Group Name: DATAXDATA Group Leader: Jann Moises Nyll B. De los Reyes Group Member: Dylan James N. Dejoras Adviser: Engr.Roman Richard Country: Philippines

Instruction

1. Gather a dataset regarding your identified problem for the ASEAN Data Science Explorer. Make sure that the dataset includes multiple

variables.

2. Load the dataset into pandas dataframe.

3. Prepare the data by applying appropriate data preprocessing techniques.

4. Analyze the data using descriptive analysis.

5. Perform correlation analysis. 6. Interpret the results based on the descriptive and correlation analysis.

7. Submit the PDF file.

About Data

Data Preparation

Setup

As you can see, this data is much dirty and not comprehensible

import pandas as pd import numpy as np

Replace 'file_name.xlsx' with the name of your Excel file

file_path = 'mortality_rate.xlsx' # Read the Excel file into a DataFrame

df = pd.read_excel(file_path)

Display the DataFrame

 tributed to cardiovascular disease, cancer, diabetes or chronic respiratory disease	Unnamed: 1	Unnamed: 2	Unnamed: 3	Unnamed: 4	Unnamed: 5	Unnamed: 6	Unnamed: 7	8	Unnamed: 9 · · ·	Unnamed: 16	Unnamed: 17	Unnamed: 18	Unnamed: 19	Unnamed: 20	Unnamed: 21	Unnamed: 22	23	Unnamed: 24	Unnamed 2
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006.0	2013.0	2014.0	2015.0	2016.0	2017.0	2018.0	2019.0	2020.0	2021	202
PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes							4.2	4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6	•••	
NaN	NaN	Female							3.2	3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7	•••	
NaN	NaN	Male							5.1	5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6		
NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to	Both Sexes							2.4	2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8		
	cardiov																		
NaN	NaN	Female Male							1.7		1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9		
NaN	NaN3.4.1.2 Mortality rate attributed to								3.2	3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8	•••	
NaN	cancer	Both Sexes							1.0	1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0		
NaN	NaN	Female							1.0	1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1		
NaN	NaN	Male							1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9		
NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes							0.4	0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6		
NaN	NaN	Female							0.4	0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5		
NaN	NaN	Male							0.5	0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7	•••	
	3.4.1.4 Mortality rate attributed to								0.5	0.5	0.0		0.0		0.0	0.0		•••	
NaN	chronic	Both Sexes							0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2		
NaN	NaN	Female							0.2	0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	•••	
NaN	NaN	Male							0.5	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3		
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Data not available\n Data not yet a	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
\nMETADATA:\nhttps://psa.gov.ph/sdg/Philippine	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Latest update:	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
20230106 09:00	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Source:	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Philippine Statistics Authority (PSA)	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Contact:	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Vital Statistics Division	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Philippine Statistics Authority	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
16th flr. Eton Centris 3, EDSA cor. Quezon Ave.,	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Quezon City 1101	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
vsd.staff@psa.gov.ph/m.villaver@psa.gov.ph	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Units:	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
rate	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na
Internal reference code:	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	Na

Descriptive Analysis

48 rows × 26 columns

check initial columns

df.columns

'Unnamed: 11', 'Unnamed: 12', 'Unnamed: 13', 'Unnamed: 14', 'Unnamed: 15', 'Unnamed: 16', 'Unnamed: 17', 'Unnamed: 18', 'Unnamed: 19', 'Unnamed: 20', 'Unnamed: 21', 'Unnamed: 22',

'Unnamed: 23', 'Unnamed: 24', 'Unnamed: 25'], dtype='object')

df.drop(df.index[17:48], inplace=True)

