ĐẠI HỌC QUỐC GIA THÀNH PHỐ HỒ CHÍ MINH TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN KHOA TOÁN - TIN HỌC



BTLT TUẦN 6: KHAI THÁC DỮ LIỆU

Sinh viên thực hiện: Nguyễn Công Hoài Nam Mã số sinh viên: 21280099

MŲC LŲC

1	Thuật toán K-means	1
	1.1 Tiền xử lý	1
	1.2 Cài đặt thuật toán	2
	1.3 Kết quả	7
	Thuật toán K-medians	g
	2.1 Cài đặt thuật toán	9
	2.2 Kết quả	10

1. Thuật toán K-means

1. Tiền xử lý

Tạo file data.csv Import thư viện và đọc dữ liệu từ file

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.colors import ListedColormap

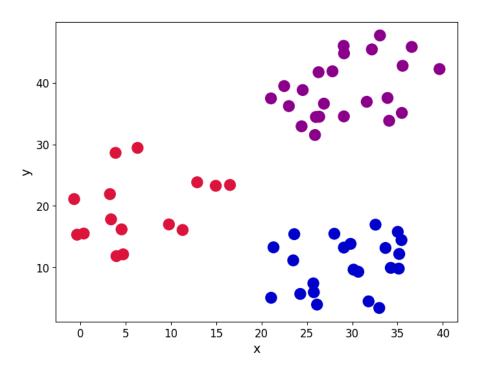
blobs = pd.read_csv('data.csv')
colnames = list(blobs.columns[1:-1])
```

Dữ liệu có dạng:

```
blobs.head()
```

	ID	X	у	cluster
0	0	24.412	32.932	2
1	1	35.190	12.189	1
2	2	26.288	41.718	2
3	3	0.376	15.506	0
4	4	26.116	3.963	1

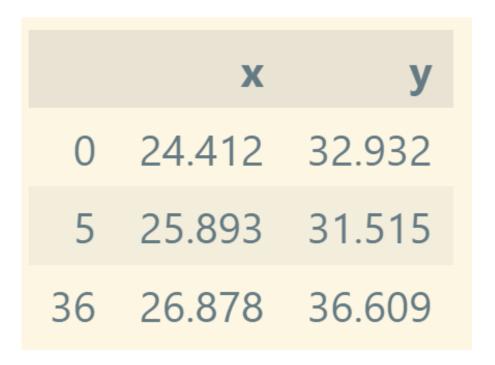
Chúng ta sẽ sử dụng cột phân cụm để hiển thị các nhóm khác nhau được biểu diễn trong tập dữ liệu



2. Cài đặt thuật toán

Bước 1 và 2: Xác định k và khởi tạo các tâm

Bước 3: tính khoảng cách Công thức: $Dist(a,b) = \sum (a-b)^2$ với a,b là các điểm dữ liệu



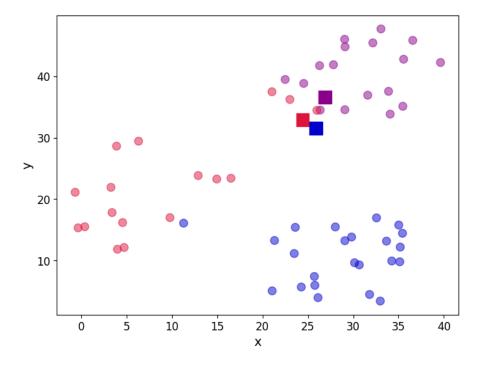
Bước 4: gán giá trị các tâm

```
def centroid_assignation(dset, centroids):
2
        Given a dataframe `dset` and a set of `centroids`, we assign each
        data point in `dset` to a centroid.
        - dset - pandas dataframe with observations
        - centroids - pandas dataframe with centroids
6
        1.1.1
        k = centroids.shape[0]
        n = dset.shape[0]
        assignation = []
        assign_errors = []
        for obs in range(n):
13
            # Estimate error
14
            all_errors = np.array([])
15
            for centroid in range(k):
16
                err = rsserr(centroids.iloc[centroid, :], dset.iloc[obs,:])
17
                all_errors = np.append(all_errors, err)
18
19
            # Get the nearest centroid and the error
            nearest_centroid = np.where(all_errors=np.amin(all_errors))[0].tolist()[0]
21
            nearest_centroid_error = np.amin(all_errors)
22
23
            # Add values to corresponding lists
24
            assignation.append(nearest_centroid)
25
            assign_errors.append(nearest_centroid_error)
26
27
        return assignation, assign_errors
```

Thêm cột gán tâm và sai số phát sinh để cập nhật biểu đồ phân tán biểu diễn các trong tâm

