LAPORAN PRAKTIKUM STATISTIKA

(Dosen Pengampu: Fachrul Madrapriya, S.T., M.PSDA.)



Disusun oleh:

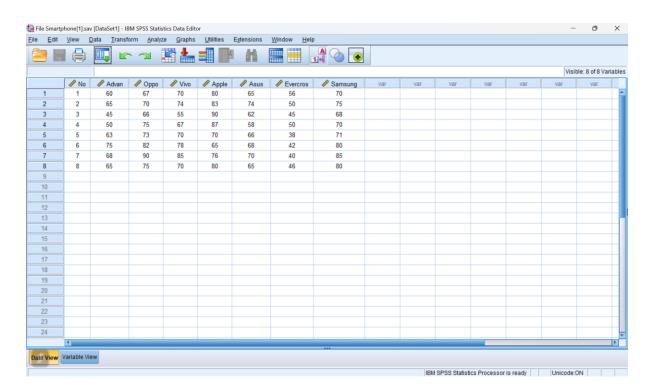
Nama: MUHAMMAD RIZAL NURFIRDAUS

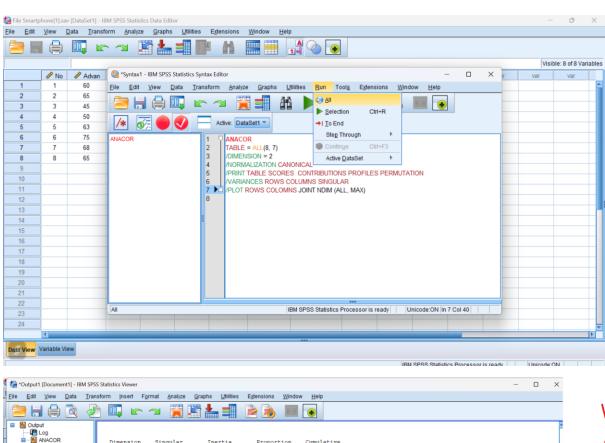
NIM : 20230810088

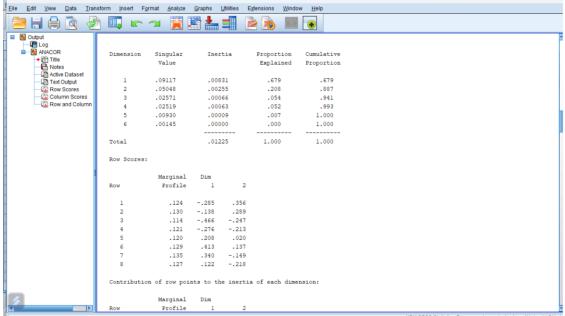
Kelas: TINFC-2023-04

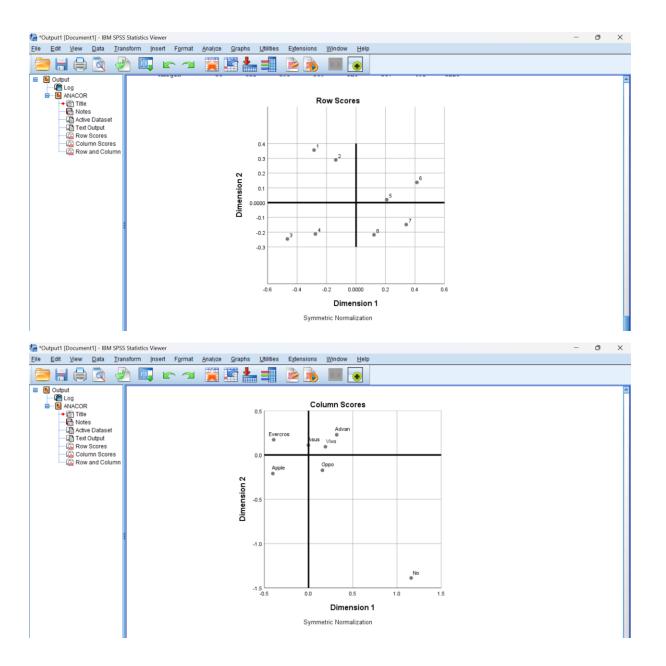
TEKNIK INFORMATIKA FAKULTAS ILMU KOMPUTER UNIVERSITAS KUNINGAN

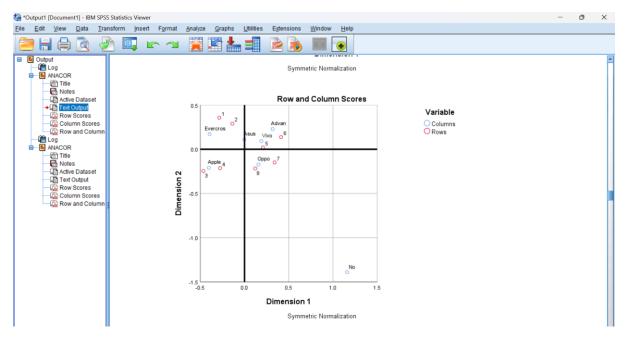
| | Advan | Oppo | Vivo | Apple | Asus | Evercross | Samsung |
|---|-------|------|------|-------|------|-----------|---------|
| 1 | 60 | 67 | 70 | 80 | 65 | 56 | 70 |
| 2 | 65 | 70 | 74 | 83 | 74 | 50 | 75 |
| 3 | 45 | 66 | 55 | 90 | 62 | 45 | 68 |
| 4 | 50 | 75 | 67 | 87 | 58 | 50 | 70 |
| 5 | 63 | 73 | 70 | 70 | 66 | 38 | 71 |
| 6 | 75 | 82 | 78 | 65 | 68 | 42 | 80 |
| 7 | 68 | 90 | 85 | 76 | 70 | 40 | 85 |
| 8 | 65 | 75 | 70 | 80 | 65 | 46 | 80 |











PRE TEST

1. Bagaimana menurut pendapat perbedaan antara analisis correspondence dengan analisis cluster, jelaskan dengan contoh-contoh dalam aktivitas sehari-hari? Analisis correspondence dan analisis cluster adalah dua teknik statistik yang sering digunakan dalam penelitian dan