11:51 PM					Dejoras	s, HOA 10.1- Da	ataxData2024s	et_(2210920).ip	oynb - Colaboi	ratory										
	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascular disease, cancer, diabetes or chronic respiratory disease	Unnamed: 1	Unnamed: 2	Unnamed:	Unnamed:	Unnamed: 5	Unnamed:	Unnamed:	Unnamed:	Unnamed: 9 ···	Unnamed: 16	Unnamed: 17	Unnamed: 18	Unnamed:	Unnamed: 20	Unnamed: 21	Unnamed: 22	Unnamed: 23	Unnamed: 24	Unnamed:
0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1	NaN	NaN	NaN	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006.0	2013.0	2014.0	2015.0	2016.0	2017.0	2018.0	2019.0	2020.0	2021	2022
2	PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes							4.2	4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6		
3	NaN	NaN	Female							3.2	3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7		
4	NaN	NaN	Male							5.1	5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6		
5	NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes							2.4	2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8		
6	NaN	NaN	Female							1.7	1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9		
7	NaN	NaN	Male						••	3.2	3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8	•••	•••
8	NaN	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes				••			1.0	1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0	•••	
9	NaN	NaN	Female							1.0	1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1		
10	NaN	NaN	Male							1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9		
11	NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes				••			0.4	0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6		
12	NaN	NaN	Female					••		0.4	0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	•••	•••
13	NaN	NaN	Male							0.5	0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7	•••	***
14	NaN	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes							0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2	•••	
15	NaN	NaN	Female							0.2	0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	•••	***
16	NaN	NaN	Male							0.5	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3		

df.dtypes

17 rows × 26 columns

3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascular disease, cancer, diabetes or chronic respiratory disease	object
Unnamed: 1	object
Unnamed: 2	object
Unnamed: 3	object
Unnamed: 4	object
Unnamed: 5	object
Unnamed: 6	object
Unnamed: 7	object
Unnamed: 8	object
Unnamed: 9	float64
Unnamed: 10	float64
Unnamed: 11	float64
Unnamed: 12	float64
Unnamed: 13	float64
Unnamed: 14	float64
Unnamed: 15	float64
Unnamed: 16	float64
Unnamed: 17	float64
Unnamed: 18	float64
Unnamed: 19	float64
Unnamed: 20	float64
Unnamed: 21	float64
Unnamed: 22	float64
Unnamed: 23	float64
Unnamed: 24	object
Unnamed: 25	object
dtype: object	

df.columns = df.iloc[1]

1	NaN	NaN	NaN	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006.0	 2013.0	2014.0	2015.0	2016.0	2017.0	2018.0	2019.0	2020.0	2021	2022	
0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN							
1	NaN	NaN	NaN	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006.0	 2013.0	2014.0	2015.0	2016.0	2017.0	2018.0	2019.0	2020.0	2021	2022	
2	PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes							4.2	 4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6			
3	NaN	NaN	Female							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7			
4	NaN	NaN	Male							5.1	 5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6			
5	NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes							2.4	 2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8			
6	NaN	NaN	Female							1.7	 1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9			
7	NaN	NaN	Male							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8			
8	NaN	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0			
9	NaN	NaN	Female							1.0	 1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1			
10	NaN	NaN	Male							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9			
11	NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes							0.4	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6			
12	NaN	NaN	Female							0.4	 0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5			
13	NaN	NaN	Male							0.5	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7			
14	NaN	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes							0.3	 0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2			
15	NaN	NaN	Female							0.2	 0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1			
16	NaN	NaN	Male							0.5	 0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3		•••	
17 ro	ws × 26 column	as																			

df = df.drop(df.index[1])

df.reset_index(drop=True, inplace=True)

