

CLUSTERING THE
COUNTRIES BY USING
K-MEANS FOR HELP
INTERNATIONAL

TRIMITHA KARINA N.

Oktober 2023 Data Science - Batch 50



READ AND UNDERSTAND DATA

	Negara	Kematian_anak	Ekspor	Kesehatan	Impor	Pendapatan	Inflasi	Harapan_hidup	Jumlah_fertiliti	GDPperkapita
0	Afghanistan	90.2	10.0	7.58	44.9	1610	9.44	56.2	5.82	553
1	Albania	16.6	28.0	6.55	48.6	9930	4.49	76.3	1.65	4090
2	Algeria	27.3	38.4	4.17	31.4	12900	16.10	76.5	2.89	4460
3	Angola	119.0	62.3	2.85	42.9	5900	22.40	60.1	6.16	3530
4	Antigua and Barbuda	10.3	45.5	6.03	58.9	19100	1.44	76.8	2.13	12200
162	Vanuatu	29.2	46.6	5.25	52.7	2950	2.62	63.0	3.50	2970
163	Venezuela	17.1	28.5	4.91	17.6	16500	45.90	75.4	2.47	13500
164	Vietnam	23.3	72.0	6.84	80.2	4490	12.10	73.1	1.95	1310
165	Yemen	56.3	30.0	5.18	34.4	4480	23.60	67.5	4.67	1310
166	Zambia	83.1	37.0	5.89	30.9	3280	14.00	52.0	5.40	1460
167 rows × 10 columns										

Dari data tersebut terdapat 167 baris dan 10 kolom yang berisi variabel negara, kematian anak, ekspor, kesehatan, impor, pendapatan, inflasi, harapan hidup, jumlah fertiliti dan GDHperkapita.

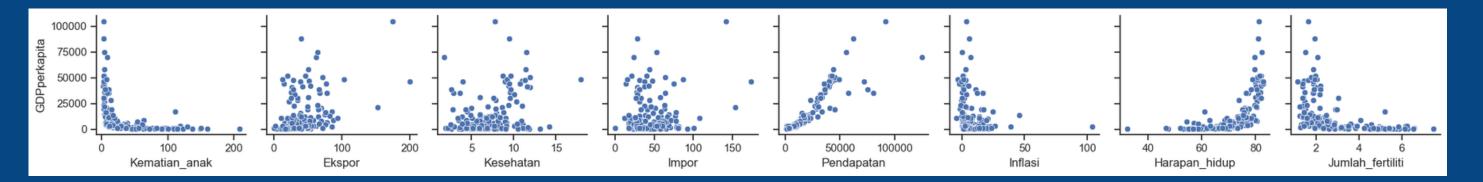
<class 'pandas.core.frame.dataframe'=""> RangeIndex: 167 entries, 0 to 166</class>							
Data columns (total 10 columns):							
#	Column	Non-Null Count	Dtype				
0	Negara	167 non-null	object				
1	Kematian_anak	167 non-null	float64				
2	Ekspor	167 non-null	float64				
3	Kesehatan	167 non-null	float64				
4	Impor	167 non-null	float64				
5	Pendapatan	167 non-null	int64				
6	Inflasi	167 non-null	float64				
7	Harapan_hidup	167 non-null	float64				
8	Jumlah_fertiliti	167 non-null	float64				
9	GDPperkapita	167 non-null	int64				
dtypes: float64(7), int64(2), object(1)							
memory usage: 13.2+ KB							

Negara	0
Kematian_anak	0
Ekspor	0
Kesehatan	0
Impor	0
Pendapatan	0
Inflasi	0
Harapan_hidup	0
Jumlah_fertiliti	0
GDPperkapita	0
dtype: int64	

Dari 10 variabel yang ada, 7 diantaranya bertipe float, 2 bertipe integer dan 1 bertipe object. Dari kolom tersebut tidak ditemukan adanya *missing value*.