```
df['centroid'], df['error'] = centroid_assignation(df, centroids)
df.head()
```

	х	у	centroid	error
0	24.412	32.932	0	0.000000
1	35.190	12.189	1	459.928485
2	26.288	41.718	2	26.449981
3	0.376	15.506	0	881.394772
4	26.116	3.963	1	759.162433



Tổng các sai số

```
print('The total error is {0:.2f}'.format(df['error'].sum()))
```

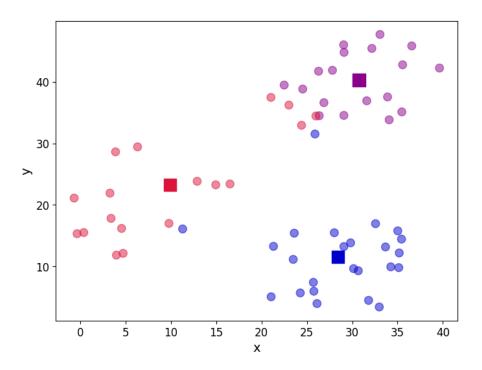
The total error is 20606.25

Bước 5: cập nhật vị trí của k tâm bằng việc tính giá trị trung bình của các quan sát được gán cho mỗi tâm

```
centroids = df.groupby('centroid').agg('mean').loc[:, colnames].reset_index(drop = True)
centroids
```

	х	у
0	9.889444	23.242611
1	28.431250	11.546250
2	30.759333	40.311167

Xem lại biểu đồ phân tán với vị trí của k tâm đã được cập nhật



Bước 6: lặp lại bước 3-5

```
def kmeans(dset, k=2, tol=1e-4):
2
        K-means implementationd for a
        `dset`: DataFrame with observations
        `k`: number of clusters, default k=2
        `tol`: tolerance=1E-4
        # Let us work in a copy, so we don't mess the original
        working_dset = dset.copy()
        # We define some variables to hold the error, the
        # stopping signal and a counter for the iterations
        err = []
        goahead = True
        j = 0
        # Step 2: Initiate clusters by defining centroids
16
        centroids = initiate_centroids(k, dset)
17
        while(goahead):
19
            # Step 3 and 4 - Assign centroids and calculate error
            working_dset['centroid'], j_err = centroid_assignation(working_dset, centroids)
            err.append(sum(j_err))
            # Step 5 - Update centroid position
24
            centroids = working_dset.groupby('centroid').agg('mean').reset_index(drop = True)
25
26
            # Step 6 - Restart the iteration
            if j>0:
                # Is the error less than a tolerance (1E-4)
                if err[j-1]-err[j]<=tol:</pre>
                    qoahead = False
31
            j+=1
32
33
        working_dset['centroid'], j_err = centroid_assignation(working_dset, centroids)
34
        centroids = working_dset.groupby('centroid').agg('mean').reset_index(drop = True)
35
        return working_dset['centroid'], j_err, centroids
```

3. Kết quả

Thực thi các hàm trên

```
np.random.seed(42)
df['centroid'], df['error'], centroid = kmeans(df[['x','y']], 3)
df.head()
```

	x	У	centroid	error
0	24.412	32.932	2	61.380524
1	35.190	12.189	1	37.472641
2	26.288	41.718	2	16.216075
3	0.376	15.506	0	51.798518
4	26.116	3.963	1	52.157062

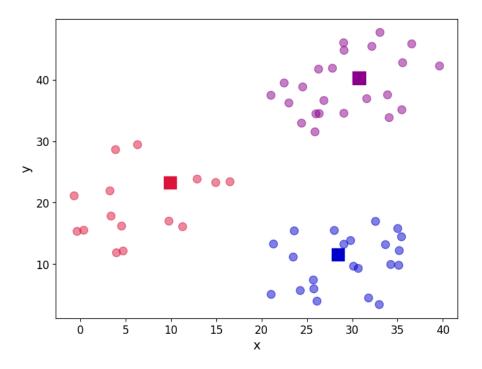
Vị trí của các tâm cuối cùng

centroids

	Х	у
0	9.889444	23.242611
1	28.431250	11.546250
2	30.759333	40.311167

Xem lại biểu đồ phân tán