1	NaN	NaN	NaN	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006.0		2013.0	2014.0	2015.0	2016.0	2017.0	2018.0	2019.0	2020.0	2021	2022
0	NaN	NaN	NaN		NaN		NaN	NaN	NaN	NaN		NaN	NaN								
1		3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu								4.2		4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6		
2	NaN	NaN	Female							3.2		3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7		
3	NaN	NaN	Male							5.1		5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6		
4	NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes							2.4		2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8	***	
5	NaN	NaN	Female							1.7		1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9		
6	NaN	NaN	Male							3.2		3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8		
7	NaN	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes							1.0		1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0		
8	NaN	NaN	Female							1.0		1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1		
9	NaN	NaN	Male							1.0		1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9		
10	NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes							0.4		0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6		
11	NaN	NaN	Female							0.4		0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5		
12	NaN	NaN	Male							0.5		0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7		
13	NaN	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes		**					0.3	•••	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2		
14	NaN	NaN	Female							0.2		0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1		
15	NaN	NaN	Male							0.5		0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3		
6 rc	ws × 26 columr	ns .																			

df.dtypes

.dtypes	
1	
NaN	object
NaN	object
NaN	object
2000	object
2001	object
2002	object
2003	object
2004	object
2005	object
2006.0	float64
2007.0	float64
2008.0	float64
2009.0	float64
2010.0	float64
2011.0	float64
2012.0	float64
2013.0	float64
2014.0	float64
2015.0	float64
2016.0	float64
2017.0	float64
2018.0	float64
2019.0	float64
2020.0	float64
2021	object

2022 object dtype: object

df.columns = df.columns.astype(str) df.columns = df.columns.str.replace('.0','')

<ipython-input-759-3db034556df8>:2: FutureWarning: The default value of regex will change from True to False in a future version.
 df.columns = df.columns.str.replace('.0','')

 $https://colab.research.google.com/drive/1KPjbdUeQI6P7MRsC4XbSxZnkNf-eH2vZ\#scrollTo=e8pG7V_iT3P5\&printMode=true$

2/5

```
df
```

```
nan
                         nan
                                    01 02 03 04 05 06 ... 13 14 15 16 17 18 19
                              0
     NaN
                         NaN
1 PHILIPPINES 3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu... Both Sexes .. .. .. .. .. 4.2 ... 4.5 4.6 4.7 4.6 4.5 4.5 4.7 4.6 ... ...
                             Female .. .. .. .. .. 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.5 3.6 3.7 ... ... ...
     NaN
                         NaN
                              Male .. .. .. .. .. 5.1 ... 5.5 5.6 5.7 5.6 5.5 5.7 5.6 ... ...
         ..3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov... Both Sexes .. .. .. .. .. .. 2.4 ... 2.7 2.8 2.8 2.7 2.7 2.7 2.8 2.8 ... ...
                                  .. .. .. .. .. 1.7 ... 1.9 1.9 1.9 1.9 1.8 1.8 1.9 1.9 ... ...
     NaN
     NaN
                         NaN
                              Male .. .. .. .. .. 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.6 3.8 3.8 ... ...
          NaN
                             NaN
                                 NaN
10
     NaN
         ..3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes Both Sexes .. .. .. .. .. .. 0.4 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.5 0.5 0.5 0.6 ... ...
11
     NaN
                             Female .. .. .. .. .. 0.4 ... 0.4 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 ... ... ...
                                  .. .. .. .. .. 0.5 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.7 ... ...
12
     NaN
         13
14
     NaN
                         NaN
                             Female .. .. .. .. .. 0.2 ... 0.2 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 ... ...
15
                              Male .. .. .. .. .. 0.5 ... 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.3 ... ...
     NaN
```

df.dtypes

16 rows × 26 columns

object nan nan object object object object object 03 object object object float64 float64 float64 float64 float64 float64 12 float64 13 float64 14 float64 float64 float64 17 float64 float64 float64 float64 object

df

22

object

dtype: object

1	nan	nan	nan		01	02	03	04	05	06	 13	14	15	16	17	18	19		21	22	
0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	ıl.								
1	PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes							4.2	 4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6			
2	NaN	NaN	Female							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7			
3	NaN	NaN	Male							5.1	 5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6			
4	NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes							2.4	 2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8			
5	NaN	NaN	Female							1.7	 1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9			
6	NaN	NaN	Male							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8			
7	NaN	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0			
8	NaN	NaN	Female							1.0	 1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1			
9	NaN	NaN	Male							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9			
10	NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes							0.4	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6			
11	NaN	NaN	Female							0.4	 0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5			
12	NaN	NaN	Male							0.5	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7			
13	NaN	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes							0.3	 0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2			
14	NaN	NaN	Female							0.2	 0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1			
15	NaN	NaN	Male							0.5	 0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3			

df.columns[13]