EKSPLORASI DATA

Univariate Analysis

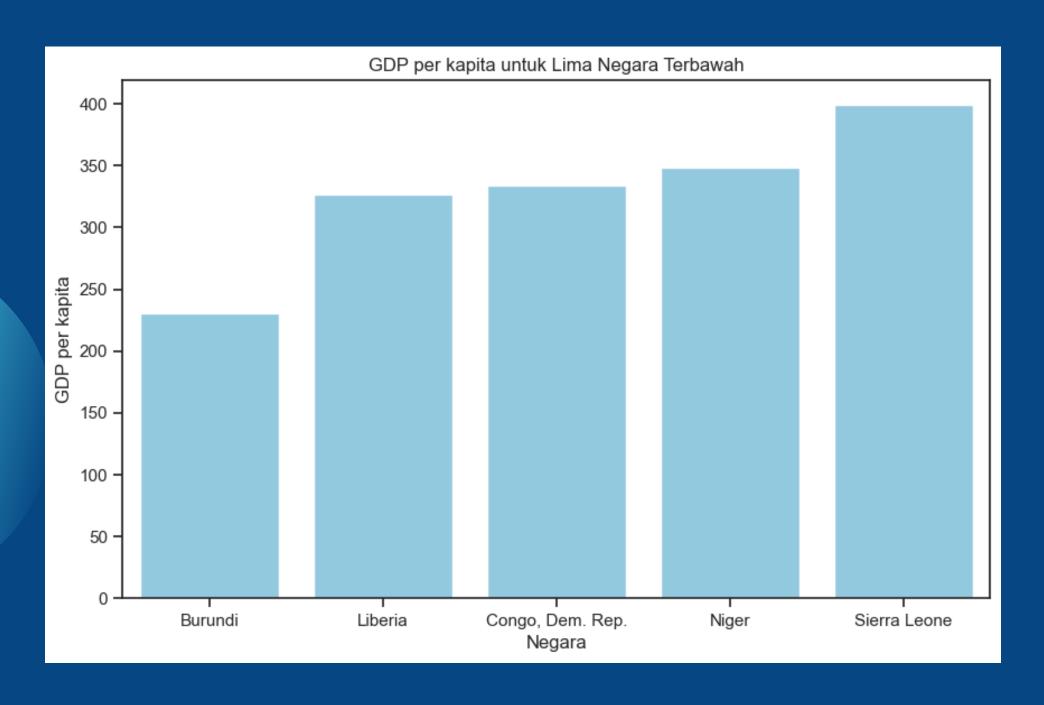


Dalam visualisasi ini kita dapat melihat hubungan antara variabel GDPperkapita dengan 8 variabel lainnya.

- Dalam variabel kematian anak, ekspor, kesehatan, impor, inflasi, harapan hidup dan jumlah fertiliti menunjukkan linear yang lemah antara beberapa variabel tersebut dan GDPperkapita.
- Dalam variabel pendapatan menunjukkan linear yang kuat antara variabel pendapatan dan GDPperkapita.

