### **JAWABAN KUIS 2**

Nama Mata Kuliah : Data Mining

Kode Mata Kuliah : MKB22-53501

Semester/Kelas : V / B TRPL

Dosen : Dr. Putu Manik Prihatini, S.T., M.T.

Hari/Tanggal: Jumat / 13 Desember 2024

Nama Lengkap : Farhan Maulana

NIM : 2215354018

### Jawaban

## 1. Jawaban soal nomor 1

# Langkah 1: Membentuk Frequent 1-itemset

- 1. Hitung frekuensi (support count) masing-masing item dalam daftar transaksi.
  - a. **T100**: {M, O, N, K, E, Y}
  - b. **T200**: {D, O, N, K, E, Y}
  - c. **T300**: {M, A, K, E}
  - d. **T400**: {M, U, C, K, Y}
  - e. **T500**: {C, O, K, I, E}
- 2. Tabel frekuensi item:
  - a. **M**: 3
  - b. **O**: 3
  - c. N: 2
  - d. **K**: 5
  - e. **E**: 4

  - f. **Y**: 3
  - g. **D**: 1
  - h. **A**: 1
  - i. **U**: 1
  - j. **C**: 2
  - k. **I**: 1
- 3. Hapus item dengan support count < 3.
  - a. Frequent 1-itemset: {M, O, K, E, Y}

# Langkah 2: Membentuk Frequent 2-itemset

- 1. Buat pasangan item dari Frequent 1-itemset:
  - a. Pasangan: {M,O}, {M,K}, {M,E}, {M,Y}, {O,K}, {O,E}, {O,Y}, {K,E}, {K,Y}, {E,Y}
- 2. Hitung support count setiap pasangan:
  - a. **{M,O}**: 1
  - b. **{M,K}**: 3
  - c. **{M,E}**: 3
  - d. **{M,Y}**: 2
  - e. **{O,K}**: 3
  - f. **{O,E}**: 3
  - g. **{O,Y}**: 2
  - h. **{K,E}**: 4
  - i. **{K,Y}**: 3
  - j. **{E,Y}**: 2
- 3. Hapus pasangan dengan support count < 3.
  - a. Frequent 2-itemset: {M,K}, {M,E}, {O,K}, {O,E}, {K,E}, {K,Y}

## Langkah 3: Membentuk Frequent 3-itemset

- 1. Buat kombinasi 3-itemset dari Frequent 2-itemset.
  - a. Kombinasi: {M,K,E}, {O,K,E}
- 2. Hitung support count setiap kombinasi:
  - a. **{M,K,E}**: 3
  - b. **{O,K,E}**: 3
- 3. Frequent 3-itemset: {M,K,E}, {O,K,E}

### 2. Jawaban soal nomor 2

DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise)

## Keunggulan:

- DBSCAN relatif tahan terhadap noise
- DBSCAN dapat menemukan banyak cluster yang tidak dapat ditemukan dengan menggunakan K-means

#### Kelemahan:

- DBSCAN memiliki masalah ketika cluster memiliki kepadatan yang sangat Bervariasi.
- DBSCAN bermasalah dengan data dimensi tinggi karena densitas lebih sulit ditentukan untuk data dimensi tinggi
- DBSCAN bisa menjadi mahal ketika perhitungan tetangga terdekat membutuhkan komputasi semua kedekatan berpasangan, seperti yang biasanya terjadi pada data dimensi tinggi.

#### K-Means

# Keunggulan:

- sederhana, efisien, dan dapat digunakan untuk berbagai tipe data

### Kelemahan:

- tidak dapat menangani cluster non-globular atau cluster dengan ukuran dan kepadatan berbeda
- K-Means memiliki masalah pengelompokan data yang mengandung outlier.
- K-Means dibatasi untuk data yang memiliki konsep pusat (centroid)

# 3. Jawaban soal nomor 3

### Langkah 1: Inisialisasi Cluster

Setiap data awalnya dianggap sebagai cluster sendiri:

Cluster: {p1}, {p2}, {p3}, {p4}, {p5}

## Langkah 2: Temukan Pasangan Cluster dengan Similarity Tertinggi

Dari similarity matrix, cari dua cluster dengan similarity **tertinggi** (selain diagonal matriks, karena diagonal = 1).

Pada tabel, similarity tertinggi adalah **0.98** antara **p2** dan **p5**.

### Langkah 3: Gabungkan Cluster

Gabungkan cluster {p2} dan {p5} menjadi satu cluster baru:

Cluster: {p1}, {p2, p5}, {p3}, {p4}

Update matriks similarity untuk cluster baru:

Complete Link memilih nilai similarity **terendah** antara semua pasangan data di cluster baru dengan cluster lainnya.

### Contoh:

- Similarity antara  $\{p2, p5\}$  dan  $\{p1\}$  = min(0.10, 0.35) = 0.10
- Similarity antara  $\{p2, p5\}$  dan  $\{p3\}$  = min(0.64, 0.85) = 0.64
- Similarity antara  $\{p2, p5\}$  dan  $\{p4\}$  = min(0.47, 0.76) = 0.47

# Langkah 4: Ulangi Proses Penggabungan

- 1. Dari matriks yang diperbarui, cari similarity tertinggi lagi.
- 2. Gabungkan cluster yang memiliki similarity tertinggi.
- 3. Perbarui matriks similarity menggunakan Complete Link (ambil nilai **terendah** dari pasangan).

Langkah Akhir: Hentikan Ketika Semua Data Berada dalam Satu Cluster Lanjutkan proses penggabungan hingga semua data tergabung dalam satu cluster, sambil mencatat langkah-langkah penggabungan.