری دارند بنابراین شما باید یک تعادل بین بازیکنان ارزان و گران‌قیمت در ترکیب خود ایجاد کنید و این موضوع جذابیت بازی را دوچندان می‌کند. برای مطالعه‌ی کامل قوانین بازی می‌توانید به لینک زیر مراجعه کنید:

<https://fantasy.premierleague.com/help/rules>

هدف اصلی ما در این پروژه بررسی اطلاعات فوتبالی بازیکنان لیگ برتر انگلیس از طریق ۲ منبع آماری است. سرور خود بازی که اطلاعات اصلی مورد نیاز را در اختیار ما قرار می‌دهد و دیگری وبسایت آمار فوتبالی fbref.com است که برای داده‌های فرعی‌تر به آن مراجعه می‌کنیم.

با ادغام اطلاعات و بررسی آماری این دو وبسایت می‌خواهیم پارامترهای اثرگذار در امتیازگیری بازیکنان را کشف کنیم و همچنین با رسم نمودارهای مختلف، بتوانیم یک درک شهودی از تاثیر پارامترها بر یکدیگر و اینکه کدام بازیکنان در کدام پارامترها بهتر عمل کرده‌اند داشته باشیم؛ و در نهایت نمودارهای رسم شده را در یک نرم‌افزار تعاملی (interactive) نمایش خواهیم داد تا بدین ترتیب بتوانیم خیل عظیم اطلاعات را منظم‌تر درک کنیم.

چکیده:

ابتدا از دو منبع سرور بازی و سایت fbref.com جداول اطلاعات بازیکنان را به صورت دیتافریم‌های پانداس دریافت می‌کنیم. سپس نام‌های بازیکنان در دیتافریم‌های هر دو منبع را بررسی و یکسان سازی می‌کنیم و بعد از پاک‌سازی داده‌های پرت یا بی‌ربط کل اطلاعات مورد نیاز برای یک بازیکن را با توجه به پست بازی، در ۴ دیتافریم مختلف ذخیره می‌کنیم. سپس با توجه به این ۴ دیتافریم به رسم نمودارهای مختلف از پارامترهای مختلف مانند نمودارهای دایره‌ای، ستونی، نقطه‌ای و ... می‌پردازیم. با توجه به این نمودارها روی همبستگی و تاثیر مستقیم یا غیر مستقیم یک سری پارامترهای مهم روی یکدیگر بحث می‌کنیم. در نهایت در یک محیط تعاملی نمودارهای مختلف را نمایش می‌دهیم تا قابلیت رسم نمودار بر حسب پارامترها، بازیکن‌ها، یا تیم‌هایی که کاربر انتخاب می‌کند داشته باشیم. در لینک زیر می‌توانید نمونه‌ی اجرا شده‌ی برنامه و محیط تعاملی را مشاهده کنید. (لینک با فیلترشکن باز می‌شود).

<https://share.streamlit.io/farhadrouhbakhsh/projectap/main/ww/APP.py>

کتابخانه‌های مورد استفاده در این پروژه:

requests: درخواست دادن برای استفاده‌ی آنلاین و لحظه‌ای از آمار وبسایت‌ها

beautiful soup: برای خواندن اطلاعات از روی وبسایت fbref.com که به زبان html نوشته شده بود

re: برای html parsing و پیدا کردن محل سطر و ستون‌های جداول مورد نیاز در کد html

pandas: برای کار کردن با دیتافریم‌های استخراج شده از ۲ منبع ذکر شده و ادغام آنها

plotly: برای رسم نمودارهای تعاملی، به طور مثال نمودارهایی که صرفاً یک عکس ثابت نیستند و کاربر با بردن نشانگر موس یا کلیک روی بخش‌های مختلف نمودار اطلاعات مختلفی را مشاهده می‌کند.

plotly_express: ماژولی که از آن برای رسم نمودارهای plotly با کدهای کوتاه‌تر و قابل‌فهم‌تر نسبت به خود plotly استفاده کردیم تا بتوانیم نمودارها را در زمان کم با کارایی زیاد رسم کنیم.

streamlit: برای ایجاد کردن یک محیط تعاملی data science تحت وب

مقدمه:

خواندن اطلاعات از سایت fbref.com:

از آنجایی که جداول این سایت به صورت محافظت شده و بین علامت‌های خاص قرار گرفته بود، ما در قدم اول نتوانستیم صرفاً با استفاده از request به جداول دسترسی داشته باشیم. بنابراین، از آنجایی که به زبان html و همچنین web-scraping آشنا نبودیم، با سرچ در اینترنت از کد مقاله‌ای با لینک زیر کمک گرفتیم:

<https://chmartin.github.io/2019/02/18/EPL-History-Scraping.html>

همچنین بخش‌هایی از کد که مربوط به تبدیل string یک خانه از جدول به int یا float است را تغییر دادیم. ورودی تابع url است که می‌خواهیم جدول را از آن بخوانیم و columns لیستی از ستون‌های مورد نیاز در آن جدول است که در واقع اطلاعات این ستون‌ها را از جدول می‌خواهیم. خروجی تابع جدول خواسته شده به صورت دیتافریم است.

ابتدا آن بخش از کد html که کامنت هست را حذف می‌کنیم. سپس کد جدول‌ها را با یافتن tbody در کد اصلی مشخص می‌کنیم. هر سطر جدول با tr شروع می‌شود و هر ستون در آن سطر با th. همچنین از row scope می‌توان برای اطمینان از پیدا کردن درست سطرها استفاده کنیم. اطلاعات یک سلول از جدول را با یافتن data-stat در کد html می‌توان مشخص کرد. حالا می‌توانیم روی هر سطر و ستون for بزنیم.