EKSPLORASI DATA

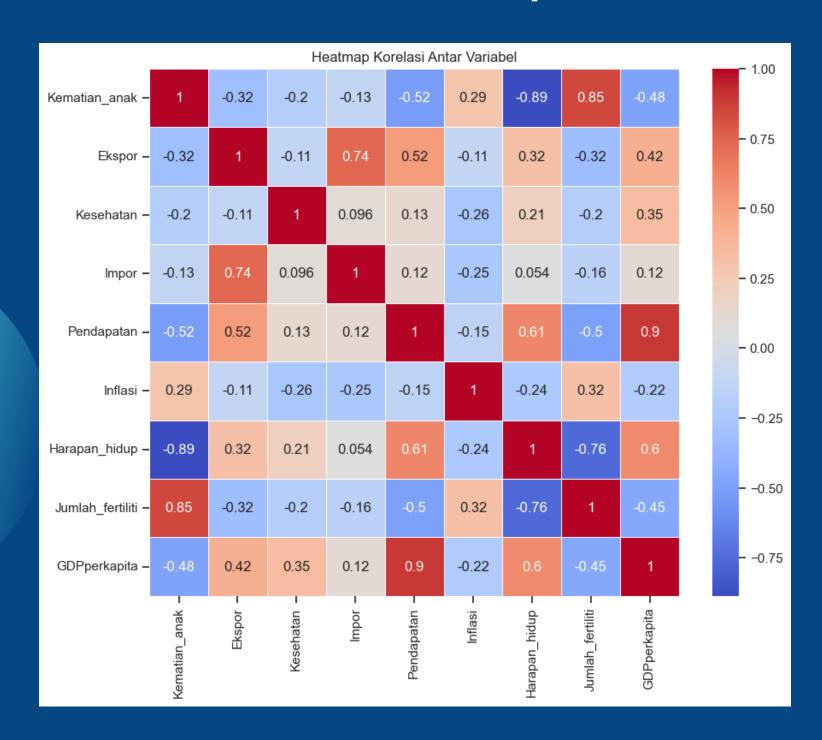
Bivariate Analysis



Terlihat dalam nilai GDPperkapita untuk lima negara terbawah yaitu Burundi, Liberia, Congo, Dem.Rep, Niger dan Sierra Leone

EKSPLORASI DATA

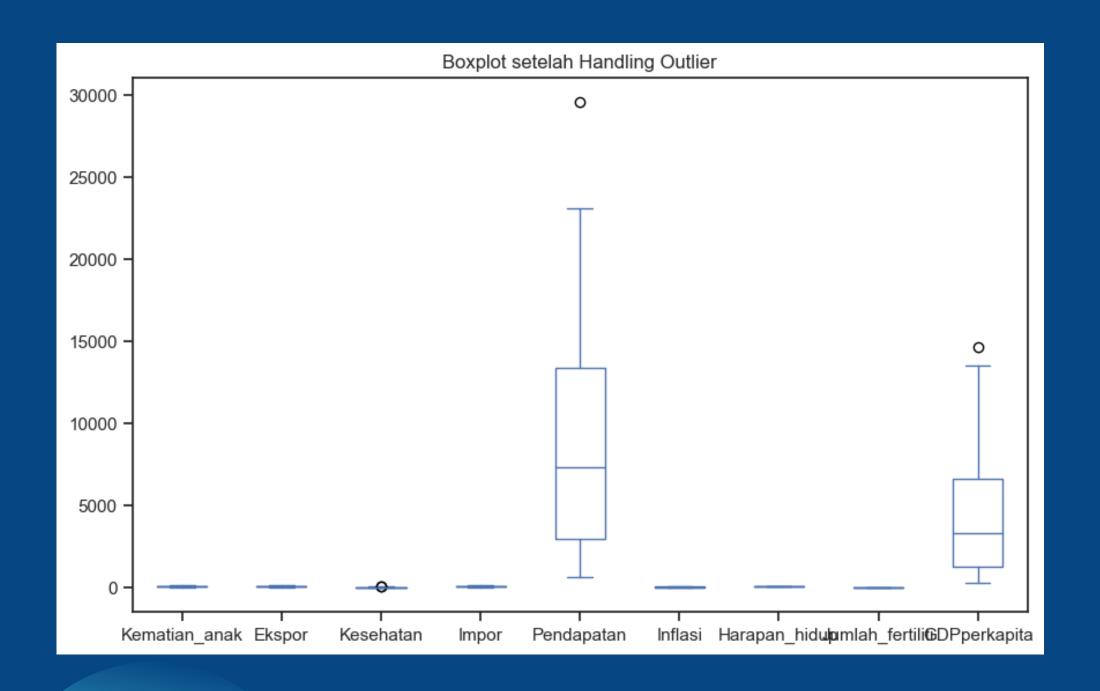
Multivariate Analysis



- Dalam kematian anak menunjukkan korelasi yang kuat dengan variabel jumlah fertiliti.
- Jumlah ekspor memiliki korelasi yang kuat dengan variabel impor dan sebaliknya, variabel impor memiliki korelasi yang kuat dengan variabel impor.
- Pendapatan memiliki variabel yang kuat terhadap GDPperkapita dan sebaliknya.
- Jumlah terliti memiliki korelasi yang kuat dengan kematian anak.