1.1

get current list of column names
columns_list = list(df.columns)

16 rows × 26 columns

modify specific column names
columns_list[0] = 'Country'
columns_list[1] = 'Mortality_rate'
columns_list[2] = 'Gender'
columns_list[3] = '00'
columns_list[13] = '10'

assing modified list of column names back to the DataFrame
df.columns = columns_list

print(df.columns)

columns_list[23] = '20'

df.dtypes

Country object object Mortality_rate Gender object 00 object 01 object 02 object 03 object 04 object object float64 float64 80 float64 float64 10 float64 11 float64 12 float64 float64 14 float64 15 float64 float64 16 float64 18 float64 19 float64 20 float64 object 22 object dtype: object

df.columns [4:26]

df

	Country	Mortality_rate	Gender	00	01	02	03	04	05	06	 13	14	15	16	17	18	19	20	21	22
0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN								
1	PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes							4.2	 4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6		
2	NaN	NaN	Female							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7		
3	NaN	NaN	Male							5.1	 5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6		
4	NaN	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes							2.4	 2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8		
5	NaN	NaN	Female							1.7	 1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9		
6	NaN	NaN	Male							3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8		
7	NaN	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0		
8	NaN	NaN	Female							1.0	 1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1		
9	NaN	NaN	Male							1.0	 1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9		
10	NaN	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes							0.4	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6		
11	NaN	NaN	Female							0.4	 0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5		
12	NaN	NaN	Male							0.5	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7		
13	NaN	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes							0.3	 0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2		
14	NaN	NaN	Female							0.2	 0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1		
15	NaN	NaN	Male							0.5	 0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3		

df.columns = '20' + df.columns.astype(str)

Select desired columns
df_selected = df.iloc[4:26]

df.rename(

columns={'20-' : '-'} , inplace = True

```
4/3/24, 11:51 PM
  df.rename(
    columns={'20Mortality_rate' : 'Mortality Rate',
          '20Country': 'Country',
          '20Gender' : 'Gender'}, inplace = True
          Country
                                           Gender 2000 2001 2002 2003 2004 2005 2006 ... 2013 2014 2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022
      0
                                             NaN
      1 PHILIPPINES 3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu... Both Sexes
                                                  .. .. .. .. .. 4.2 ... 4.5 4.6 4.7 4.6 4.5 4.5 4.7 4.6 ... ...
                                      NaN
                                                     .. .. .. .. 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.5 3.6 3.7
                                                  .. .. .. .. .. 5.1 ... 5.5 5.6 5.7 5.6 5.5 5.5 5.7 5.6 ... ...
             NaN
                                      NaN
                                            Male
                 ..3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov... Both Sexes
                                                     .. .. .. .. 2.4 ... 2.7 2.8 2.8 2.7 2.7 2.7 2.8 2.8 ... ...
             NaN
                                                  .. .. .. .. .. 1.7 ... 1.9 1.9 1.9 1.8 1.8 1.9 1.9
             NaN
                                                  .. \qquad .. \qquad .. \qquad .. \qquad .. \qquad 3.2 \qquad ... \qquad 3.6 \qquad 3.6 \qquad 3.7 \qquad 3.6 \qquad 3.6 \qquad 3.6 \qquad 3.8 \qquad 3.8 \qquad ... \qquad ...
             NaN
                                      NaN
                   ..3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer Both Sexes
                                                     NaN
             NaN
                                                  NaN
                                      NaN
                                                  .. .. .. .. 0.4 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.5 0.5 0.5 0.6 ... ...
      10
                  ..3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes Both Sexes
             NaN
      11
                                                  .. .. .. .. .. 0.4 ... 0.4 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 ... ...
             NaN
                                      NaN
      12
             NaN
                                                  .. .. .. .. .. 0.5 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.7
      13
                 ..3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic... Both Sexes
                                                  14
                                                  .. .. .. .. .. 0.2 ... 0.2 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 ... ...
             NaN
                                      NaN
      15
                                                  .. .. .. .. .. 0.5 ... 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.3 ... ...
             NaN
     16 rows × 26 columns
```