یک سلول جدول را در متغیر text می‌ریزیم و اگر عدد بود فرمتش را به int یا float تغییر می‌دهیم. بعد از مشخص شدن text آن را برابر value یک key از دیکشنری قرار می‌دهیم که همان ستون مورد نظر است. اگر از قبل این key وجود نداشت آن را ایجاد می‌کنیم.

```
def read_fbref(url, columns):
    res=requests.get(url)
    comm=re.compile("<!--|-->")
    soup = BeautifulSoup(comm.sub("", res.text), 'lxml')#remove comments in html
    l code
    all_tables=soup.findAll("tbody")#find tables
    player_table=all_tables[1] #player data is in second table
    pre_df_player = dict()#dict for saving data
    rows_player = player_table.find_all('tr') #find rows
    for row in rows_player:
        if(row.find('th', {"scope": "row"}) != None):#check if row is found correctly
            for cl in columns:
```

```

cell = row.find("td",{ "data-stat": cl})
a = cell.text.strip().encode()
text=a.decode("utf-8")#text in string format
if text.isdigit():
    text=int(text)
elif '.' in text:
    text=float(text)
elif text!='' and type(text)==str:
    if text[1]=='':# if text was 1,234 convert it to 1234
        text=int(text.replace(',',''))
if cl in pre_df_player:
    pre_df_player[cl].append(text)
else:
    pre_df_player[cl] = [text]
df_player = pd.DataFrame.from_dict(pre_df_player)#dict to dataframe
return df_player[columns]

```

خواندن اطلاعات از سرور فانتزی:

ابتدا یک request به سرور بازی ارسال کرده و سپس اطلاعات را به صورت json ذخیره می‌کنیم. از این json ذخیره شده اطلاعات بازیکن‌ها را در elements_df و اطلاعات تیم‌ها را در teams_df به صورت دیتافریم ذخیره می‌کنیم.

```

import requests
import pandas as pd
url = 'https://fantasy.premierleague.com/api/bootstrap-static/'
r = requests.get(url)
json = r.json()

elements_df = pd.DataFrame(json['elements'])
teams_df = pd.DataFrame(json['teams'])

```

حذف بازیکنانی که اصلا بازی نکرده اند:

```

def del_null_pl (df) #remove players who haven't played yet
    for row in df.index:
        if df['minutes'][row]==0: #find the player
            df.drop(index=row,inplace=True) #remove the player
    df.reset_index(inplace=True,drop=True)

```

توضیح بقیه‌ی بخش‌های کد:

بخش اول: کار با دیتافریم‌ها

دیتافریم players را به صورت `players=del_null_pl(elements_df)` تعریف می‌کنیم

حذف بازیکنان تکراری:

ابتدا دیتافریم گرفته شده از `fbref` را بر اساس ستون نام بازیکن مرتب کرده و سپس اگر دو نام یکسان وجود داشت، سطر بازیکنی که دقایق کمتری بازی کرده را حذف می‌کنیم. به این دلیل که دقایق بازی کمتر نشان دهنده‌ی تیم قبلی بازیکن است و ما نیازی به اطلاعات تیم قبلی بازیکن نداریم.

```
def del_id_pl(df):#removing identical players from dataframes
    df.sort_values('player',inplace=True)
    df.reset_index(inplace=True,drop=True)
    for row in df.index:
        if row-1 in df.index and df['player'][row]==df['player'][row-1]:
            if df['minutes_90s'][row]>df['minutes_90s'][row-1]:#checking
minutes per 90
                df.drop(index=row-1,inplace=True)
            else:
                df.drop(index=row,inplace=True)
    df.reset_index(inplace=True,drop=True)
```

تصحیح نام تیم‌ها:

به علت تفاوت نام تیم‌ها در `fbref` با سرور بازی، نام تیم‌ها در `teams_df` را با نام آنها در `fbref` منطبق می‌کنیم.

```
def correct_team_names(teams_df):
    for row in teams_df.index: #changing team names in fantasy stats to use
in fbref
        team_name=teams_df['name'][row]
        if team_name=='Leicester':
            teams_df['name'][row]='Leicester City'
        if team_name=='Man City':
            teams_df['name'][row]='Manchester City'
        if team_name=='Man Utd':
            teams_df['name'][row]='Manchester Utd'
```

```

if team_name=='Newcastle':
    teams_df['name'][row]='Newcastle Utd'
if team_name=='Spurs':
    teams_df['name'][row]='Tottenham'
if team_name=='Leeds':
    teams_df['name'][row]='Leeds United'

```

اضافه کردن نام تیم‌ها به players:

کار این تابع اضافه کردن نام تیم به players از teams_df بر اساس id تیم است. دلیل این کار این است که در players ستون نام تیم را نداریم.

```

def add_team_name(df):#adding team name
    df['team_name']=''
    for row in df.index:
        team_id=df['team'][row]
        team_row=teams_df.loc[teams_df['id']==team_id] #find team row by id
        team_row.index=[0]
        team_name=team_row['name'][0]
        df['team_name'][row]=team_name #set team name

```

تصحیح پست بازی:

به علت تفاوت نام‌گذاری پست بازیکنان در fbref با players ، پست آنها را با fbref منطبق می‌کنیم.

```

def update_position(df):#Updating position slot
    for row in df.index:
        pos=df['element_type'][row]
        if pos==1:
            df['element_type'][row]='GK'
        if pos==2:
            df['element_type'][row]='DF'
        if pos==3:
            df['element_type'][row]='MF'
        if pos==4:
            df['element_type'][row]='FW'