HANDLING OUTLIERS

Pada persebaran data yang melalui visualisasi univariate terlihat adanya outliers pada beberapa variabel, diperlukan adanya penanganan outliers.



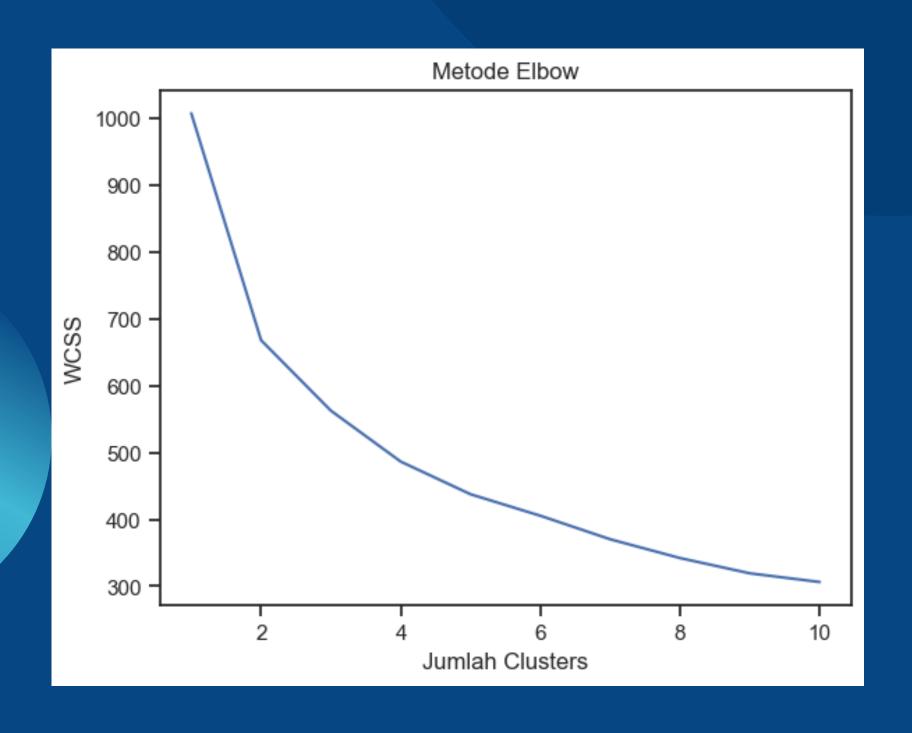
NORMALISASI DATA

Standardscaler diperlukan untuk melakukan normalisasi data agar data yang digunakan tidak memiliki penyimpangan yang besar.

	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	1.494591	-1.422871	0.674740	0.016606	-1.093047	0.258299	-1.780616	1.881339	-1.021616
1	-0.760247	-0.450759	0.184946	0.226188	0.164740	-0.563339	1.057276	-1.020063	-0.086701
2	-0.432438	0.110906	-0.946810	-0.748086	0.613734	1.363775	1.085514	-0.157296	0.011099
3	2.376919	1.401656	-1.574507	-0.096682	-0.444500	2.409495	-1.229980	2.117904	-0.234722
4	-0.953257	0.494351	-0.062328	0.809619	1.551028	-1.069601	1.127870	-0.686088	2.056969
107	-0.156711	-0.250936	-0.166944	-0.912353	-0.695453	1.430170	-0.001639	-0.539975	-0.803020
108	-0.374229	0.553757	-0.433240	0.458427	-0.890471	-0.873735	-0.820533	0.267130	-0.382744
109	-0.554984	1.925516	0.322849	2.016132	-0.657659	0.699825	0.605472	-0.811329	-0.821522
110	0.456017	-0.342746	-0.466527	-0.578154	-0.659171	2.608680	-0.185184	1.081192	-0.821522
111	1.277072	0.035297	-0.128902	-0.776408	-0.840583	1.015201	-2.373608	1.589111	-0.781874
112 rows × 9 columns									