df.dtypes

2022

dtype: object

Country object Mortality Rate object Gender object 2000 object 2001 object 2002 object 2003 object 2004 object 2005 object 2006 float64 2007 float64 2008 float64 2009 float64 2010 float64 2011 float64 2012 float64 2013 float64 2014 float64 float64 2015 2016 float64 2017 float64 2018 float64 2019 float64 2020 float64 2021 object

object

Mortality rate attributed to cardiovascular disease, cancer, diabetes or chronic respiratory disease

df = pd.concat([df.iloc[:, :3], df.iloc[:, 3:].apply(pd.to_numeric, errors='coerce')], axis=1)

Country Mortality Rate Gender 2000 2001 2002 2003 2004 2005 2006 ... 2013 2014 2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022 1 PHILIPPINES 3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu... Both Sexes NaN NaN NaN NaN NaN 4.2 ... 4.5 4.6 4.7 4.6 4.5 4.5 4.5 4.6 NaN NaN NaN NaN Female NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.5 3.6 3.7 NaN NaN Male NaN NaN NaN NaN NaN NaN 5.1 ... 5.5 5.6 5.7 5.6 5.5 5.5 5.7 5.6 NaN NaN ..3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov... Both Sexes NaN NaN NaN NaN NaN NaN 2.4 ... 2.7 2.8 2.8 2.7 2.7 2.8 2.8 NaN NaN NaN Female NaN NaN NaN NaN NaN NaN 1.7 ... 1.9 1.9 1.9 1.9 1.8 1.8 1.9 1.9 NaN NaN NaN Male NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.6 3.6 3.8 3.8 NaN NaN NaN ..3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer Both Sexes NaN NaN NaN NaN NaN NaN 1.0 ... 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 NaN NaN NaN Female NaN NaN NaN NaN NaN NaN 1.0 ... 1.0 1.1 1.1 1.1 1.1 1.1 1.1 NaN NaN NaN Male NaN NaN NaN NaN NaN NaN 1.0 ... 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 0.9 0.9 NaN NaN 9 NaN 10 ..3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes Both Sexes NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.4 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.5 0.5 0.5 0.6 NaN NaN 11 NaN Female NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.4 ... 0.4 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 NaN NaN Male NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.5 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.7 NaN NaN 12 NaN 13 14 Female NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.2 ... 0.2 0.2 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 NaN NaN Male NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.5 ... 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.3 NaN NaN 15 NaN

df.dtypes

16 rows × 26 columns

Country Mortality Rate object Gender object 2000 float64 2001 float64 2002 float64 2003 float64 2004 float64 2005 float64 2006 float64 2007 float64 2008 float64 2009 float64 2010 float64 2011 float64 2012 float64 2013 float64 2014 float64 2015 float64 2016 float64 2017 float64 2018 float64 2019 float64 2020 float64 2021 float64 2022 float64

df = df.fillna(0)