```

اضافه کردن نام کامل بازیکن:

اضافه کردن یک ستون به نام name به players زیرا در players صرفاً ستون‌های first_name ، second_name و web_name موجود بود که آخری مربوط به نام نمایش داده‌شده‌ی بازیکن در وبسایت

بازی است که معمولاً مشابه نام خانوادگی بازیکن است. ستون `name` را به این صورت تعریف می‌کنیم که نام و نام خانوادگی بازیکن را کنار هم در یک رشته داشته باشیم.

```
def add_full_name(df):#add full name of players
    df['name']=''
    for row in df.index:
        first_name=df['first_name'][row]
        web_name=df['web_name'][row]
        if first_name in web_name: #check if web name is enough
            name=web_name
        else:
            name=first_name+" "+web_name #if not enough, make a new name!
        df['name'][row]=name
```

یکسان سازی اسم‌ها از دو منبع:

ورودی اول دیتافرییم `fbref` و ورودی دوم `players`. ابتدا روی این دو ورودی بر حسب نام تیم `groupby` می‌زنیم. سپس با اجرای یک حلقه روی تیم‌ها، به صورت تک تک و تیم به تیم، نام بازیکنان هر تیم در دو دیتافرییم را مقایسه می‌کنیم. (با این روش دیگر نیازی نخواهیم داشت که هر بازیکن را با تمام دیگر بازیکنان مقایسه کنیم. بلکه او را فقط با هم‌تیمی‌های خودش مقایسه خواهیم کرد).

مقایسه اسامی از ۲ منبع به این شکل است که اگر نام بازیکن در دیتافرییم `fbref` با نام او در `players` دقیقاً یکی شد، `id` بازیکن در `players` را در دیتافرییم `fbref` قرار می‌دهد (این `id` مشترک باعث می‌شود که جلوتر بتوانیم اطلاعات بازیکنان در هر دو دیتافرییم را ادغام کنیم). اگر مقایسه با موفقیت انجام شد بولین `checked` برابر `True` خواهد شد. اگر هنوز مقایسه انجام نشده بود و نام بازیکن پیدا نشد، نتیجه می‌گیریم نام بازیکن در `players` با نام او در `fbref` دقیقاً یکی نیست. بنابراین مقایسه را دقیق‌تر می‌کنیم. حالت اول این است که `web_name` یا `second_name` در نام بازیکن در `fbref` موجود باشد. اگر نبود، `first_name` را بررسی می‌کنیم به همراه پست بازیکن تا ببینیم نام‌ها یکسان هستند یا خیر. با این روش نهایتاً همه‌ی بازیکنان در دو منبع `id` یکسان خواهند داشت.

```
def find_names(df,players):
    df['id']=0
    df_groups=df.groupby('squad')
    pl_groups=players.groupby('team_name') #group by team name
    for team in teams_list:
        fbref=df_groups.get_group(team)
```

```

fantasy=pl_groups.get_group(team)
for row in fantasy.index: #iterate on players of a specific team
    checked=False
    player_id=fantasy['id'][row]
    team_name=fantasy['team_name'][row]
    name=fantasy['name'][row]
    first_name=fantasy['first_name'][row]
    second_name=fantasy['second_name'][row]
    web_name=fantasy['web_name'][row]
    pos=fantasy['element_type'][row]
    for s_row in fbref.index:
        fb_name=fbref['player'][s_row]
        fb_team=fbref['squad'][s_row]
        fb_pos=fbref['position'][s_row]
        if name==fb_name or first_name+' '+second_name==fb_name:
#find names which are totally equal
            checked=True
            df.loc[df['player']==fb_name,'id']=player_id # set id
            fantasy.drop(index=row,inplace=True)

#remove checked player
            fbref.drop(index=s_row,inplace=True)
            break
    if checked==False: #find names which are not totally equal
        for s_row in fbref.index:
            fb_name=fbref['player'][s_row]
            fb_team=fbref['squad'][s_row]
            fb_pos=fbref['position'][s_row]
            if web_name in fb_name or second_name in fb_name:

#check other conditions
                df.loc[df['player']==fb_name,'id']=player_id
                checked=True
                elif (first_name in fb_name or fb_name in first_name) and
pos in fb_pos:
                    df.loc[df['player']==fb_name,'id']=player_id
                    checked=True

```

حال روی دیتافریم players، groupby می‌زنیم و ۴ تا دیتافریم برای تقسیم‌بندی بازیکنان بر اساس پست دریافت می‌کنیم. (به این دلیل که قوانین امتیازگیری برای هر پست در فانتزی متفاوت است).

```
posts = players.groupby('element_type') #group by position(element_type)
```



```
GK = posts.get_group('GK')
DF = posts.get_group('DF')
MF = posts.get_group('MF')
FW = posts.get_group('FW')
```

اضافه کردن اطلاعات تیم‌ها به ۴ پست:

برای اضافه کردن ستون‌های دلخواه از دیتافریم `teams_df` به هر کدام از ۴ پست با هدف اینکه اطلاعات بازیکنان در هر پست را با اطلاعات تیمشان ادغام کنیم.

```
def add_cl_teams(post,df,cl): #add columns from teams_df to each post
    post[cl] = 0
    for row in post.index:
        team_id = post['team'][row]
        team_row = df.loc[df['id'] == team_id] #check team id
        post[cl][row] = team_row[cl] #set data
```

ادغام کردن اطلاعات fbref با ۴ پست:

برای اضافه کردن لیستی از ستون‌های دلخواه (`cl_list`) از دیتافریم `fbref` به هر کدام از ۴ پست. در اینجا `id` داده شده در دیتافریم `fbref` را با `id` بازیکن در ۴ دیتافریم پست مطابقت می‌دهیم و سپس اطلاعات ستون مورد نیاز آن بازیکن در `fbref` را به سطر مربوط به آن بازیکن در دیتافریم مربوط به آن پست اضافه می‌کنیم.

```
def add_cl_fbref(post,fbref,cl_list): #add columns from fbref to each post
    for cl in cl_list:
        post[cl]=0.0
    for row in post.index:
        for cl in cl_list:
            player_id=post['id'][row]
            fb_row=fbref.loc[fbref['id']==player_id] #check player id
            fb_row.index=[0]
            post[cl][row]=fb_row[cl] #set data
```

بخش دوم: رسم نمودارها و بررسی آماری

نمودار دایره‌ای (Piechart):

هدف اصلی: مقایسه متغیرهایی که تاثیر مستقیم بر امتیاز گیری بازیکنان دارند.

(دقت کنید که با توجه به قوانین بازی، امتیاز گیری در هر پست به متغیر های متفاوتی بستگی دارد.)

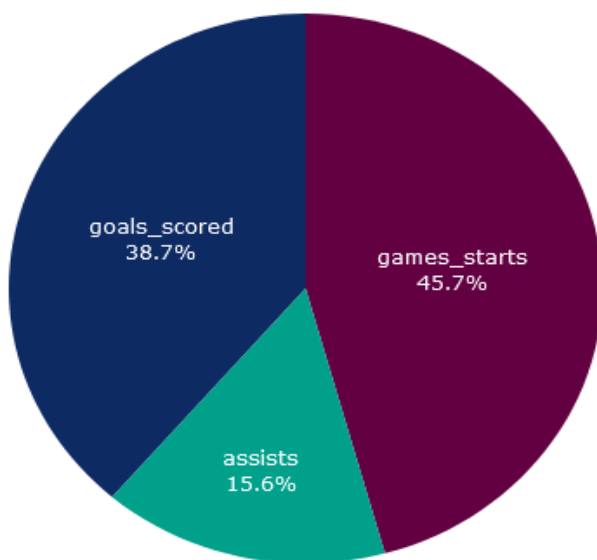
در اینجا به طور مثال برای پست مهاجم piechart را رسم می‌کنیم. ابتدا متغیر value را به عنوان امتیاز کل تقسیم بر قیمت تعریف کرده و بازیکنان را بر حسب value مرتب می‌کنیم. تعدادی از نفرات برتر را بر حسب پست جدا می‌کنیم. سپس لیست پارامترهایی با تاثیر مستقیم بر امتیاز در آن پست را ایجاد و ارزش هر کدام از آنها را برابر ضرب میانگین آن پارامتر بین نفرات برتر در میزان امتیاز آن بر حسب قانون بازی قرار می‌دهیم.

```
import streamlit as st

import pandas as pd
import plotly.express as px

#Define value & sort by it
FW['value'] = FW['total_points'] / FW['now_cost']
FW.sort_values(by='value',ascending=False,inplace=True)
best_fw=FW.head(20)

#Define parameters & values of them
para_fw = ['goals_scored','assists','games_starts']
val_fw = [best_fw['goals_scored'].mean()*4,best_fw['assists'].mean()*3,
          best_fw['games_starts'].mean()*2]#Parameter.mean()*regression
#Draw piechart with plotly express
fig_fw = px.pie(values=val_fw,names=para_fw,title='Forwards parameters',label
s=para_fw
                ,color=para_fw
                ,color_discrete_map={'goals_scored':'0d2a63',
                                     'assists':'00a08b','games_starts':'620042'})
fig_fw.update_traces(textposition='inside', textinfo='percent+label')
```



نتیجه می‌گیریم در پست مهاجم گل زدن و حضور داشتن در زمین عوامل بسیار مهمی هستند.

نمودار دایره‌ای چند تکه (sunburst):

هدف اصلی: بررسی متغیرهای با تاثیر غیر مستقیم بر امتیاز گیری و ارتباط آن‌ها با متغیرهای اصلی برای هر پست.

