



PORTFOLIO

Yohanita Uniyatri Aprilia

2 0 2 4



1

2

3

4

5

6

7

8

9

Hello,

Saya Yohanita Uniyatri Aprilia

Data Enthusiast

Saya adalah lulusan Statistika dengan keahlian dalam preprocessing data, visualisasi, dan analisis data menggunakan berbagai alat statistik. Saya memiliki pengalaman dalam mengolah dan menganalisis data dari kasus nyata (real-life data), memberikan wawasan yang relevan untuk mendukung pengambilan keputusan. Dengan minat yang kuat dalam industri berbasis data, saya berkomitmen untuk terus mengembangkan keterampilan dan berkontribusi dalam memanfaatkan data untuk menghasilkan solusi strategis



1

2

3

4

5

6

7

8

9

Pendidikan

2020 - 2024

Universitas PGRI Adi Buana Surabaya

Jurusan Statistika dengan IPK 3.59

2017 - 2020

SMAN 1 Langke Rembong, NTT

Jurusan MIPA



1

2

3

4

5

6

7

8

9

Bidang Keahlian

Skills

Visualisasi Data

Data modeling
dan Machine
Learning

Analisis data dan
interpretasi

Forecasting

Problem solving

Software

R Studio

Python

Excel dan Spreadsheet

Tableau

SAS dan SPSS

Software

Minitab

STATA

ArcView dan Geoda

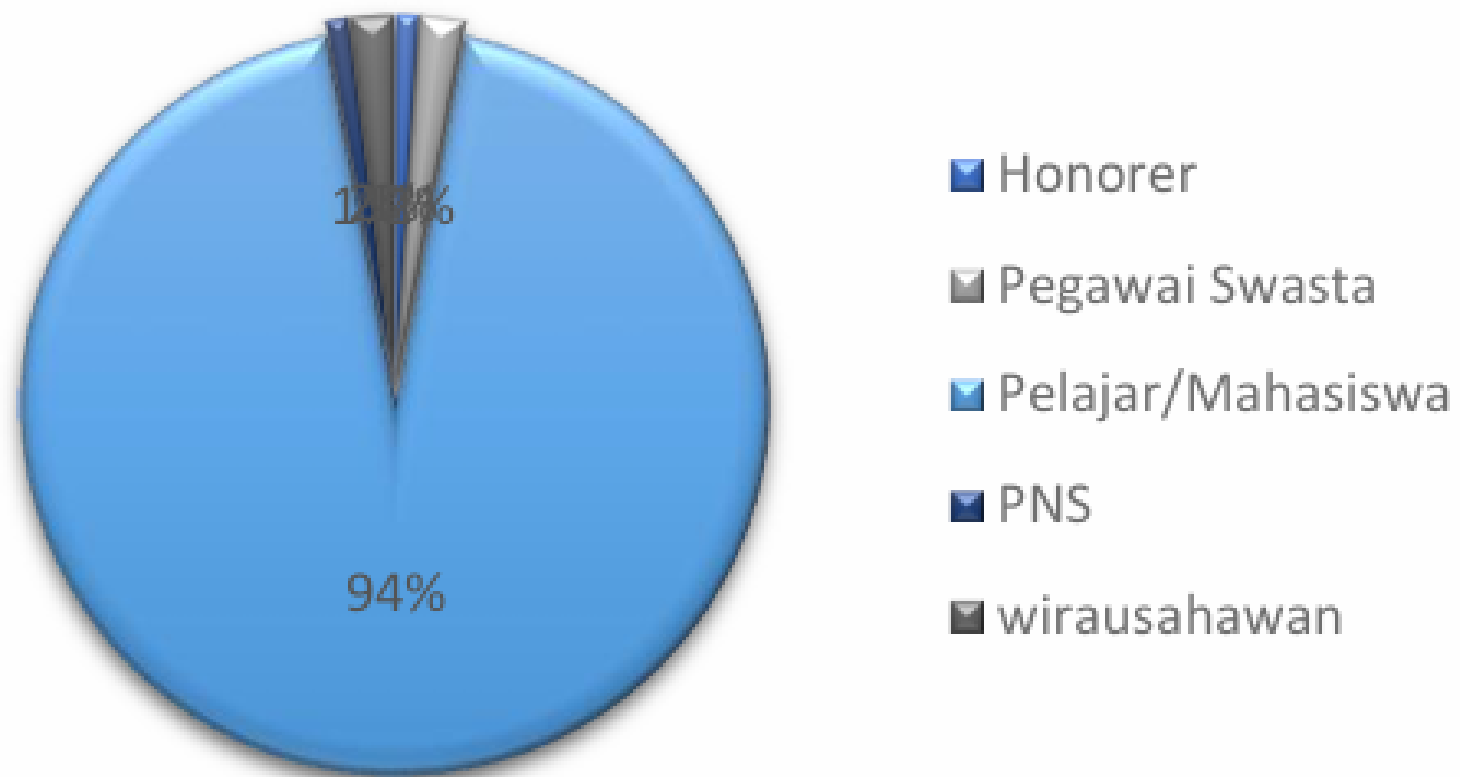
SmartPLS

Amos

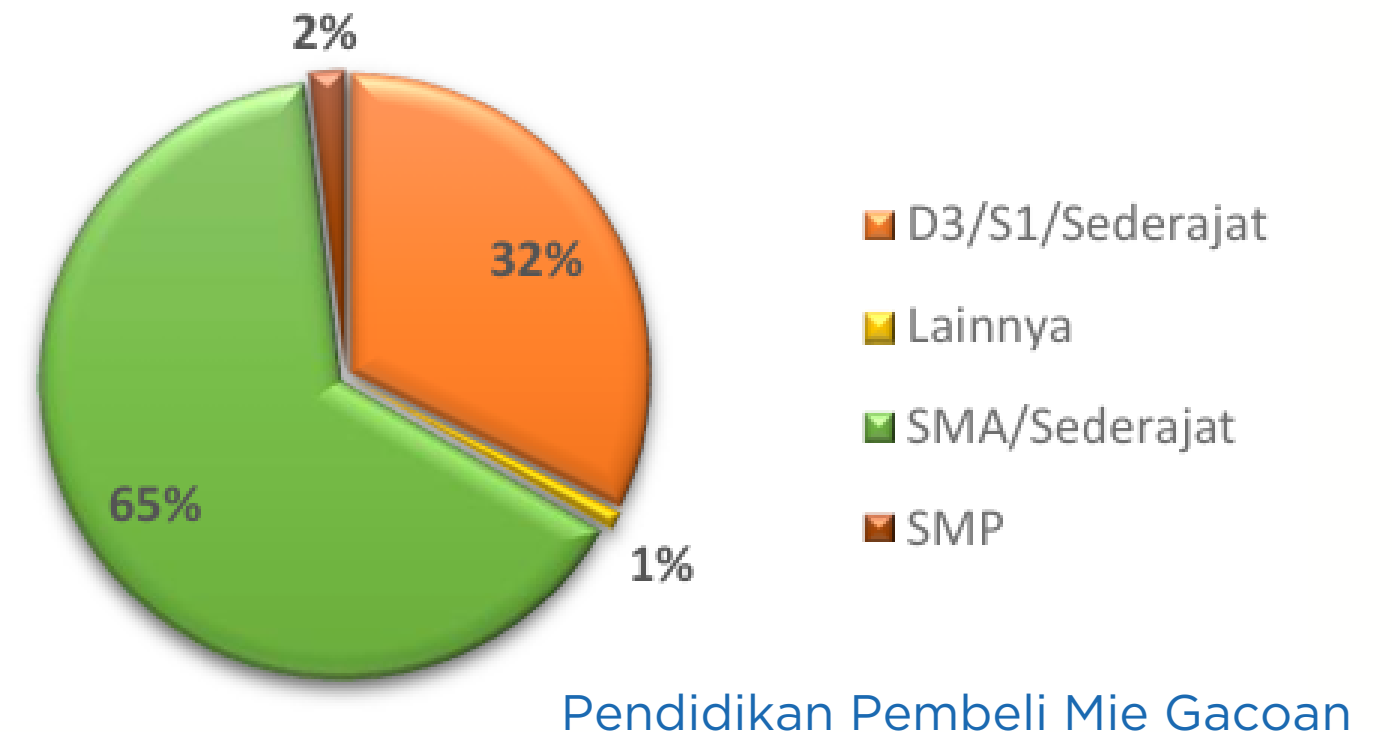
●●● Project 1

PENGARUH FAKTOR DEMOGRAFI DAN MARKETING MIX TERHADAP KEPUTUSAN PEMBELIAN MIE GACOAN

Penelitian ini menganalisis keputusan pembelian konsumen di restoran fast food Mie Gacoan di Surabaya menggunakan regresi logistik biner. Data primer diperoleh dari 103 pelanggan dengan metode purposive sampling.