dtype: object

	Country	Mortality Rate	Gender	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006	 2013	2014	2015	2016	2017	2018	2019	2020	2021	2022	
0	0	0	0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	 0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	11.
1	PHILIPPINES	3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu	Both Sexes	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	4.2	 4.5	4.6	4.7	4.6	4.5	4.5	4.7	4.6	0.0	0.0	
2	0	0	Female	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.5	3.6	3.6	3.7	0.0	0.0	
3	0	0	Male	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	5.1	 5.5	5.6	5.7	5.6	5.5	5.5	5.7	5.6	0.0	0.0	
4	0	3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov	Both Sexes	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	2.4	 2.7	2.8	2.8	2.7	2.7	2.7	2.8	2.8	0.0	0.0	
5	0	0	Female	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.7	 1.9	1.9	1.9	1.9	1.8	1.8	1.9	1.9	0.0	0.0	
6	0	0	Male	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	3.2	 3.6	3.6	3.7	3.6	3.6	3.6	3.8	3.8	0.0	0.0	
7	0	3.4.1.2 Mortality rate attributed to cancer	Both Sexes	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	 1.0	1.0	1.0	1.1	1.0	1.0	1.0	1.0	0.0	0.0	
8	0	0	Female	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	 1.0	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	1.1	0.0	0.0	
9	0	0	Male	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	 1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	1.0	0.9	0.9	0.0	0.0	
10	0	3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes	Both Sexes	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.4	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.5	0.5	0.5	0.6	0.0	0.0	
11	0	0	Female	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.4	 0.4	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5	0.0	0.0	
12	0	0	Male	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.5	 0.5	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.6	0.7	0.0	0.0	
13	0	3.4.1.4 Mortality rate attributed to chronic	Both Sexes	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.3	 0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.3	0.2	0.0	0.0	
14	0	0	Female	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.2	 0.2	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.1	0.0	0.0	
15	0	0	Male	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.5	 0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.4	0.3	0.0	0.0	
16 rc	ows × 26 column	s																			

df.index

RangeIndex(start=0, stop=16, step=1)

df.rename_axis('Indices')

```
Mortality Rate Gender 2000 2001 2002 2003 2004 2005 2006 ... 2013 2014 2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022
       Country
Indices
 0
                                        0 \quad 0.0 \quad \dots \quad 0.0 \quad 0.0
     PHILIPPINES 3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu... Both Sexes 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 4.2 ... 4.5 4.6 4.7 4.6 4.5 4.5 4.7 4.6 0.0 0.0
                                  0 Female 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.5 3.6 3.7 0.0 0.0
    Country
                                  Gender 2000 2001 2002 2003 2004 2005 2006 ... 2013 2014 2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022
                                     1 PHILIPPINES 3.4.1 Mortality rate attributed to cardiovascu... Both Sexes 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 4.2 ... 4.5 4.6 4.7 4.6 4.5 4.5 4.6 0.0 0.0
                                  Female 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.5 3.6 3.6 3.7 0.0 0.0
                                   Male 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 5.1 ... 5.5 5.6 5.7 5.6 5.5 5.5 5.7 5.6 0.0 0.0
          ..3.4.1.1 Mortality rate attributed to cardiov... Both Sexes 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 2.4 ... 2.7 2.8 2.8 2.7 2.7 2.7 2.8 2.8 0.0 0.0
                               0 Female 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 1.7 ... 1.9 1.9 1.9 1.9 1.8 1.8 1.9 1.9 0.0 0.0
                                   Male 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 3.2 ... 3.6 3.6 3.7 3.6 3.6 3.6 3.8 3.8 0.0 0.0
           10
          ..3.4.1.3 Mortality rate attributed to diabetes Both Sexes 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.4 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.5 0.5 0.5 0.6 0.0 0.0
11
                               0 Female 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.4 ... 0.4 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.5 0.0 0.0
12
                               0 Male 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.5 ... 0.5 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.6 0.7 0.0 0.0
13
          14
                               Male 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.5 ... 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.4 0.3 0.0 0.0
15
16 rows × 26 columns
```

df.describe()