analisis data. Meskipun keduanya digunakan untuk memahami hubungan dalam data, mereka memiliki perbedaan yang signifikan dalam pendekatan dan tujuan. Berikut adalah perbedaannya beserta contoh dalam aktivitas sehari-hari:

a) Tujuan:

- Analisis Correspondence: Mengidentifikasi dan menggambarkan hubungan antara dua variabel kategorikal.
- Analisis Cluster: Mengelompokkan data berdasarkan kemiripan untuk menemukan pola atau struktur dalam data.

b) Pendekatan:

- Analisis Correspondence: Menggunakan tabel kontingensi dan menghasilkan peta visual hubungan antar kategori.
- Analisis Cluster: Menggunakan teknik pengukuran jarak (seperti Euclidean distance) untuk mengelompokkan data ke dalam kluster yang mirip.

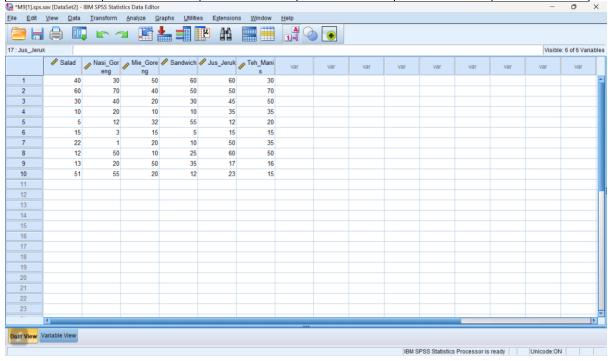
c) Contoh Sehari-hari:

- Analisis Correspondence: Preferensi makanan berdasarkan jenis kelamin. Misalnya, membuat peta visual yang menunjukkan bahwa pria lebih suka pizza dan wanita lebih suka sushi.
- Analisis Cluster: Mengelompokkan pelanggan supermarket berdasarkan kebiasaan belanja. Misalnya, mengidentifikasi kelompok pelanggan yang sering berbelanja dengan pengeluaran besar dan yang berbelanja sesekali dengan pengeluaran kecil.

