Meтод DBSCAN Лабораторна робота 7 Студентка Пороскун Олена. Група ПМ.м-21 Постановка задачі 5.3.7Провести кластеризацію даних з використанням методу DBSCAN. Етапи розв'язання 1. Імпортувати/згенерувати розмічені/нерозмічені дані 2. У випадку кількості ознак n>2 звести до n=2 з використанням SVD та PCA 3. Зафіксувати кількість сусідів m, та побудувати K-Distance Graph та визначити оптимальне значення щільності ϵ 4. Провести кластеризацію методом DBSCAN при обраних параметрах m та ϵ 5. Візуалізувати отримані результати 6. Порівняти результати з DBSCAN з sklearn 7. Оформити результати у вигляді звіту. In [1]: **import** math import numpy as np import pandas as pd import seaborn as sns import matplotlib.pyplot as plt In [2]: from sklearn.preprocessing import normalize from sklearn.cluster import DBSCAN from scipy.spatial import distance from sklearn.neighbors import NearestNeighbors In [3]: # генеруємо дані def make_circle(r, n, noise = 30, seed = 1234): np.random.seed(seed) return [(math.cos(2*math.pi/n*x)*r+np.random.normal(-noise,noise), math.sin(2*math.pi/n*x)*r+np.random.normal(-noise,noise)) for x in range(1,n+1)] small_circle = make_circle(100, 300, 10) medium_circle = make_circle(300, 700, 20) big_circle = make_circle(500, 1000, 30) noise = [(np.random.randint(-600,600),np.random.randint(-600,600)) for i in range(300)] In [4]: def arrray_to_df(arr, i): df = pd.DataFrame(arr) df['cluster'] = str(i) return df data = [arrray_to_df(arr, i) for i, arr in enumerate([small_circle, medium_circle, big_circle, noise])] data = pd.concat(data) data.columns = ['x', 'y', 'cluster'] In [5]: plt.scatter(data['x'], data['y'], label='data') plt.xlabel('x') plt.ylabel('y') plt.title("Не розмічені дані") plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left", prop={'size': 12}) Out[5]: <matplotlib.legend.Legend at 0x135e08a15b0> Не розмічені дані 600 data 400 200 >-200 -400 -600 -400 -200 200 400 600 -600In [6]: plt.rcParams['figure.figsize'] = [8,6] sns.scatterplot(data = data, x = 'x', y = 'y', hue = 'cluster')plt.title("Розмічені дані") plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left", prop={'size': 12}) Out[6]: <matplotlib.legend.Legend at 0x135e141f1f0> Розмічені дані 600 400 200 -200 -400-600 400 -400 -200 200 600 -600 3 In [7]: k = 2data_nn = data.copy()[['x', 'y']] nearest_neighbors = NearestNeighbors(n_neighbors=k) neighbors = nearest_neighbors.fit(data_nn) distances, indices = neighbors.kneighbors(data_nn) distances = np.sort(distances, axis=0) distances = distances[:,1] i = np.arange(len(distances)) sns.lineplot(x = i, y = distances)plt.xlabel("Дані сортовані за відстанню") plt.ylabel("epsilon (distances)") plt.title('K-Distance Graph') Out[7]: Text(0.5, 1.0, 'K-Distance Graph') K-Distance Graph 100 80 epsilon (distances) 60 20 0 500 1000 2000 1500 Дані сортовані за відстанню In [8]: class dbscan: def __init__(self, epsilon = None, min_samples = None, distance = 'euclidean', normalize = False): self.epsilon = epsilon self.min_samples = min_samples self.distance = distance self.normalize = normalize def find_distance(self, x, type = 'euclidean'): Finds distance between numpy arrays. return distance.squareform(distance.pdist(x, type)) def normalization(self, x): return (x-np.min(x))/(np.max(x) - np.min(x)) def find_neighbors(self, x): return np.where(x <= self.epsilon)[0]</pre> def expand_cluster(self, neighbors, x, cluster, labels): # Iterate over each neighbor for neighbor in neighbors: # Check that is not assigned if labels[neighbor] == 0: # Find neighbors neighbor_neighbors = self.find_neighbors(x[neighbor]) # Check if is core if len(neighbor_neighbors) >= self.min_samples: labels[neighbor] = cluster # For each neighbor in neighbors, expand cluster labels = self.expand_cluster(neighbor_neighbors, x, cluster, labels) return labels def fit(self, x): Given a reference point and comparison points and a distance function, returns the index of the neighbors. # Do normalization if self.normalize: x = self.normalization(x)# Find distance dist_matrix = self.find_distance(x, self.distance) # Initialize cluster cluster = 1 $n_{obs} = x.shape[0]$ labels = np.zeros(n_obs) for i in range(n_obs): # If value not assigned if labels[i] == 0: # Find neighbors neighbors = self.find_neighbors(dist_matrix[i]) # Check if neighbors > min_samples (self included as neighbor) if len(neighbors) > self.min_samples: # If observation is not assigned --> Assign to cluster if labels[i] == 0: labels[i] = cluster # Expand cluster on neighbors labels = self.expand_cluster(neighbors, dist_matrix, cluster, labels) # Go to next cluster cluster = cluster + 1 return labels In [9]: data['dbscan_custom'] = dbscan(epsilon=32, min_samples=5).fit(data[['x', 'y']].to_numpy()) 5 In [10]: sns.scatterplot(data = data, x = 'x', y = 'y', hue = 'dbscan_custom') plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left", prop={'size': 12}) Out[10]: <matplotlib.legend.Legend at 0x135e10e8bb0> 600 0.0 1.0 2.0 400 3.0 200 -200 -400-600200 400 600 -400 -200 -600In [11]: data2 = data.copy() data2['dbscan2'] = DBSCAN(eps=32, min_samples=5).fit_predict(data[['x', 'y']]) sns.scatterplot(data = data2, x = 'x', y = 'y', hue = 'dbscan2') plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left", prop={'size': 12}) Out[11]: <matplotlib.legend.Legend at 0x135e1119880> 600 400 200 -200 -400-600 -400 -200 200 400 600 -600 Отже, результати ідентичні.

Машинне навчання

Навчання без учителя: задачі кластеризації