• خوشهبندی آفلاین

بهمنظور خوشهبندی آفلاین دادهها، از بستر PySpark استفاده شده است. با توجه به حجم زیاد دادهها، استفاده از این بستر موجب افزایش سرعت عملیات خوشهبندی دادهها می شود. در ادامه گامهای زیر انجام می شود:

❖ پس از تعریف spark session، با استفاده از دستور نشان داده شده در شکل زیر دادهها خوانده می شوند.

```
data = sc.read \
    .option('header', 'True')\
    .option('inferSchema', 'True')\
    .option('sep', ',')\
    .csv('/content/drive/MyDrive/data.csv')
```

در گام بعدی با استفاده از قطعه کد قابل مشاهده در شکل زیر، حجم ۲۰ درصد از کل دادهها محاسبه می شود.

```
import math

data_len = data.count()
length = math.trunc(data_len * 0.2)
```

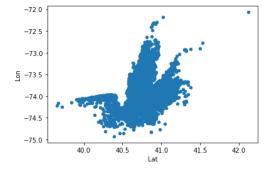
❖ ویژگیهایی که برای خوشهبندی دادهها مورد استفاده قرار گرفتهاند، ویژگیهای latitude و ویژگیهای olatitude و ویژگیهای عنصلی میباشند. بنابراین سایر ستونها از دیتافریم حذف میشوند. سپس با کمک تابع distinct دادههای تکراری حذف میشوند.

```
data = data.na.drop()

# pick Longitude and Latitude features
unimportant_features = ['Date/Time', 'Base']
data = data.drop(*tuple(unimportant_features))

df = data.distinct()
```

❖ درگام بعدی بیست درصد دادهها جداسازی شده و شافل میشوند. شکل زیر نشاندهنده ی نمودار پراکندگی دادههای مورد استفاده برای خوشهبندی آفلاین است.



❖ در ادامه با استفاده از vectorizer و standardscaler مقادیر ستونها به بردار تبدیل شده و نرمالسازی میشوند.

```
vectorize latitude and longitude features

from pyspark.ml.feature import VectorAssembler
assemble=VectorAssembler(inputCols=[
   'Lat', 'Lon'], outputCol='features')
assembled_data=assemble.transform(new_df)
assembled_data.show(2)

standardize data

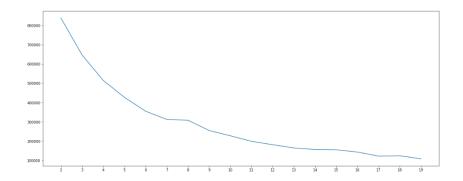
[ ] from pyspark.ml.feature import StandardScaler
scale=StandardScaler(inputCol='features', outputCol='standardized')
data_scale_soutput-data_scale.transform(assembled_data)
data_scale_output-data_scale.transform(assembled_data)
data_scale_output.show(2)
```

❖ الگوریتم خوشهبندی مورد استفاده در این فاز، الگوریتم k-means میباشد. بهمنظور یافتن بهترین تعداد خوشه، الگوریتم بهازای مقادیر مختلف k اجرا میشود. سپس بهازای هر خوشهبندی مقادیر SSE و silhouette به طور مجزا ذخیره میشوند. در ادامه الگوریتم خوشهبندی بهازای دو تا بیست خوشه اجرا شده است.

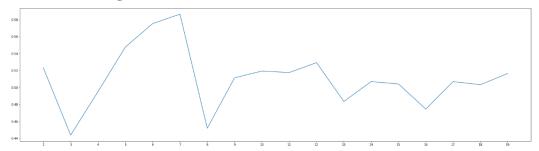
با استفاده از روش آرنج 7 ، می توان بهترین مقدار برای متغیر 8 را تخمین زد. بر مبنای این روش نموداری بر اساس مقادیر خطا به ازای هر 8 رسم می شود. نقطه ای که نمودار در آن دچار شکست شده باشد، می تواند انتخاب مناسبی برای 8 باشد. شکل زیر نشان دهنده ی نمودار خطا بر حسب تعداد خوشه است.