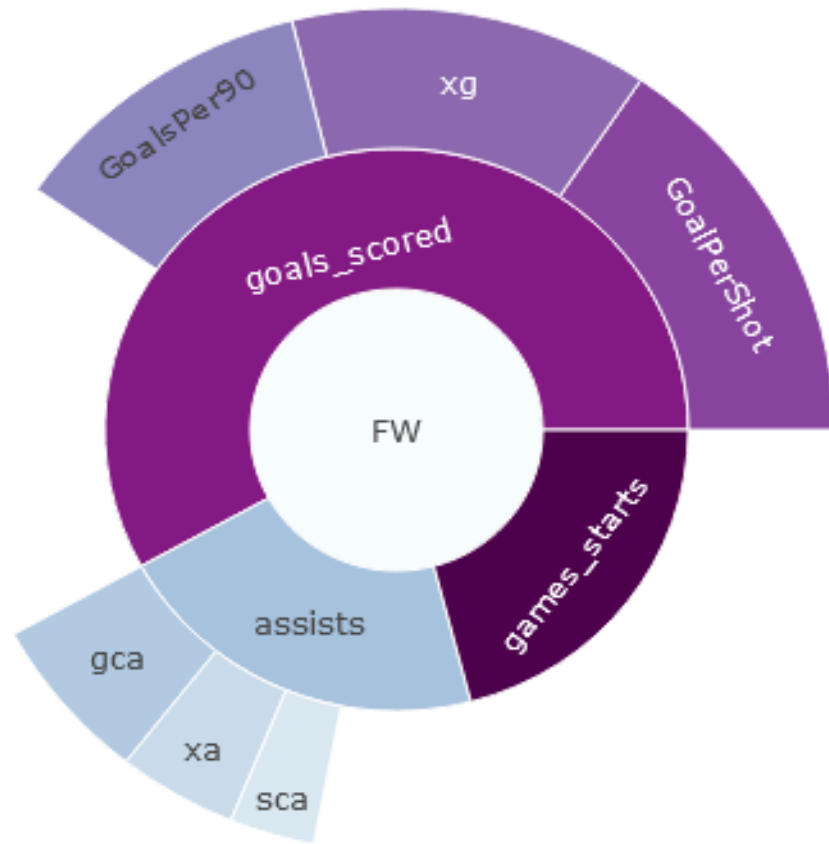
ابتدا یک لیست برای تمام متغیرها درست کرده سپس دو لیست دیگر یکی برای والد‌های لیست اول (متغیرهای با تاثیر مستقیم) و لیست دوم را برای ارزش‌های هر کدام از متغیرها درست می‌کنیم. مقادیر این لیست تعیین می‌کنند یک بخش از نمودار چه سهمی از یک دایره‌ی کامل دارد. در لیست دوم میانگین نفرات برتر در پارامترهای والد را در ضریب رگرسیون پارامتر والد نسبت به پارامترهای فرعی مربوط به آن ضرب می‌کنیم. (این ضریب رگرسیون را جلوتر در نمودار نقطه‌ای به دست می‌آوریم.) هر چقدر عدد بزرگتری به دست بیاید نشان‌دهنده‌ی همبستگی و اهمیت بیشتر آن پارامتر فرعی است و همچنین بخش بزرگتری از دایره را اشغال می‌کند.

```
#Define parameters
para_adv_lfw=["FW", 'goals_scored', 'assists', 'games_starts',
              "xg", "GoalPer90", "GoalPerShot",
              "xa", "gca", "sca"]

#Define parents (the most influential parameters)
para_adv_pfw=["", "FW", "FW", "FW", 'goals_scored', 'goals_scored', 'goals_scored',
              'assists', 'assists', 'assists']

#Define values based on the relation between parent and child
val_adv_fw=[0, best_fw['goals_scored'].mean()*4, best_fw['assists'].mean()*3
            , best_fw['games_starts'].mean()*2
            , best_fw['goals_scored'].mean()*4*0.75#ParentInfluence.mean()*regression
            , best_fw['goals_scored'].mean()*4*0.65
            , best_fw['goals_scored'].mean()*4*0.88
            , best_fw['assists'].mean()*3*0.62
            , best_fw['assists'].mean()*3*0.89
            , best_fw['assists'].mean()*3*0.44]

#Draw sunburst with px
fig_adv_fw = px.sunburst(names=para_adv_lfw, parents=para_adv_pfw, values=val_adv_fw
                        , color=val_adv_fw
                        , color_continuous_scale= px.colors.sequential.BuPu
                        , title="Forwards Sunburst chart"
                        , height=600#size chart
                        , width=600)
```



نمودار چندضلعی (radar chart):

هدف اصلی: مقایسه چند متغیر همزمان برای دو بازیکن مشخص بر حسب پست.

ابتدا پست و ۲ بازیکن مورد نظر را انتخاب می کنیم . سپس متغیر های مناسب بر حسب انتخاب پست در نظر گرفته می شوند. در نهایت این متغیر ها را بر حسب مقداری که برای ۲ بازیکن انتخاب شده داشتند در یک لیست ذخیره می کنیم که در واقع مقادیر نشان داده شده روی نمودار هستند. دقت کنید مقدار خانه ی اول این لیست باید با خانه ی آخر یکی باشد تا سر و ته خطوط نمودار به هم برسند. نکته دیگری که وجود دارد این است که این نمودار در واقع یک نمودار نقطه ای است که با چرخش محور X ها به صورت دایره ای در آمده است. در انتها برای زیبا شدن نمودار شعاع دایره برابر حداکثر مقدار پارامتر های ۲ بازیکن قرار داده شده است تا تناسب رعایت شود و مقادیر رسم شده روی نمودار خیلی کوچک به نظر نرسند.

```
import plotly.graph_objects as go

def posts_eval(post):
    var=globals()[post]#convert "post" to post
    return var
GK['save_pct']=GK['save_pct']*100
def app():
    post=st.selectbox(
        'Select Post!', ['GK', 'DF', 'MF', 'FW'])
    df=posts_eval(post)
    #Select players by name
    option1 = st.selectbox(
        'Select player 1 for comparison!',
        df['name'].unique())
    option2= st.selectbox(
        'Select player 2 for comparison!',
        df['name'].unique())
    if option1 and option2:
        pl1=df[df['name']==option1]#find the player row in dataframe
        pl2=df[df['name']==option2]
        pl1.set_index('name',inplace=True)
        pl2.set_index('name',inplace=True)
        if post=='FW' or post=='MF':
            elements=['goals_scored', 'assists', 'xg', 'xa', 'npxg'] # elements of comparison
        elif post=='GK':
            elements=['clean_sheets_pct', 'saves', 'goals_conceded', 'save_pct', 'total_points']
        elif post=='DF':
            elements=['assists', 'clean_sheets', 'bonus', 'shots_on_target', 'gca']
```

```

    pl1=pl1[elements]
    pl2=pl2[elements]
    row1=list(pl1.loc[option1]) #create a list of parameters in comparison for 2 players
    row2=list(pl2.loc[option2])
    row1.append(row1[0]) # last value = first value
    row2.append(row2[0])
    elements.append(elements[0])
    fig=go.Figure()
    #radar chart player1
    fig.add_trace(go.Scatterpolar(
        r=row1,
        theta=elements,
        name=option1
    ))
    #radar chart player2
    fig.add_trace(go.Scatterpolar(
        r=row2,
        theta=elements,
        name=option2
    ))
    #update range from 0 to max
    fig.update_layout(polar=dict( radialaxis=dict( visible=True, range=[0,max(row1+row2)] )),showlegend=True )
    st.write(fig)

```

Select Post!

