Modul 6 Clustering Muhammad Fatih 'Ad-Li Pmm3

- A. Mata Kuliah Data Mining
- B. Kompetensi Clustering (DBSCAN)
- C. Teori dan Praktikum

Konsep Dasar

- 1 Jelaskan Konsep Dasar Clustering
 - a. DBSCAN (Konsep dasar,

DBSCANadalah teknik pengelompokan berbasis kepadatanyang dimulai dari objek mana sajadan jikatetanggadi sekitarnya dalam radius tertentu (ε)memenuhi setidaknya jumlah minimum objek (minPts). Algoritma ini mencari objek inti untukmengekstrakdaerah padat dan akhirnya merupakan bagiandari klaster. Memeriksa setiap objek untuk kondisi inti, artinyamencari seluruh dataset untuk mendapatkan tetangga dalam ambang εyang ditentukan.[1]

b. Jelaskan perbaris Pseudo code

Algoritma: : DBSCAN: algoritma klaster berbasis Densitas.

Input: D: Kumpulan data da yang berisi n objek;

€:parameter radius,

MinPte: ambang Densitas lingkungan;

Output: Satu set klaster berbasis Densitas;

Metode

- 1. tandai semua objek sebagai belum dikunjungi;
- 2. do

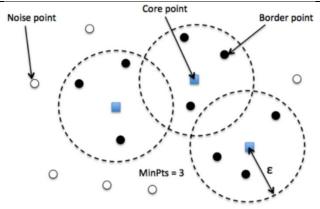
secara acak memilih objek yang belum dikunjungi p beri tanda begitu dikunjungi:

- if ∈-neighborhood p memiliki setidaknya objek MinPts, buat klaster baru C, dan tambahkan p ke C tetapkan N menjadi himpunan objek di ∈-neighborhood p
- for each titik p' di N;
- if p tidak dikunjungi tandai p' sebagai dikunjungi:
- if di neighborhood dari p' memiliki setidaknya poin MinPts tambahkan titik-titik itu ke N;
- 7. if p' belum menjadi anggota klaster mana pun, tambahkan p' ke C
- 8. End for output C
- 9. else tandai p sebagai kebisingan;
- 10. until tidak ada objek yang belum dikunjungi;

c. Mekanisme kerja,

Keterjangkauan dalam hal kepadatan menetapkan titik yang dapat dijangkau dari yang lain jika terletak dalam jarak tertentu (eps) darinya. Konektivitas, di sisi lain, melibatkan pendekatan rantai berbasis transitivitas untuk menentukan apakah titik-titik terletak di cluster tertentu. Sebagai contoh, titik p dan q dapat dihubungkan jika p-> r-> s-> t-> q, di mana a-> b berarti b berada di lingkungan

Ada tiga jenis titik setelah pengelompokan DBSCAN selesai:



Tiga jenis titik DBSCAN

Core - Ini adalah titik yang memiliki setidaknya m titik dalam jarak n dari dirinya.

Border - Ini adalah titik yang memiliki setidaknya satu titik Inti pada jarak n Noise - Ini adalah titik yang bukan Inti maupun Perbatasan. Dan itu memiliki kurang dari m titik dalam jarak n dari dirinya sendiri.

Langkah-langkah algoritmik untuk pengelompokan DBSCAN

- 1) Algoritma melanjutkan dengan mengambil titik dalam kumpulan data secara sewenang wenang (hingga semua titik telah dikunjungi).
- 2) Jika ada setidaknya titik 'titik kecil' dalam radius 'ɛ' ke titik tersebut, maka dianggap semua titik ini sebagai bagian dari kelompok yang sama.
- 3) Cluster tersebut kemudian diperluas dengan mengulangi penghitungan lingkungan secara rekursif untuk setiap titik tetangga [2]
- d. Contoh Penerapan

melakukan analisis daerah rentan penyakit menggunakanalgoritma Density Based Spatial Clustering of Applications With Noise (DBSCAN). ujuan dari penelitian ini adalah untukmenganalisis daerah rentan penyakit menggunakanalgoritma Density Based Spatial Clustering of Applications With Noise (DBSCAN) sebagai alatbantu untuk memberikan kebijakan dan memonitoring penyuluhan.