Pekerjaan Pembeli Mie Gacoan



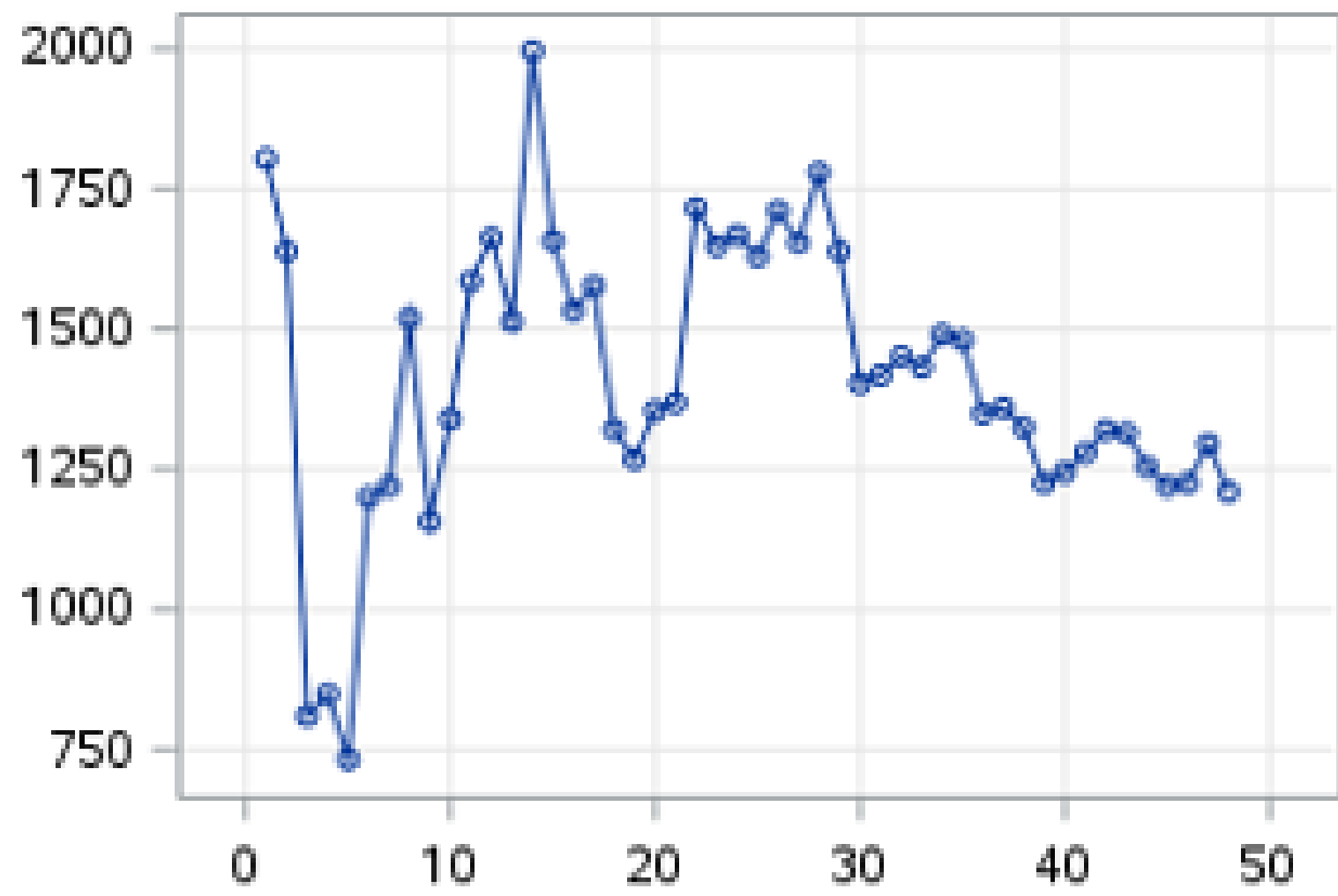
Pendidikan Pembeli Mie Gacoan

Hasil menunjukkan bahwa elemen marketing mix seperti citra produk dan kualitas pelayanan memiliki pengaruh signifikan terhadap keputusan pembelian. Model prediktif mengungkapkan bahwa peluang konsumen membeli produk adalah sebesar 0.990. Penelitian ini memberikan wawasan mendalam tentang bagaimana strategi pemasaran dapat memengaruhi perilaku konsumen dalam industri kuliner.

●●● Project 2

- 1
- 2
- 3
- 4
- 5
- 6
- 7
- 8
- 9

PERAMALAN HARGA SAHAM PT. BANK TABUNGAN NEGARA (PERSERO) TBK MENGGUNAKAN METODE ARIMA BOX-JENKINS



Hasil Ramalan Saham Bank BTN Tahun 2024

Bulan	Harga Saham (Rupiah)
Januari	1186,4117
Februari	1163,2832
Maret	1140,6057
April	1118,3702
Mei	1096,5682
Juni	1075,1912
Juli	1054,2309
Agustus	1033,6792
September	1013,5282
Oktober	993,7700
November	974,3970
Desember	955,4017

Penurunan harga saham yang terus berlanjut sepanjang tahun 2024 dapat membuka peluang bagi investor untuk melakukan akuisisi saham dengan valuasi lebih rendah

Berdasarkan grafik dan tabel, kita dapat melihat bahwa harga saham cenderung mengalami penurunan dari bulan ke bulan sepanjang tahun 2024.

Project 3

Analisis Penjualan dengan Excel

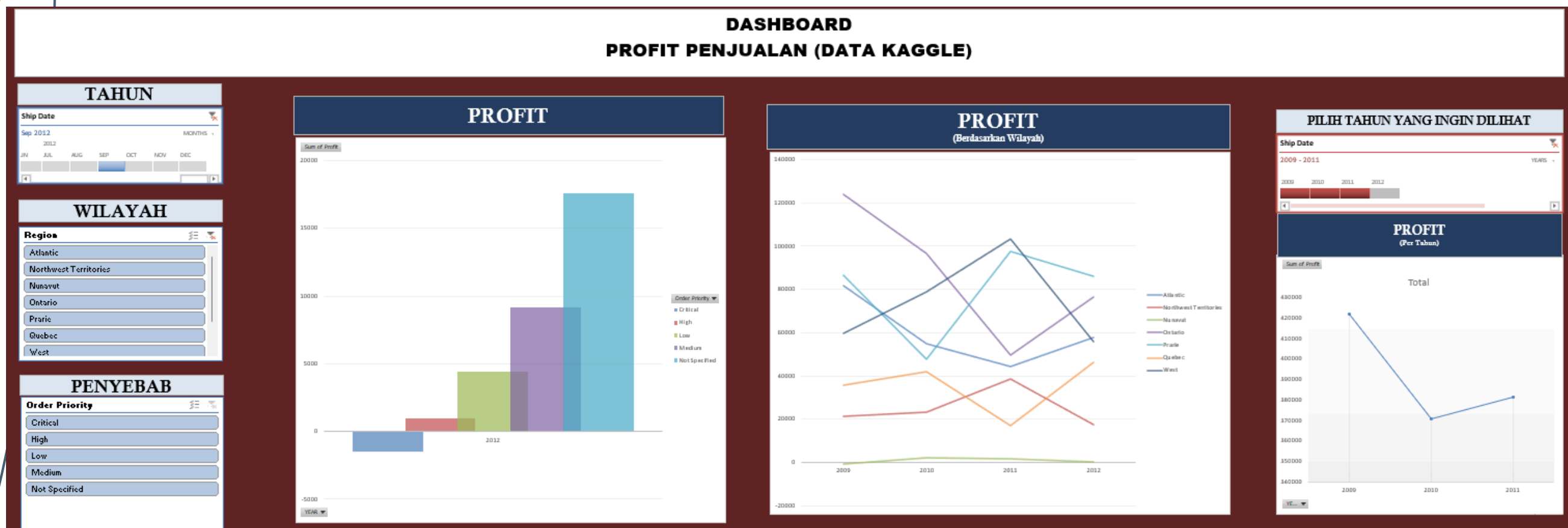
Data penjualan diambil dari kaggle.