```
ax.set_ylabel(r'y', fontsize = 14)
plt.xticks(fontsize = 12)
plt.yticks(fontsize = 12)
plt.show()
```



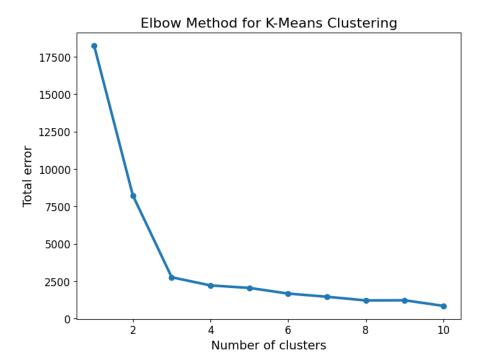
Sử dụng **elbow** để chỉ ra số cụm tối ưu

```
err_total = []
n = 10

df_elbow = blobs[['x','y']]

for i in range(n):
    _, my_errs, _ = kmeans(df_elbow, i+1)
    err_total.append(sum(my_errs))
```

```
fig, ax = plt.subplots(figsize = (8,6))
plt.plot(range(1,n+1), err_total, linewidth =3, marker = 'o')
ax.set_xlabel(r'Number of clusters', fontsize = 14)
ax.set_ylabel(r'Total error', fontsize = 14)
ax.set_title('Elbow Method for K-Means Clustering', fontsize=16)
plt.xticks(fontsize = 12)
plt.yticks(fontsize = 12)
plt.show()
```



Số cụm tối ưu là 3 (chỗ khuỷu tay)

2. Thuật toán K-medians

Về cơ bản, K-medians chỉ khác K-means ở:

- Cách tính khoảng cách (sử dụng khoảng cách Mahattan thay vì Euclid)
- Cách cập nhật trong tâm (dùng median thay cho mean)

1. Cài đặt thuật toán

Lấy ngẫu nhiên trọng tâm ban đầu, tương tự như với hàm inititate_means của kmeans

Hàm tính khoảng cách, khác với kmeans, kmedians sử dụng khoảng cách Manhattan Công thức: $Dist(a,b) = \sum |a-b|$ với a,b là các điểm dữ liệu

```
def rsserr(a,b):
    '''
    Calculate sum of squared errors.
    a and b are numpy arrays
    '''
    return np.sum(np.abs((a-b)))
```

Gán các giá trị tâm, tương tự kmeans

```
def median_assignation(dset, centroids):
```

```
Given a dataframe `dset` and a set of `medians`, we assign each
3
        data point in `dset` to a median.
        - dset - pandas dataframe with observations
        - medians - pandas dataframe with medians
        1.1.1
        k = centroids.shape[0]
        n = dset.shape[0]
        assignation = []
10
        assign_errors = []
12
        for obs in range(n):
13
            all_errors = np.array([])
14
            for centroid in range(k):
                 err = rsserr(centroids.iloc[centroid, :], dset.iloc[obs,:])
                 all_errors = np.append(all_errors, err)
17
18
            nearest_centroid = np.where(all_errors==np.amin(all_errors))[0].tolist()[0]
19
            nearest_centroid_error = np.amin(all_errors)
21
            assignation.append(nearest_centroid)
22
            assign_errors.append(nearest_centroid_error)
        return assignation, assign_errors
```

Khác với kmeans, kmeans sử dụng trung vị (median) để tính lại các centroid

```
def kmedians(dset, k=2, tol=1e-4):
        working_dset = dset.copy()
        err = []
        goahead = True
        j = 0
        centroids = initiate_medians(k, working_dset)
        while goahead:
            working_dset['centroid'], j_err = median_assignation(working_dset.iloc[:, :2],
                centroids)
            err.append(sum(j_err))
            centroids = working_dset.groupby('centroid').agg('median').reset_index(drop=True)
            if j > 0:
13
                if err[j-1] - err[j] <= tol:
14
                    qoahead = False
            j += 1
        return working_dset['centroid'], j_err, centroids
```

2. Kết quả

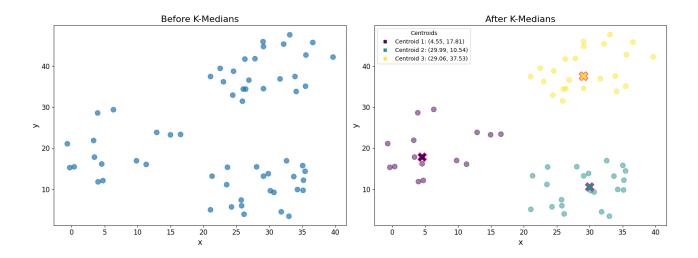
Kết quả hàm