Sumber data utama yang digunakan yaitu laporan data bulan Oktober 2019 sampai dengan Desember 2019 dan hanya diambil berdasarkan diagnosis Asma, Aspa, Pnumonia, dan TBC dengan 736 record. Data tersebut nantinya akan diproses untuk dapat menentukan daerah rentan penyakit sesuai dengan sistem data miningyang digunakan

- 2 Buatlah Contoh Perhitungan manual menggunakan Excel mengenai DBSCAN
 - a. Kerjakan d Excel dengan data

Nama	Parameter		
	X1	X2	
A	2	1	
В	3 2	2	
C			
D	4	3 5	
E			
F	4	6	
G	3	8	
Н	4	9	
I	9	1	
J	9	3	
K	11	3 2 4 9	
L	10	4	
M	8	9	
N	9	10	
0	10	11	
P	8	11	

Eps	3
MinPts	4

Iterasi 1			
Xp Yp			
Titik Pusat awal	В	3	2

Jarak ke titik B		Dalam Radius		Nilai
A-B	1,414	A	ya	1,414
B-B	0,000	В	ya	0,000
C-B	2,236	C	ya	2,236
D-B	1,414	D	ya	1,414
E-B	3,000	E	ya	3,000

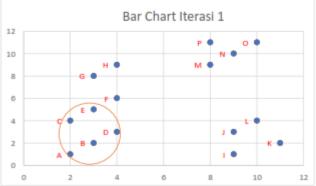
F-B	4,123	F	tidak
G-B	6,000	G	tidak
H-B	7,071	Н	tidak
I-B	6,083	I	tidak
J-B	6,083	J	tidak
K-B	8,000	K	tidak
L-B	7,280	L	tidak
M-B	8,602	M	tidak
N-B	10,000	N	tidak
O-B	11,402	0	tidak
P-B	10,296	P	tidak

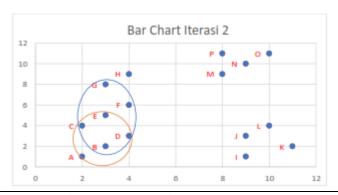
Iterasi 2			
		Xp	Yp
Titik Pusat awal	Е	3	5

Jarak ke titik E Da		Dal	am Radius	Nilai
A-E	4,123	A	tidak	
B-E	3,000	В	ya	3,000
C-E	1,414	С	ya	1,414
D-E	2,236	D	ya	2,236
E-E	0,000	E	ya	0,000
F-E	1,414	F	ya	1,414
G-E	3,000	G	ya	3,000
H-E	4,123	Н	tidak	
I-E	7,211	I	tidak	
J-E	6,325	J	tidak	
K-E	8,544	K	tidak	
L-E	7,071	L	tidak	
M-E	6,403	M	tidak	
N-E	7,810	N	tidak	
O-E	9,220	0	tidak	·
P-E	7,810	P	tidak	

- Lakukan iterasi hingga tidak ada titik diluar cluster
 Pada contoh data diatas dilakukan iterasi sebanya 6 kali dan yang menjadi titik pusat yaitu titik: B E G J K N
 Visualisasikan menggunakan Bar Chart







3 Buatlah Contoh Perhitungan mengenai K-mens pada phyton

a. Script *jangan Prins Screen

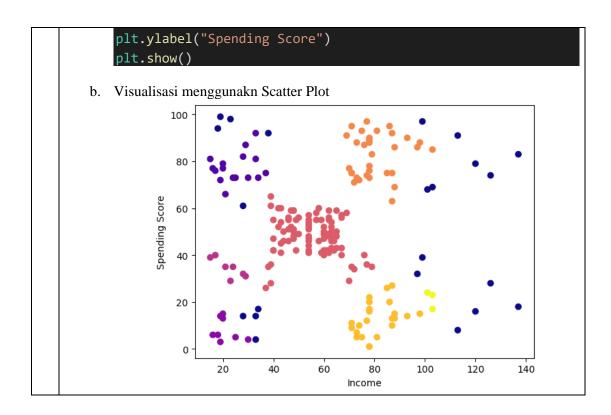
```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from sklearn.cluster import DBSCAN
import pandas as pd
```

```
data = pd.read_csv('mall_cust.csv')
```

data

```
dbscan = DBSCAN(eps = 8, min_samples = 4).fit(x)
labels = dbscan.labels_
```

```
plt.scatter(x[:, 0], x[:,1], c = labels, cmap= "plasma")
plt.xlabel("Income")
```



D. Daftar Pustaka

- [1] N. Salman, "Density-Based Clustering Analysis," vol. 8, pp. 1–8, 2023.
- [2] T. A. Cinderatama, R. Z. Alhamri, and Y. Yunhasnawa, "Implementasi Metode K-Means, Dbscan, Dan Meanshift Untuk Analisis Jenis Ancaman Jaringan Pada Intrusion Detection System," *INOVTEK Polbeng Seri Inform.*, vol. 7, no. 1, p. 169, 2022, doi: 10.35314/isi.v7i1.2336.