CLUSTERING

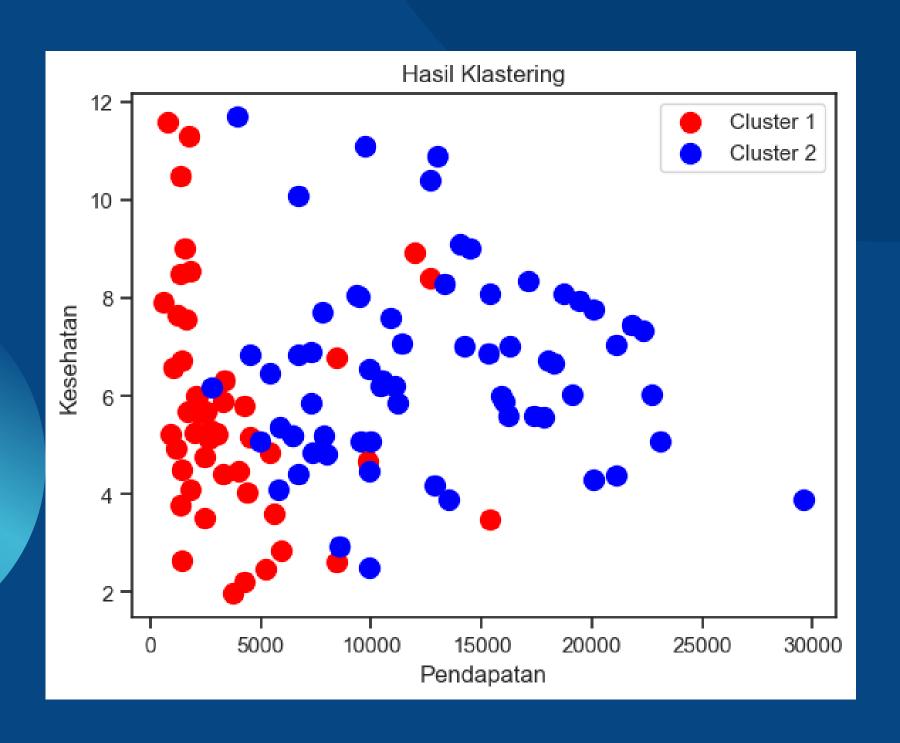
METODE ELBOW



Terlihat bahwa jumlah cluster 2 memiliki distribusi data yang lebih seimbang antara klaster 0 dan klaster 1.

HASIL CLUSTERING

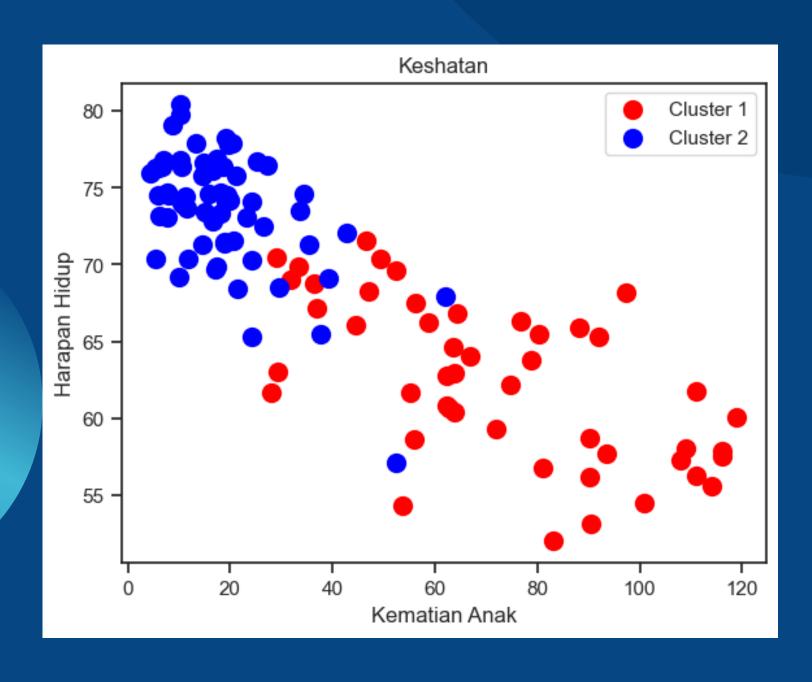
Mengidentifikasi Pendapatan dengan kesehatan