	2000	2001	2002	2003	2004	2005	2006	2007	2008	2009	 2013	2014	2015	2016	2017	2018	2019	2020	2021	2022	
count	16.0	16.0	16.0	16.0	16.0	16.0	16.000000	16.000000	16.000000	16.000000	 16.000000	16.000000	16.000000	16.000000	16.000000	16.00000	16.000000	16.000000	16.0	16.0	11.
mean	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.568750	1.575000	1.606250	1.643750	 1.693750	1.737500	1.756250	1.731250	1.693750	1.70000	1.743750	1.737500	0.0	0.0	
std	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.578066	1.599375	1.616774	1.680464	 1.739145	1.752284	1.798136	1.751844	1.725676	1.73282	1.805905	1.789926	0.0	0.0	
min	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	 0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00000	0.000000	0.000000	0.0	0.0	
25%	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.400000	0.400000	0.475000	0.400000	 0.400000	0.475000	0.475000	0.475000	0.475000	0.47500	0.475000	0.450000	0.0	0.0	
50%	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.000000	0.950000	1.000000	1.000000	 1.000000	1.000000	1.000000	1.050000	1.000000	1.00000	0.950000	0.950000	0.0	0.0	
75%	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	2.600000	2.675000	2.700000	2.800000	 2.925000	3.000000	3.025000	2.925000	2.900000	2.92500	3.000000	3.025000	0.0	0.0	
max	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	5.100000	5.200000	5.200000	5.400000	 5.500000	5.600000	5.700000	5.600000	5.500000	5.50000	5.700000	5.600000	0.0	0.0	
8 rows	× 23 col	umns																			

df.corr()

<ipython-input-783-2f6f6606aa2c>:1: FutureWarning: The default value of numeric only to silence this warning. df.corr()

2000 2001 2002 2003 2004 2005 2009 2013 2014 2015 2016 2017 2018 2019 2020 2021 2022 2000 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 2001 NaN 2002 NaN 2003 NaN 2005 NaN 2006 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 1.000000 0.999702 0.999804 0.999804 ... 0.999019 0.998805 0.998696 0.998981 0.998982 0.998840 0.998846 0.996919 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999702 1.000000 0.999615 0.999805 ... 0.998905 0.998730 0.998473 0.998683 0.998731 0.998522 0.998216 0.996590 NaN NaN ... 0.999373 0.999307 0.999236 0.999337 0.999288 0.999198 0.998848 0.997643 NaN NaN **2008** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999804 0.999615 1.000000 0.999796 **2009** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999840 0.999805 0.999796 1.000000 ... 0.999449 0.999185 0.999009 0.999082 0.999203 0.999104 0.998858 0.997455 NaN NaN 2010 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999189 0.999247 0.999230 0.999610 ... 0.999425 0.998895 0.998616 0.998599 0.998803 0.998638 0.998698 0.997202 NaN NaN **2011** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999071 0.999109 0.999140 0.999504 ... 0.999567 0.999115 0.998801 0.998806 0.998969 0.998807 0.998843 0.997583 NaN NaN **2012** NaN NaN NaN NaN NaN NaN O.999101 0.999176 0.999173 0.999599 ... 0.999453 0.999155 0.998899 0.998859 0.999049 0.998888 0.999202 0.997919 NaN NaN ... 1,000000 0,999598 0,999517 0,999397 0,999364 0,999461 0,999224 0,998708 NaN NaN **2013** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.999019 0.998905 0.999373 0.999449 **2014** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998805 0.998730 0.999307 0.999185 ... 0.999598 1.000000 0.999864 0.999681 0.999683 0.999651 0.999513 0.999163 NaN NaN ... 0.999517 0.999864 1.000000 0.999811 0.999799 0.999835 0.999624 0.999344 NaN NaN **2015** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998696 0.998473 0.999236 0.999009 **2016** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998981 0.998683 0.999337 0.999082 ... 0.999397 0.999681 0.999811 1.000000 0.999700 0.999682 0.999435 0.999069 NaN NaN **2017** NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998982 0.998731 0.999288 0.999203 ... 0.999364 0.999683 0.999799 0.999700 1.000000 0.999904 0.999749 0.999164 NaN NaN ... 0.999461 0.999651 0.999835 0.999682 0.999904 1.000000 0.999582 0.999263 NaN NaN **2018** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998840 0.998522 0.999198 0.999104 **2019** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.998464 0.998216 0.998848 0.998858 ... 0.999224 0.999513 0.999624 0.999435 0.999749 0.999582 1.000000 0.999324 NaN NaN **2020** NaN NaN NaN NaN NaN NaN 0.996919 0.996590 0.997643 0.997455 ... 0.998708 0.999163 0.999344 0.999069 0.999164 0.999263 0.999324 1.000000 NaN NaN 2021 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 2022 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN 23 rows × 23 columns