Average of Profit	Column Labels				
Row Labels	Furniture	Office Supplies	Technology	Grand Total	
Consumer	119,353	102,349	367,839	174,627	
Corporate	34,768	120,856	492,086	195,127	
Home Office	59,062	106,072	361,156	157,086	
Small Business	85,963	114,463	455,674	190,772	
Grand Total	67,754	112,443	428,981	181,060	

Memperlihatkan banyaknya barang yang dibeli berdasarkan jenis produk dari berbagai segmen konsumen

Profit bulan maret? 2 sub kategori produk mengalami penurunan yang anjlok.

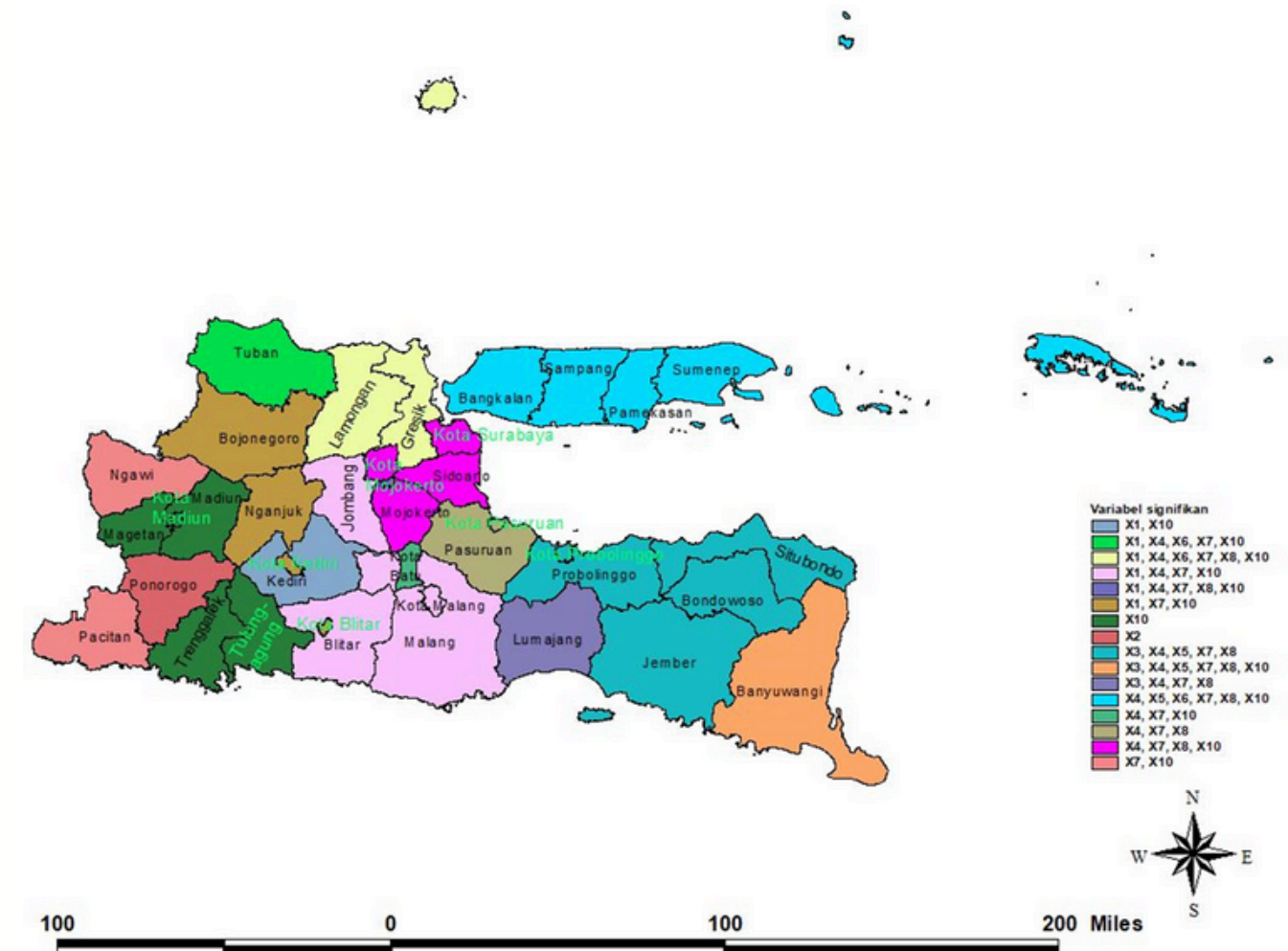
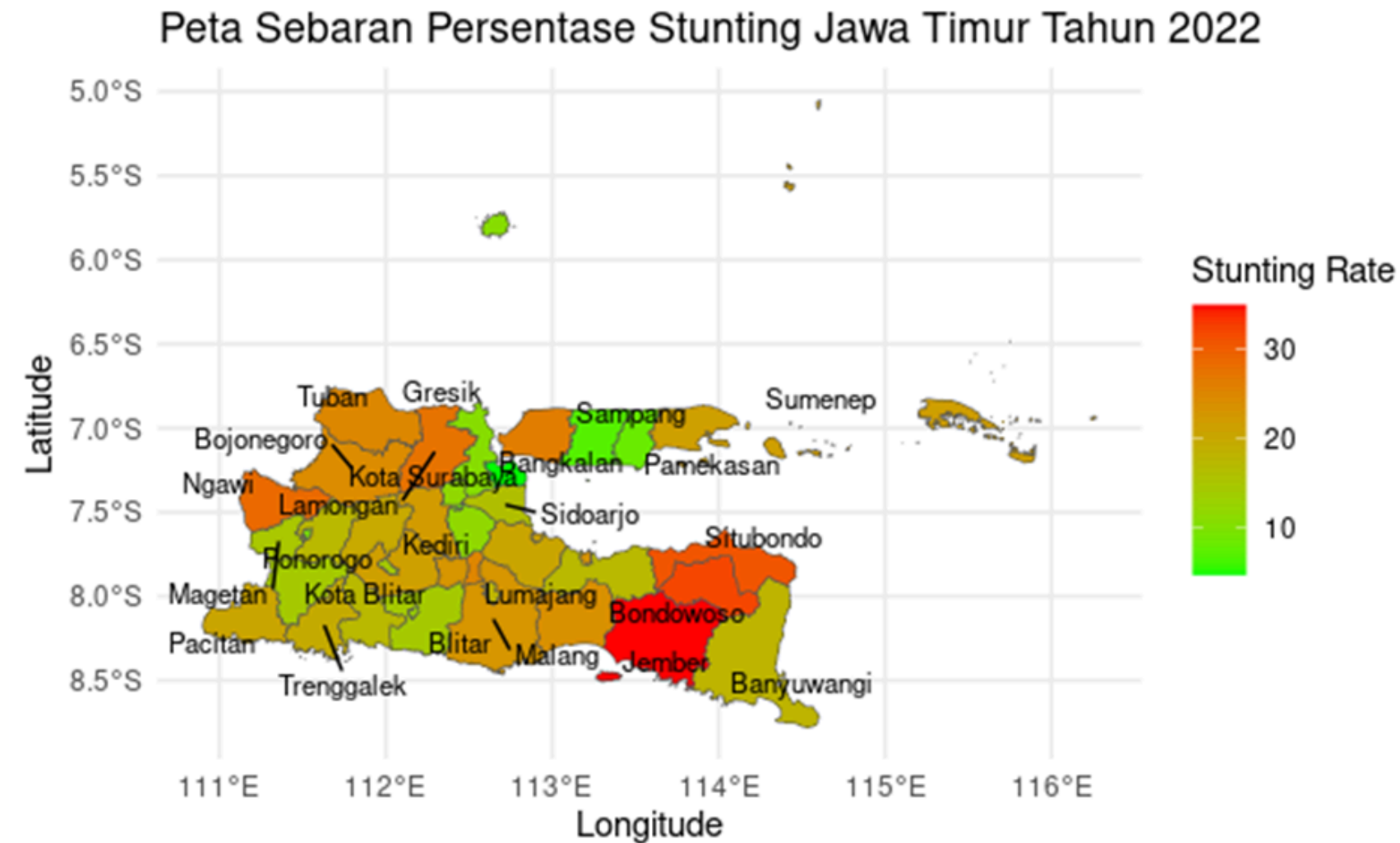
Bulan	Maret				
Product Sub-Category	Order Quantity	Sales	Profit		
Storage & Organization	43	412,62	175,54		
Scissors, Rulers and Trimmers	49	10123,02	457,81		
Office Furnishings	27	244,57	46,71		
Tables	35	6375,28	489,02		
Telephones and Communication	20	2634,856	257,76		
Computer Peripherals	46	281	-291,6		
Pens & Art Supplies	20	108,09	25,76		
Rubber Bands	2	55,34	-31,24		
Labels	25	3872,634	667,33		
Paper	9	884,1275	-178,7		
Office Machines	34	218,27	-44,14		
Bookcases	17	100,95	-21,3		
Binders and Binder Accessories	21	46,94	3,88		
Appliances	16	1239,632	-172,6		
Envelopes	33	1640,9	-1348		
Chairs & Chairmats	33	1235,87	269,27		
Copiers and Fax	30	3659,66	-500,4		



Secara keseluruhan, pembeli yang paling banyak membeli produk adalah korporat dan usaha mikro. sementara, rumah perkantoran paling sedikit membeli.