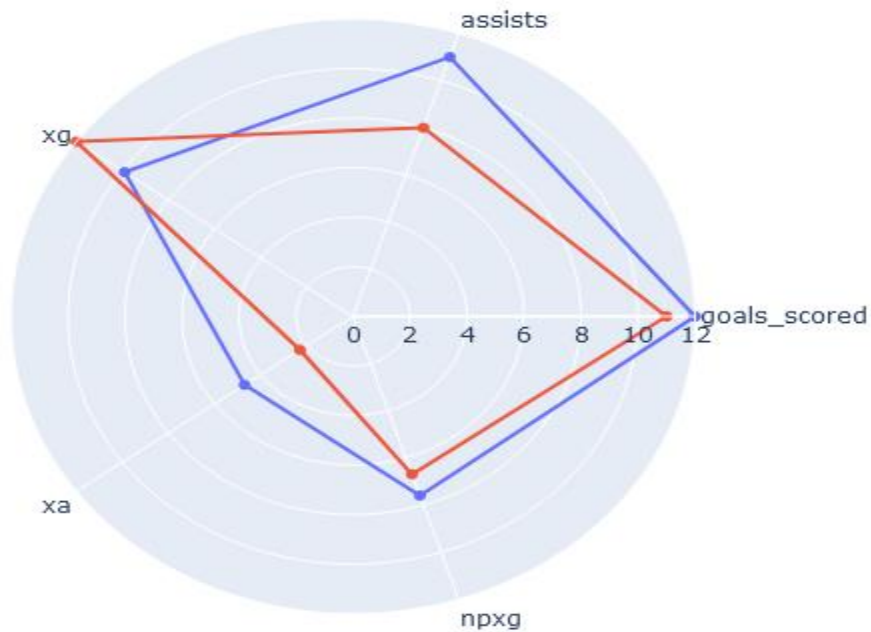
FW

Select player 1 for comparison!

Harry Kane

Select player 2 for comparison!

Jamie Vardy



نمودار نقطه‌ای (scatterplot):

هدف اصلی: بررسی ارتباط بین متغیرها و نحوه تغییر ارتباط آنها با تغییر بازه قیمت و دقایق بازی برای هر پست.

ابتدا دو slider یکی برای حد قیمت و یکی برای دقایق بازی طراحی می‌کنیم و یک منو برای انتخاب پست و یک چک‌باکس برای انتخاب حالت رسم خط regression می‌گذاریم. (دقت کنید با رسم خط regression اگر نشانگر موس را روی آن خط ببرید، ضریب رگرسیون نمایش داده می‌شود. چنان که اشاره کردیم از این قابلیت در نمودار sunburst استفاده کرده‌ایم.) همچنین دو منوی دیگر هم برای انتخاب متغیرهایی که می‌خواهیم مورد بررسی قرار بدهیم وجود دارد. حال بر اساس شرایط تعریف شده و با تغییر هر کدام از آنها، قسمت‌های بالا جدول ما تغییر و بر حسب تغییرات نمودارهای جدید با استفاده از Plotly express رسم شده و توسط stremlit نمایش داده می‌شود.

```
#define price & minutes sliders
price1=st.slider(label='Choose minimum
price!',min_value=3.5,max_value=13.0,step=0.1,format='%s')
```

```

mins=st.slider(label='Choose minimum
minutes!',min_value=0,max_value=2000,step=1)
string_list=['web_name','first_name','second_name','team_code','status','name
','team_name','element_type']
post = st.selectbox('Select Post!',['GK','DF','MF','FW'])
form=st.checkbox('Show Regression!')#checkbox to show regression
df=posts_eval(post)
new_df=df[(df['now_cost']>=price1*10) & (df['minutes']>=mins)]#change
dataframe by sliders
menu=[x for x in df.columns if x not in string_list]#remove columns which are
not numeric
#select parameters to compare
xa=st.selectbox('Select x-axis parameter!',menu)
ya=st.selectbox('Select y-axis parameter!',menu)
if len(new_df)==0:#if there were no players to show
    fig=px.scatter(new_df,x=xa,y=ya)
else:
    if form:# regression mode
        fig=px.scatter(new_df,x=xa,y=ya,trendline='ols')
    else:
        fig=px.scatter(new_df,x=xa,y=ya,color='web_name')
    st.write(fig)#draw scatterplot by conditions

```

Choose minimum price!



Choose minimum minutes!



Select Post!