Correlation Analysis

from pandas.plotting import lag_plot

assign columns to variables

mortality_2016 = df['2016'] mortality_2017 = df['2017'] mortality_2018 = df['2018' mortality_2019 = df['2019']

mortality_2020 = df['2020'] mortality_2021 = df['2021'] mortality_2022 = df['2022']

import matplotlib.pyplot as plt

selected years are 2016 - 2022 for relevancy mortalities = [df['2016'], df['2017'], df['2018'], df['2019'], df['2020'], df['2021'], df['2022']]

years = ['2016', '2017', '2018', '2019', '2020', '2021', '2022']

fig, axes = plt.subplots(nrows=1, ncols=len(mortalities), figsize=(15, 5))

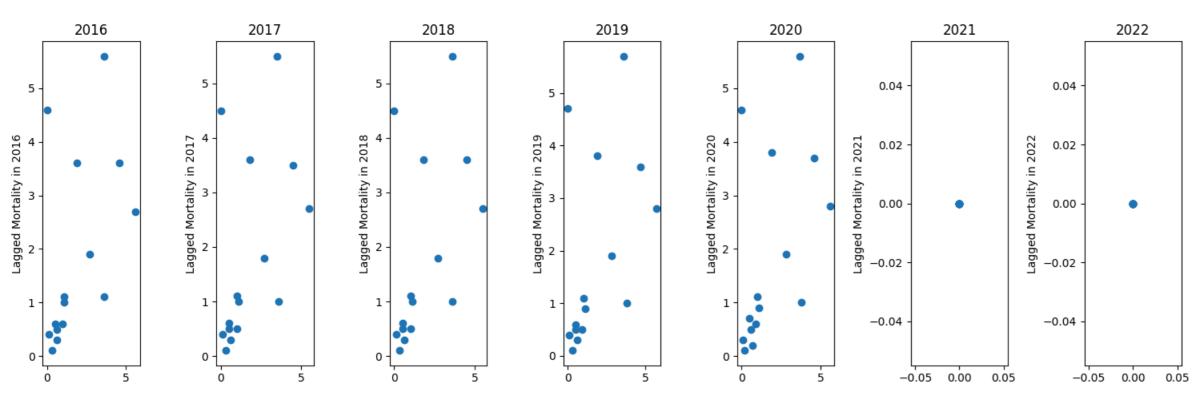
plot lag plots for i, (mortality, year) in enumerate(zip(mortalities, years)):

lag_plot(mortality, ax=axes[i]) axes[i].set_title(f'{year}')

axes[i].set_xlabel(f'Mortality in {year}') axes[i].set_ylabel(f'Lagged Mortality in {year}')

plt.tight_layout()

plt.show()



Results and Findings

The average mortality rate per year displays a constant increase from 2006-2015 and fluctuates at 2017 then continues it increase throughout the years. The same can be said in their standard deviations. The minimum value is 0 because for other years, data was not available. On the other hand, the maximum value for the mortality rate is highest in years 2015 and 2019. When corresponding these values, they have no correlation at all. This depicts the variety of mortality rate in the Philippines throughout the years.