¹ Sum of Squared Errors

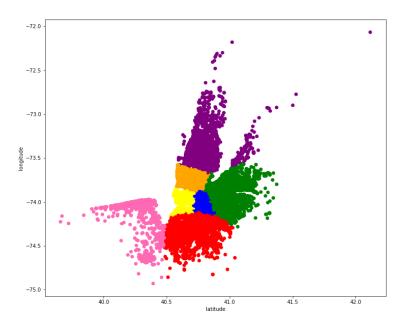
² Elbow Method



با توجه به نمودار بالا مقدار مناسب برای k یکی از دو مقدار V یا V است زیرا نمودار در این مقدار دچار شکست شده است. به منظور تصمیم گیری بهتر در انتخاب تعداد خوشه، نمودار silhouette score برای یک خوشه بندی بالاتر حسب تعداد خوشه نیز ترسیم شده است. هر قدر معیار silhouette score برای یک خوشه بندی بالاتر باشد، آن خوشه بندی مناسب تر است. با توجه به نمودار به دست آمده، مقدار V بالاترین مقدار silhouette score را دارد. بنابراین عدد هفت به عنوان تعداد خوشه ها انتخاب می شود.



در ادامه خوشهبندی بهازای هفت خوشه انجام شده و مدل ذخیره می شود. با استفاده از قطعه کد زیر می توان نمودار نشان دهنده ی داده های خوشه بندی شده را نمایش داد.



• پرسش دادهها در elasticsearch

با استفاده از کوئریهای زیر، میتوان موارد خواسته شده در صورت پروژه را به دست آورد.

• نوشتن دادهها در کانال کافکا (فاز چهارم)

بهمنظور نوشتن دادهها در تاپیک مربوط به این فاز (elastic topic) از کد زیر استفاده شده است.

• پرسش دادهها در کاساندرا

به منظور اجرای کوئری ها می توان از cqlsh در محیط cmd استفاده کرد. اما به منظور استفاده از نتایج کوئری ها در پایتون لازم است cassandra driver با دستور pip نصب شود. کوئری های اجراشده به صورت زیر هستند.

```
query = "select * from TaxiServiceKeyspace.midday_table limit 2"
rows = session.execute(query)
```

```
lat = request.form.get("lat")
lon = request.form.get("lon")

point_lat = round(float(lat), 4)
point_lon = round(float(lon), 4)
start_point = (point_lat, point_lon)

session.encoder.mapping[tuple] = session.encoder.cql_encode_tuple
query = "select * from TaxiServiceKeyspace.start_coordinates_table WHERE start=%s"

rows = session.execute(query, (start_point, ))
```

```
lat = request.form.get("lat")
lon = request.form.get("lon")

point_lat = round(float(lat), 4)
point_lon = round(float(lon), 4)

start = request.form.get("start")
end = request.form.get("end")
week_date = (start, end)

session.encoder.mapping[tuple] = session.encoder.cql_encode_tuple
query = "select * from TaxiServiceKeyspace.week_table WHERE week=%s AND lat CONTAINS %s AL
rows = session.execute(query, (week_date, point_lat, point_lon))
```

```
lat_list = rows[0].lat
lon_list = rows[0].lon
index_list = []
flag = False
for i in range (0, len(lat_list)):
    if round(lat_list[i], 4)==point_lat and round(lon_list[i], 4)==point_lon:
        flag = True
        index_list.append(i)

print[flag]]
if len(index_list) == 0:
    return "no data found"

else:
    form_data = {}
    form_data['time_data'] = []
    form_data['time_data'].append(rows[0].date_time[i])
        form_data['base'].append(rows[0].base[i])
```

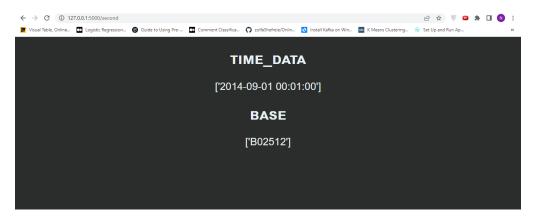
• بازیابی دادهها در فلسک

با استفاده از فلسک می توان داده ها را به صورت زیر بازیابی نمود. برای مثال با توجه به شکل زیر کاربر می تواند اطلاعات سفرهای انجام شده برای یک مختصات خاص را در بازه ی زمانی دلخواه به دست آورد.

Enter requested information	
Latitude	
Longitude	
Start Date	
End Date	
Submit	

Enter requested information		
40.2201		
-74.0021		
2014-09-01		
2014-09-08		
Submit		

برای مثال در بازهی زمانی مشخصشده توسط کاربر تنها یک سفر با اطلاعات زیر وجود داشته است.



همچنین می توان سایر کوئریها را نیز به همین صورت اجرا نمود. برای این کار لازم است یک تابع در فلسک ایجاد کرده و آدرس و متد مورد نظر را در آن مشخص نمود.

آدرس گیتهاب پروژه:

https://github.com/zolfaShefreie/Online-Taxi-Service