FW

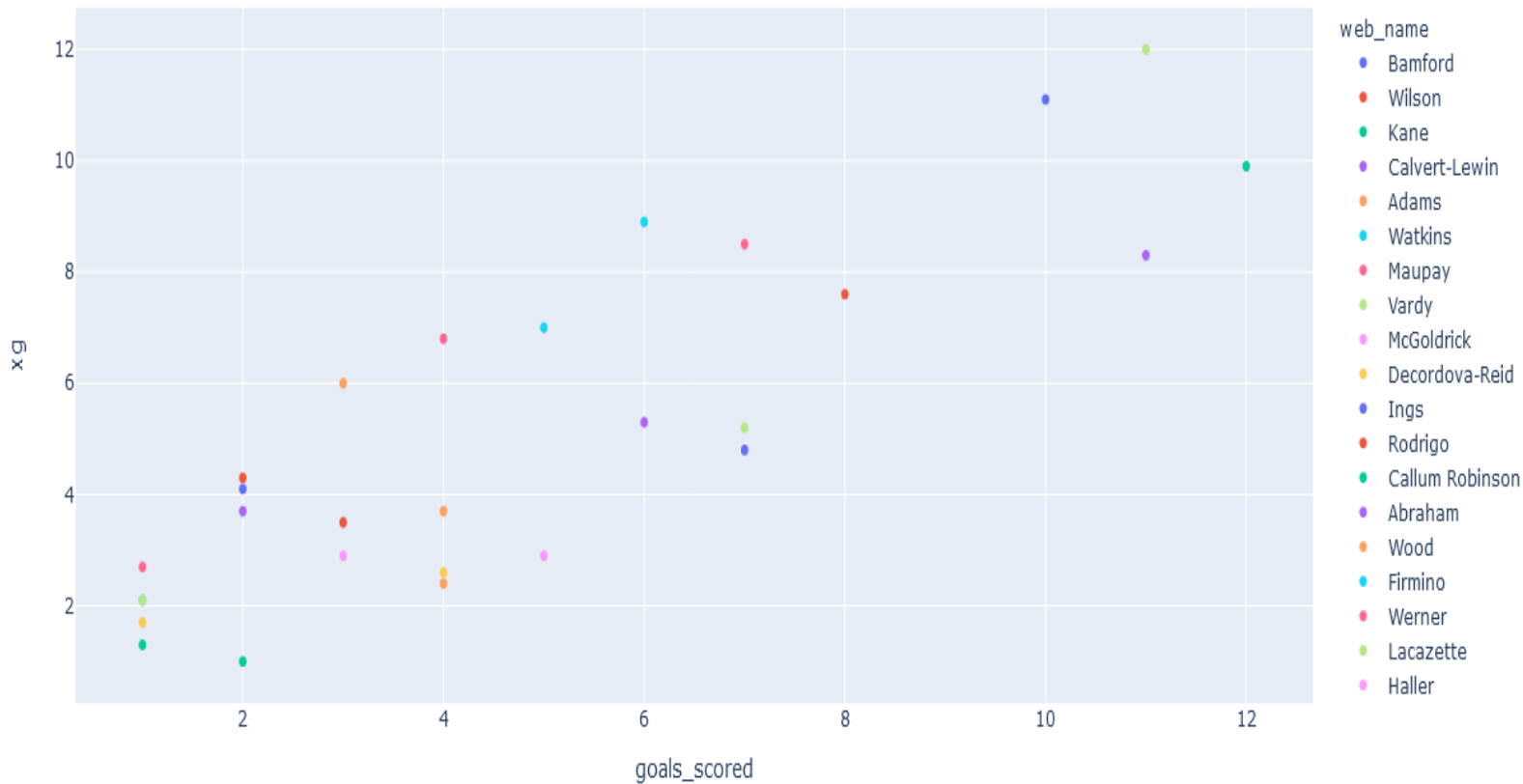
☐ Show Regression!

Select x-axis parameter!

goals_scored

Select y-axis parameter!

xg



نمودار ستونی مستطیلی (bar chart):

هدف اصلی: مقایسه بازیکنان یک تیم بر حسب یک متغیر. (انتخاب بازیکن از هر تیم محدود است)