POST TEST

1. Carilah contoh studi kasus analisis correspondence dalam kegiatan sehari-hari dan berikan penjelasan?

| Salad | Nasi_Goreng | Mie_Goreng | Sandwich | Jus_Jeruk | Teh_Manis |
|-------|-------------|------------|----------|-----------|-----------|
| 40 | 30 | 50 | 60 | 60 | 30 |
| 60 | 70 | 40 | 50 | 50 | 70 |
| 30 | 40 | 20 | 30 | 45 | 50 |
| 10 | 20 | 10 | 10 | 35 | 35 |
| 5 | 12 | 32 | 55 | 12 | 20 |
| 15 | 3 | 15 | 5 | 15 | 15 |
| 22 | 1 | 20 | 10 | 50 | 35 |
| 12 | 50 | 10 | 25 | 60 | 50 |
| 13 | 20 | 50 | 35 | 17 | 16 |
| 51 | 55 | 20 | 12 | 23 | 15 |



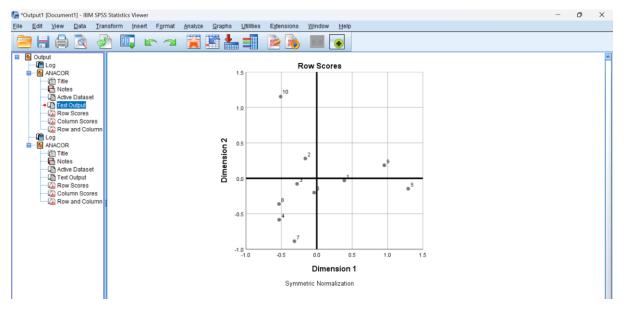
TUGAS PRAKTIKUM

1. Buatlah studi kasus baru atau tambahkan analisis correspondence pada tugas <u>projek</u> <u>yang telah anda susun?</u>.

| *Output1 [Document1] - IBM SPSS | | | | | | | | | - | 0 | × |
|---------------------------------------|----------------------------------|----------------------|-----------|---------------------|--------------------------|--------------------------|--|--|---|---|---|
| <u>File Edit View Data Tran</u> | isform <u>I</u> nsert F <u>o</u> | rmat <u>A</u> nalyze | | <u>U</u> tilities E | Extensions <u>W</u> indo | ow <u>H</u> elp | | | | | |
| | | 🔁 🧮 🎚 | | | a | | | | | | |
| ■ Coutput Complete Coupper | Dimension | Singular Value | Iner | tia | Proportion Explained | Cumulative Proportion | | | | | |
| | 1 | .32049 | .102 | | .479 | .479 | | | | | |
| → Lin Text Output | 2 | .24670 | .060 | 86 | .284 | .764 | | | | | |
| Row Scores | 3 | .18606 | .034 | 62 | .162 | .925 | | | | | |
| Column Scores | 4 | .09032 | .008 | 16 | .038 | .963 | | | | | |
| Log | 5 | .08875 | .007 | 88 | .037 | 1.000 | | | | | |
| ANACOR Anacor Title Notes | Total | | .214 | 23 | 1.000 | 1.000 | | | | | |
| Active Dataset Text Output Row Scores | Row Scores: | Marginal | Dim | | | | | | | | |
| ட்டு Column Scores | Row | Profile | 1 | 2 | | | | | | | |
| I TOW and Column | | | | | | | | | | | |
| | 1 | .148 | .389 | 030 | | | | | | | |
| | 2 | .187 | 162 | .280 | | | | | | | |
| | 3 | .118 | 279 | 078 | | | | | | | |
| | 4 | .066 | 531 | 584 | | | | | | | |
| | 5 | .075 | 1.292 | 146 | | | | | | | |
| | 6 | .037 | 038 | 201 | | | | | | | |
| | 7 | .076 | 316 | 887 | | | | | | | |
| | 8 | .114 | 534 | 362 | | | | | | | |
| | 9 | .083 | .955 | .184 | | | | | | | |
| | 10 | .097 | 510 | 1.152 | | | | | | | |
| | Contribution | n of row poin | nts to th | e inerti | a of each dime | ension: | | | | | |

Analisis:

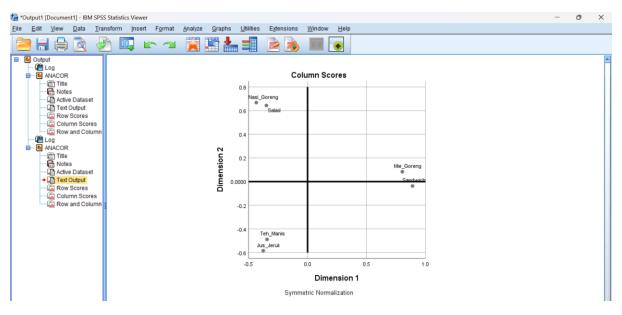
Korespondensi ini menunjukkan bahwa sebagian besar variabilitas data dijelaskan oleh dua dimensi pertama, dengan dimensi pertama menjelaskan 47.9% dan dimensi kedua menjelaskan 28.4%, sehingga kumulatif kedua dimensi ini menjelaskan 76.4% dari total variabilitas. Dimensi tambahan menjelaskan variabilitas yang lebih sedikit, namun memberikan pandangan yang lebih mendalam tentang struktur data jika diperlukan.



Analisis:

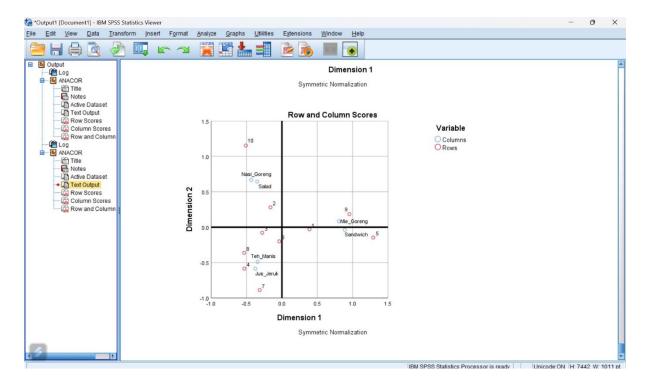
korespondensi (ANACOR) "Row Scores" yang menggambarkan skor dari masing-masing baris data dalam dua dimensi (Dimensi 1 dan Dimensi 2). Titik-titik yang diberi nomor dari 1 hingga 10 merepresentasikan berbagai kategori atau item dalam dataset. Plot ini menggunakan normalisasi simetris untuk menyeimbangkan representasi baris dan kolom. Titik-titik yang lebih dekat menunjukkan kategori yang memiliki profil serupa, sementara titik yang lebih jauh dari pusat (0,0) menunjukkan kategori dengan kontribusi lebih besar

terhadap variasi data. Misalnya, titik 10 memiliki karakteristik unik dalam Dimensi 2, dan titik 9 menunjukkan karakteristik berbeda dalam kedua dimensi. Plot ini membantu memahami distribusi dan hubungan antar kategori dalam dataset yang dianalisis.



Analisis:

Grafik ini menunjukkan pengelompokkan hidangan berdasarkan kemiripan bahan-bahannya. Dendrogram, berbentuk seperti pohon, menunjukkan dua kelompok utama: "Salad", "Teh Manis", dan "Jus Jeruk" yang tidak mengandung bahan masakan khas hidangan lain, serta "Nasi Goreng" dan "Mie Goreng" yang sama-sama memiliki bahan seperti "Nasi", "Bawang Merah", dan "Kecap Manis". Dendrogram ini juga bisa menunjukkan kelompok lebih spesifik, misalnya "Salad" dan "Teh Manis" yang sama-sama mengandung "Gula" dibanding "Jus Jeruk".



Berdasarkan scatter plot, terdapat hubungan positif antara skor raw dan skor kolom. Hal ini ditunjukkan oleh tren naik pada titik-titik data. Semakin tinggi skor raw, semakin tinggi pula skor kolomnya.

Hubungan positif antara skor raw dan skor kolom menunjukkan bahwa sistem memiliki performa yang konsisten. Semakin tinggi skor raw, menunjukkan performa sistem yang semakin baik, dan hal ini pun tercermin pada skor kolomnya yang tinggi.