●●● Project 4

Pemodelan Faktor-Faktor Pengaruh Stunting di Jawa Timur menggunakan Geographically Weighted Regression

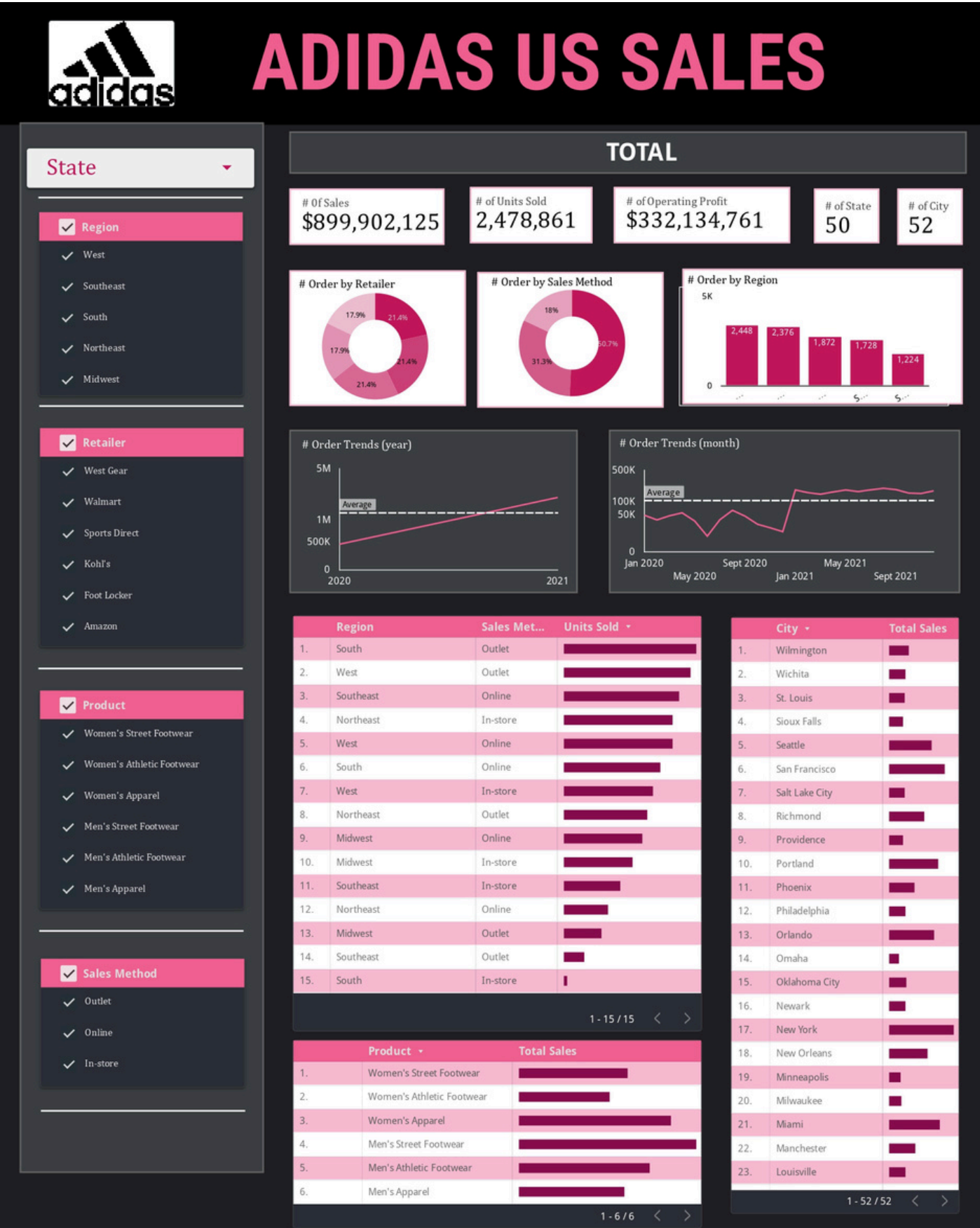


Berdasarkan peta diatas, diketahui prevalensi stunting tertinggi di Jawa Timur berada pada Kabupaten Jember dengan persentase sebesar 34.9%, disusul oleh Kabupaten Bondowoso sebesar 32%, kemudian Kabupaten Sitobondo sebesar 30.9%.

Dari peta diatas, dapat diketahui penyebab stunting di berbagai wilayah di Jawa Timur berbeda-beda.

untuk lebih jelas dapat dilihat pada link berikut:
https://www.instagram.com/p/CxpUBROpAKP/?img_index=5

Dashboard dengan Looker Studio



Dapat diakses pada link berikut:

<https://lookerstudio.google.com/s/ktTMKM08I7U>



Google Sheets

Spreadsheet



Data Perhitungan Omset Toko Kelontong Kota Surabaya

A	B	C	E	L	M	P	U	V	W	Y
	NO	KETERANGAN	NAMA TOKO	STATUS TOKO	E - PEKEN	GRADE	Omset Maret	Omset April	Omset Mei	Keterangan
1	1	Peken da...	YATIMI	Aktif	Aktif	Grade 1	1.000.000	1.000.000	1200000	Stabil
2	2	Peken	TOKO KETUT	Aktif	Aktif	Grade 2	1.500.000	2.000.000	1500000	Naik
3	3	Peken	TOKO TRINOVAN SEMBAKO	Aktif	Aktif	Grade 3	3.000.000	3.500.000	3500000	Naik
4	4	Peken	TOKO ENDANG	Aktif	Tidak punya	Grade 1	3.000.000	3.500.000	3500000	Naik
5	5	Peken	TOKO AZIZ	Aktif	Aktif	Grade 3	60.000.000	60.000.000	60000000	Stabil
6	10	Peken	TOKO NASRUL FROZEN FOO	Aktif	Aktif	Grade 2	1.200.000	1.600.000	1500000	Naik
7	11	Peken	TOKO JUWANA	Aktif	Aktif	Grade 3	5.000.000	5.500.000	5500000	Naik
8	12	Peken	TOKO DIAZ BAROKAH	Aktif	Aktif	Grade 2	1.000.000	1.500.000	1500000	Naik
9	13	Peken	TOKO MAHESA	Aktif	Aktif	Grade 3	5.000.000	6.000.000	6000000	Naik
10	14	Peken	TOKO PELANGI PUTRA	Aktif	Aktif	Grade 3	9.500.000	10.000.000	10000000	Naik
11	15	Peken	DAPUR MBAK PARTI	Aktif	Aktif	Grade 2	2.000.000	3.000.000	3000000	Naik
12	16	Peken	TOKO DANI PUTRA	Aktif	Tidak Punya	Grade 1	900.000	900.000	1000000	Stabil
13	17	Peken	TOKO LANGGENG	Aktif	Aktif	Grade 3	5.000.000	7.000.000	7000000	Naik
14	18	Peken	TOKO CAK NDOKO	Aktif	Aktif	Grade 1	0	0	500000	Stabil
15	22	DBHCT	TOKO HANIMARI	Aktif	Ingin Bergabung	Grade 1	150.000	311.500	320000	Naik
16	33	Peken	UKM KYCIN	Aktif	Aktif	Grade 3	5.000.000	5.000.000	5000000	Stabil
17	34	Peken	TOKO ZAFa	Aktif	Aktif	Grade 1	900.000	927.000	1000000	Naik
18	35	Peken	TOKO YANNY	Aktif	Aktif	Grade 3	30.000.000	30.000.000	30000000	Stabil
19	36	Peken da...	TOKO SONO	Aktif	Aktif	Grade 1	300.000	422.000	500000	Naik
20	37	Peken	TOKO SLAMET	Aktif	Aktif	Grade 1	500.000	150.000	0	Turun
21	38	Peken	TOKO MUKTI	Aktif	Aktif	Grade 3	17.000.000	16.000.000	7000000	Turun
22	39	Peken da...	TOKO JAYA ABADI SENTOSA	Aktif	Aktif	Grade 2	1.500.000	1.500.000	2000000	Stabil
23	40	Peken	TOKO BUNDA	Aktif	Tidak Punya	Grade 1	20.000.000	16.000.000	16000000	Turun
24	41	Peken da...	TOKO BU SRIAH	Aktif	Aktif	Grade 3	5.000.000	5.000.000	5000000	Stabil
25	42	Peken	TOKO BERKAH DUA PUTRI	Aktif	Aktif	Grade 3	30.000.000	30.000.000	30000000	Stabil
26	43	Peken	TOKO ANIS	Aktif	Aktif	Grade 2	1.500.000	1.200.000	1500000	Turun
27	44	Peken	TOKO ARIA	Aktif	Tidak Punya	Grade 1	3.000.000	3.000.000	3000000	Stabil
28	45	Peken	TOKO DEWI ELVEKA	Aktif	Aktif	Grade 1	500.000	1.187.000	2000000	Naik
29	46	Peken	TOKO SUMBER REJEKI	Aktif	Tidak Punya	Grade 1	1.500.000	1.000.000	1200000	Turun

1

2

3

4

5

6

7

8

9

Regresi Linear Berganda tentang faktor-faktor yang mempengaruhi world hapiness

1. PreProcessing

```
# Importing the necessary libraries
import numpy as np
import pandas as pd
import statsmodels
import patsy
import statsmodels.api as sm
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
[ ] from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn import metrics
```

```
[ ] # Loading the dataset
dt = pd.read_excel("World Hapiness 2022.xlsx", index_col = 0)
dt.head(10)
```

```
# Check for missing values
dt.info()
```

2. Correlation

```
correlation_matrix = dt.drop('Country', axis=1).corr()
correlation_matrix
```

Regresi Linear Berganda

```
# add the dependent variable to the model
X=sm.add_constant(x)
ml=sm.OLS(y,X).fit()
ml.summary()
```

	coef	std err	t	P> t	[0.025	0.975]
const	2692.6162	256.333	10.504	0.000	2185.799	3199.433
GDP_per_capita	0.4164	0.126	3.300	0.001	0.167	0.666
Social_support	0.5849	0.105	5.556	0.000	0.377	0.793
Healthy_life_expectancy	1658.9905	499.429	3.322	0.001	671.530	2646.451
Freedom_to_make_life_choices	1396.0099	418.691	3.334	0.001	568.183	2223.836
Generosity	1326.6228	611.375	2.170	0.032	117.827	2535.419
Perceptions_of_corruption	782.0562	423.989	1.845	0.067	-56.245	1620.358

Hasil Analisis:

Berdasarkan hasil analisis regresi linear berganda dengan tingkat kepercayaan 95%, dapat disimpulkan bahwa variabel GDP per capita (X1), dukungan sosial (X2), harapan hidup sehat (X3), kebebasan untuk membuat pilihan hidup (X4), dan kedermawanan (X5) memiliki pengaruh yang signifikan terhadap kebahagiaan (Y).