دو منوی انتخابی یکی برای انتخاب تیم و یکی برای انتخاب متغیر انتخاب می کنیم. بعد جدول بازیکنان تیم انتخاب شده را گرفته و بر حسب متغیر انتخابی رده بندی کرده. سپس با استفاده از `plotly express` این نمودار را کشیده و با کمک ماژول `plotly graph object` زنجیر بین هر ستون را اضافه می کنیم (که در واقع خودش یک نوع نمودار نقطه ای است) و در نهایت توسط `streamlit` نمایش می دهیم.

```
import plotly.express as px
```

```
import plotly.graph_objects as go
```

```
import streamlit as st
```

```
string_list=['web_name','first_name','second_name','team_code','status','name',
            'team_name','element_type']
menu=[x for x in all_posts.columns if x not in string_list]#remove columns with string type
```

```

#choose team & parameter
team=st.selectbox('select team!',all_posts['team_name'].unique())
param=st.selectbox('select parameter!',menu)
new_df=all_posts[all_posts['team_name']==team]
new_df[param]=pd.to_numeric(new_df[param])#convert string to int,float
new_df.sort_values(param,inplace=True,ascending=False)
#draw Barchart
fig=px.bar(new_df,x='web_name',y=param,color='web_name',color_discrete_sequence=px.colors.qualitative.G10)
fig.add_trace(go.Scatter(x=new_df['web_name'], y=new_df[param],name='',
                        line = dict(color='firebrick', width=4, dash='dot'
'')))#draw chain of barchart
fig.update_layout(showlegend=False)
st.write(fig)

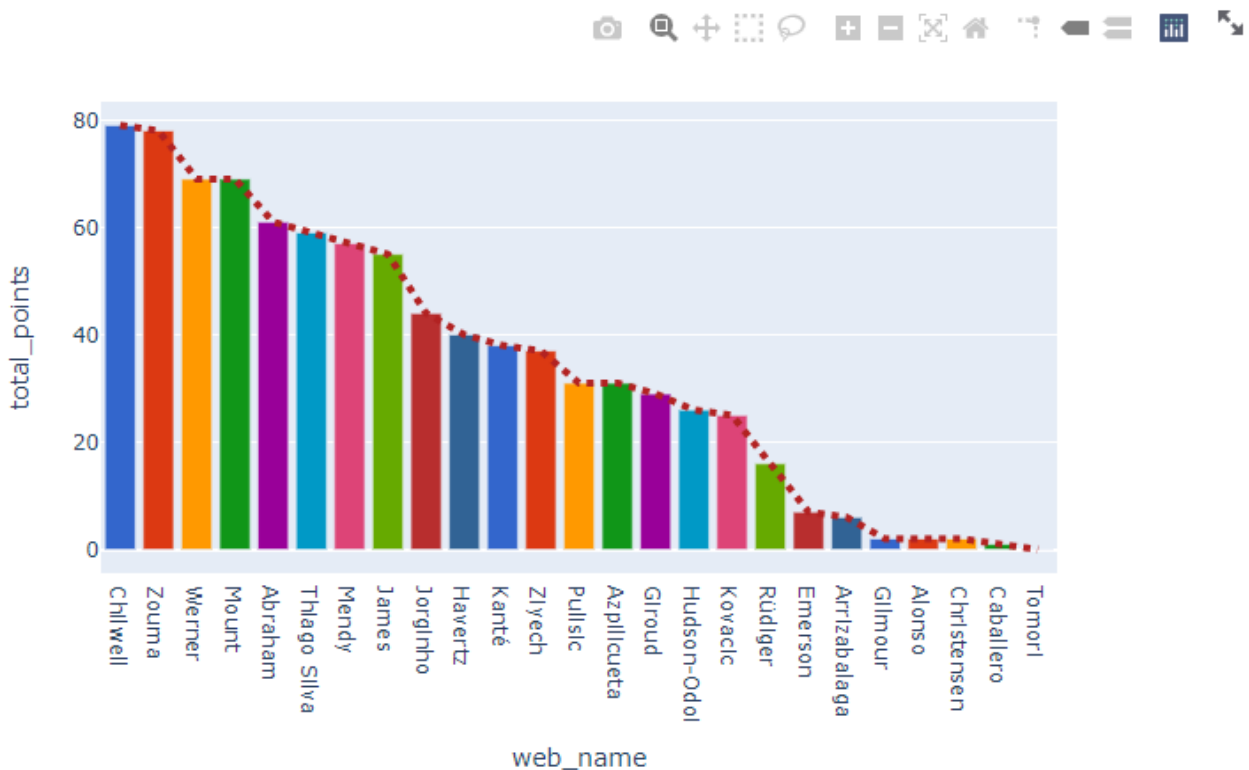
```

select team!

Chelsea

select parameter!

total_points



هدف اصلی: رسیدن به لیستی از بهترین بازیکنان برای هر پست.

ابتدا با استفاده از الگوریتمی که بر اساس ضرایب امتیازگیری بازیکنان در هر پست طراحی شده، بهترین بازیکنان را جدا می‌کنیم و متغیر rank را برای هر پست تعریف می‌کنیم.

سپس ۱۰ بازیکن برتر هر پست را بر حسب rank مشخص کرده و با استفاده از دستورات plotly figure factory جدول‌ها را ترسیم می‌کنیم.

```
import plotly.figure_factory as go

gk=GK[GK['minutes']>700]
df=DF[DF['minutes']>700]
fw=FW[FW['minutes']>700]
mf=MF[MF['minutes']>700]
gk['rank']=0.04*gk['clean_sheets_pct']+(1/3)*(gk['saves']/gk['games_starts_gk'])-(1/2)*(gk['goals_conceded']/gk['games_starts_gk'])
mf['rank']=5*(mf['goals_scored']/mf['games_starts'])+3*(mf['assists']/mf['games_starts'])
df['rank']=4*(df['clean_sheets']/df['games_starts'])+6*(df['goals_scored']/df['games_starts'])+3*(df['assists']/df['games_starts'])-(1/2)*(df['goals_conceded']/df['games_starts'])
fw['rank']=4*(fw['goals_scored']/fw['games_starts'])+3*(fw['assists']/fw['games_starts'])

#Sort posts by rank & give best ten & draw table of the best
bestGK=gk[['web_name','rank']].sort_values('rank',ascending=False).head(10)
del bestGK['rank'] #del rank because we just want names
bestGK=ff.create_table(bestGK)
bestDF=df[['web_name','rank']].sort_values('rank',ascending=False).head(10)
del bestDF['rank']
bestDF=ff.create_table(bestDF)
bestMF=mf[['web_name','rank']].sort_values('rank',ascending=False).head(10)
del bestMF['rank']
bestMF=ff.create_table(bestMF)
bestFW=fw[['web_name','rank']].sort_values('rank',ascending=False).head(10)
del bestFW['rank']
bestFW=ff.create_table(bestFW)
```

Best Defenders

web_name	web_name
Stones	Vardy
Chilwell	Kane
Zouma	Abraham
Vestergaard	Calvert-Lewin
Mings	Ings
Dias	Bamford
Cancelo	Wilson
Walker	Watkins
Thiago Silva	Lacazette
Aurier	Maupay

Best Forwards

Best Goalkeepers

web_name	web_name
Martínez	Salah
Ederson	Fernandes
Pope	Son
Mendy	Grealish
McCarthy	Maddison
Lloris	Zaha
Fabianski	De Bruyne
Meslier	Rashford
Leno	Sterling
Schmeichel	Mané

Best Midfielders