- Cluster 1 menunjukkan kombinasi nilai pendapatan yang rendah namun kesehatan yang tinggi. Hal ini dapat diinterpretasikan sebagai pola karakteristik yang menunjukkan adanya kemungkinan keberhasilan atau keunggulan dalam sistem kesehatan walaupun negara tersebut memiliki tingkat pendapatan yang rendah.
- Cluster 2 menggambarkan keragaman yang signifikan dalam hal kondisi sosial-ekonomi dan kesehatan antara negaranegara yang termasuk dalam klaster tersebut. Hal ini menunjukkan bahwa terdapat tantangan yang beragam yang perlu diatasi dalam upaya meningkatkan pembangunan dan kesejahteraan di negara-negara yang termasuk dalam klaster ini.

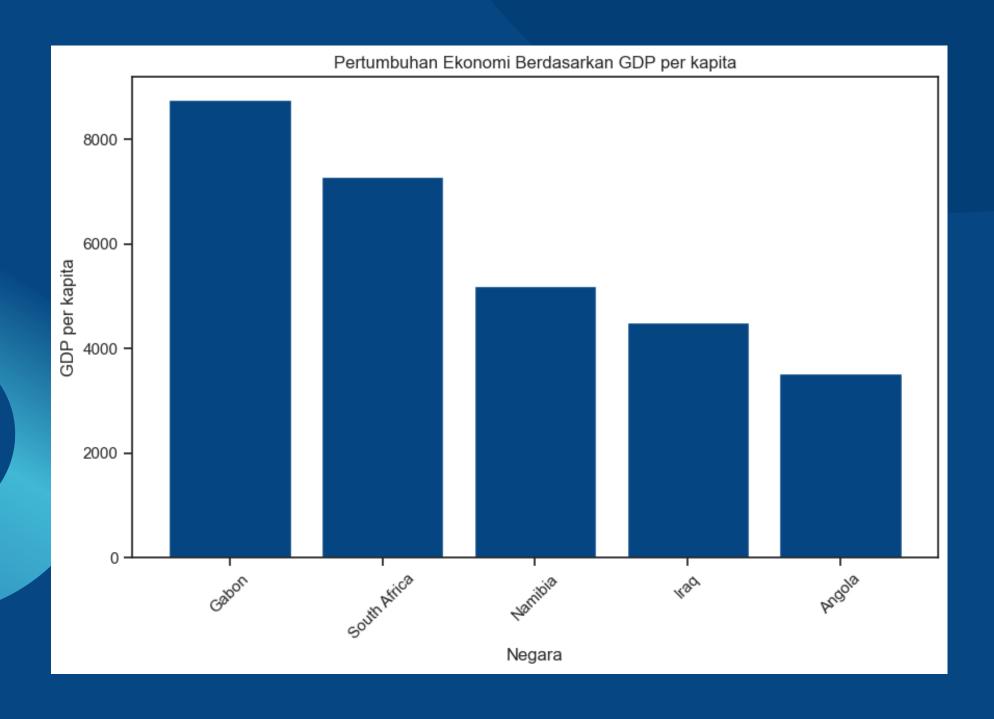
HASIL CLUSTERING

Mengidentifikasi Harapan hidup dengan kematian anak



- Cluster 1 menunjukkan kombinasi nilai kematian anak yang tinggi maka menghasilkan angka harapan hidup yang rendah.
- Cluster 2 menggambarkan pola yang mana apabila jumlah kematian anak yang rendah maka nilai angka harapan hidup semakin tinggi

KESIMPULAN



Grafik ini akan menampilkan kelima negara dengan nilai cluster 0 dan GDP per kapita tertinggi. Kelima negara tersebut, yaitu Gabon, Afrika Selatan, Namibia, Irak, dan Angola, membutuhkan perhatian khusus memiliki potensi untuk pertumbuhan ekonomi yang signifikan.

Dengan demikian, LSM tersebut dapat memberikan dampak yang lebih signifikan dalam membantu masyarakat yang kurang mampu di negara-negara tersebut.