Analisis clustering Pendidikan di NTT dengan K-means

```
#Mengimport data
```{r data}
library(readxl)
dt <- read_excel("Data Pendidikan NTT.xlsx")
View(dt)
summary(dt)
VIF(dt[,2:15])
```
```

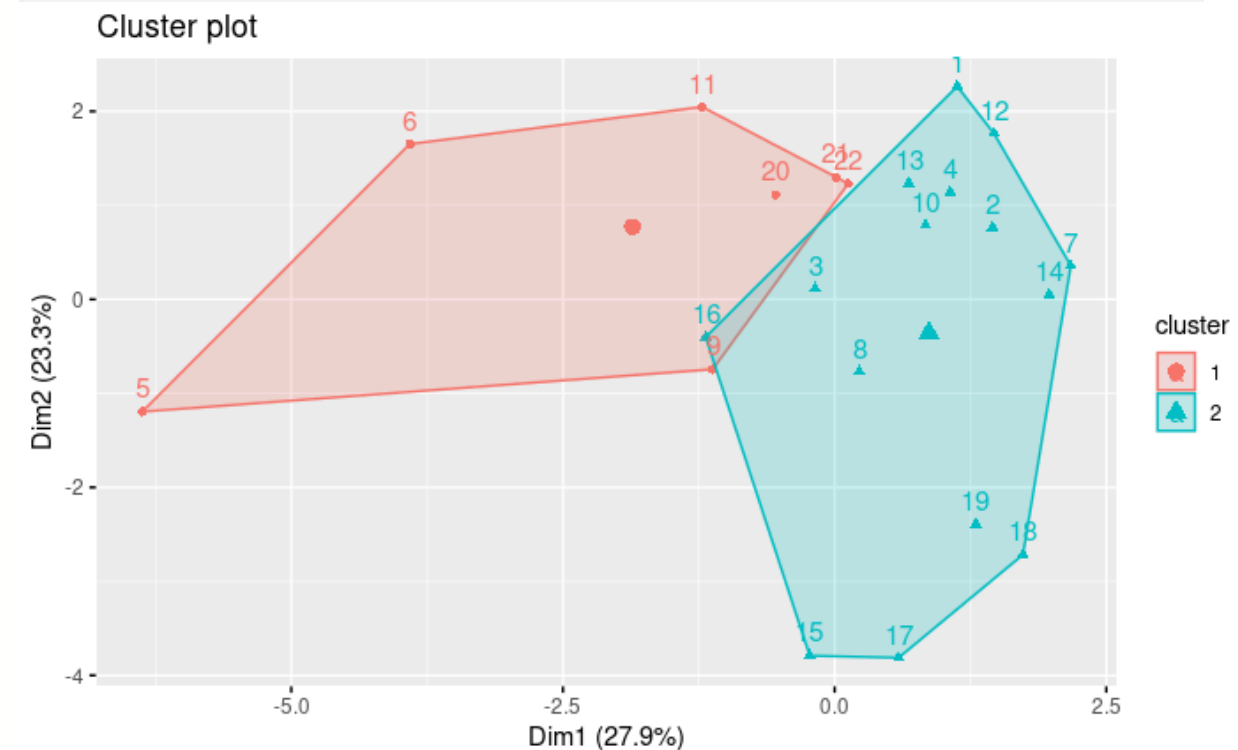
Menentukan jumlah cluster optimal

```
```{r opt}
#Metode elbow
fviz_nbclust(dt[,2:15],kmeans,method="wss")
#Metode silhouette
fviz_nbclust(dt[,2:15],kmeans,method="silhouette")
library(fpc)
and you want to cluster it into 'n_clusters' clusters
n_clusters <- 2 # You can change this value as needed
kmeans_result <- kmeans(dt[,2:15], centers = n_clusters)
cluster_labels <- kmeans_result$cluster
```

```
Compute the silhouette score
Menghitung Silhouette Score
silhouette_score <- silhouette(kmeans_result$cluster, dist(dt))
print(silhouette_score)
silhouette_score$average
```

```
#Membentuk cluster
```{r opt}
cluster=kmeans(dt[,2:15],2)
cluster
```
```

```
#Visualisasi cluster
```{r visualisasi}
fviz_cluster(cluster,dt[,2:15])
```
```



### Hasil Analisis:

Cluster 1 beranggotakan 6 kabupaten dan kota dan merupakan daerah dengan kualitas pendidikan tinggi. Sedangkan, cluster 2 beranggotakan 6 dan merupakan daerah dengan kualitas pendidikan rendah.



***Thank  
you***

## **Contact Details**

**Phone :**     *+6285607373141*

**Address :**   *Achmad Jais Street No.42, Surabaya City*

**Email :**     *yanneaprilia07@gmail.com*