```
np.random.seed(42)
df['centroid'], df['error'], centroids = kmedians(df[['x','y']], 3)
print('The total error is {0:.2f}'.format(df['error'].sum()))
df.head()
```

The total error is 486.		9		
	X	У	centroid	error
0	24.412	32.932	2	9.2470
1	35.190	12.189	1	6.8565
2	26.288	41.718	2	6.9510
3	0.376	15.506	0	6.4780
4	26.116	3.963	1	10.4435

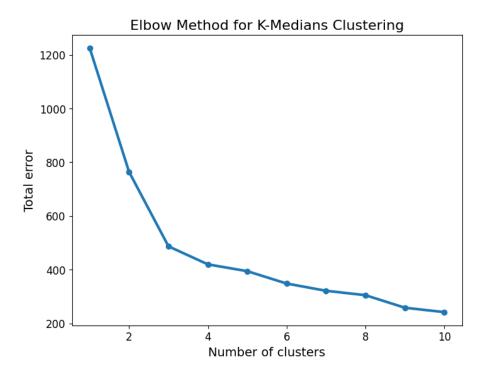
Vẽ biểu đồ để trực quan kết quả vừa tìm được

```
def plot_kmedians(df, centroids):
        k = centroids.shape[0]
        plt.figure(figsize=(16, 6))
        plt.subplot(1, 2, 1)
        plt.scatter(df.iloc[:, 0], df.iloc[:, 1], marker='o', s=80, alpha=0.7)
6
        plt.xlabel('x', fontsize=14)
        plt.ylabel('y', fontsize=14)
        plt.title('Before K-Medians', fontsize=16)
        plt.xticks(fontsize=12)
        plt.yticks(fontsize=12)
        plt.subplot(1, 2, 2)
        plt.scatter(df.iloc[:, 0], df.iloc[:, 1], marker='o', c=df['centroid'].astype('category')
14
            , cmap='viridis', s=80, alpha=0.5)
        scatter_centroids = plt.scatter(centroids.iloc[:, 0], centroids.iloc[:, 1], marker='X', s
            =250, c=[i for i in range(k)], cmap='viridis', edgecolors='deeppink')
        plt.xlabel('x', fontsize=14)
16
        plt.ylabel('y', fontsize=14)
        plt.title('After K-Medians', fontsize=16)
18
        plt.xticks(fontsize=12)
19
        plt.yticks(fontsize=12)
20
        legend_labels = [f'Centroid {i+1}: ({centroids.iloc[i, 0]:.2f}, {centroids.iloc[i, 1]:.2f
22
            })' for i in range(k)]
        legend_elements = scatter_centroids.legend_elements()[0]
23
        plt.legend(legend_elements, legend_labels, title='Centroids', loc='upper left')
25
        plt.tight_layout()
26
        plt.show()
27
29
    plot_kmedians(df, centroids)
```



Cùng khám phá biểu đồ elbow để chọn số cluster thích hợp

```
err_total=[]
    n = 10
    df_elbow=blobs[['x','y']]
    for i in range(n):
        _,my_errs,_= kmedians(df_elbow,k=i+1)
        err_total.append(sum(my_errs))
6
    fig,ax=plt.subplots(figsize=(8,6))
    plt.plot(range(1,n+1),err_total,linewidth=3,marker='o')
    ax.set_xlabel(r'Number of clusters',fontsize=14)
10
    ax.set_ylabel(r'Total error',fontsize=14)
11
    ax.set_title('Elbow Method for K-Medians Clustering', fontsize=16)
12
    plt.xticks(fontsize=12)
13
    plt.yticks(fontsize=12)
14
    plt.show()
```



Số cluster phù hợp là 3.