UTS Pembelajaran Mesin

April 17, 2022

1 UTS Pembelajaran Mesin

Nurmalik Fajar 1197050101 C

2 Mempelajari Data Pasien Penyakit Jantung

Mini Riset ini mengenai klasifikasi pasien yang memiliki penyakit jantung dengan beberapa faktor menggunakan algoritma SVM

3 Business Understanding

3.1 Objektif Bisnis

3.1.1 Latar Belakang

Penyakit jantung adalah kondisi ketika jantung mengalami gangguan. Bentuk gangguan itu sendiri bermacam-macam, bisa berupa gangguan pada pembuluh darah jantung, katup jantung, atau otot jantung. Penyakit jantung juga dapat disebabkan oleh infeksi atau kelainan lahir. Penyakit Jantung masih menjadi penyebab kematian tertinggi di USA hingga saat ini. Oleh karena itu memprediksi apakah pasien akan mengalami penyakit jantung di masa depan sangatlah dibutuhkan untuk pasien dan dokter. Pada Dataset ini dilakukan percobaan untuk memprediksi apakah seorang pasien akan memiliki penyakit jantung dari berbagai faktor mulai dari BMI hingga status Kanker kulit pasien.

3.1.2 Identifikasi Masalah

Dari latar belakang di atas maka identifikasi masalah yang dapat diambil ialah: -Apakah ada faktor yang dapat memprediksi penyakit jantung?

3.1.3 Metode/Pendekatan Penyelesaian Masalah

Pendekatan Penyelesaian Masalah pada Mini Riset ini ialah sebagai berikut. 1. Memahami masalah 2. Membuat rencana untuk menyelesaikan masalah 3. Melaksanakan rencana pada tahap 2 4. Memeriksa ulang hasil yang didapatkan

dengan Metode penyelesaian masalah sebagai berikut. 1. Data Understanding 2. Data Preparation 3. Modeling 4. Evaluation

3.2 Tujuan Teknis dan Kriteria Kesuksesan

Mini Riset ini bertujuan untuk mengetahui apakah ada faktor yang dapat dijadikan prediksi apakah pasien akan menderita penyakit jantung. Kriteria kesuksesan Mini Riset ini adalah ketika Dataset ini dapat memberikan kesimpulan apakah faktor-faktor dalam dataset dapat melakukan prediksi ya atau tidak penyakit jantung pada pasien.

4 Data Understanding

Membahas Kebutuhan Data; Pengambilan Data; Integrasi Data; Telaah Data; Analisis Karakteristik Data; Validasi Data

Dataset ini berasal dari data CDC (Center for Disease Control). Dataset ini memiliki 17 dimensi dan 320000 data dari rekam medis. Dimensi yang ada yaitu sebagai berikut.

ini rincian atribut/fitur/independent variable/kriteria:

```
BMI - merepresentasikan besar angka BMI (float)
Smoking - merepresentasikan apakah pasien perokok (ya/tidak)
AlcoholDrinking - merepresentasikan apakah pasien mengkonsumsi alkohol (ya/tidak)
Stroke - merepresentasikan apakah pasien menderita stroke (ya/tidak)
PhysicalHealth - merepresentasikan nilai kesehatan jasmani (float)
MentalHealth - merepresentasikan nilai kesehatan mental (float)
DiffWalking - merepresentasikan apakah pasien mengalami kesulitan berjalan (ya/tidak)
Sex - merepresentasikan jenis kelamin pasien (perempuan/laki-laki)
AgeCategory - merepresentasikan kategori umur pasien (per 10 tahun, 80 ke atas)
Race - merepresentasikan ras pasien (white, black, latin, etc)
Diabetic - merepresentasikan apakah pasien menderita diabetes (ya/tidak)
Physical Activity - merepresentasikan apakah pasien melakukan aktifitas fisik (ya/tidak)
GenHealth - merepresentasikan kesehatan pasien secara umum (very bad - very good)
SleepTime - merepresentasikan berapa lama pasien tidur setiap harinya (float)
Asthma - merepresentasikan apakah pasien menderita asthma (ya/tidak)
KidneyDisease - merepresentasikan apakah pasien menderita penyakit ginjal (ya/tidak)
SkinCancer - merepresentasikan apakah pasien menderita kanker kulit (ya/tidak)
kolom yang dijadikan prediksi adalah kolom yang bertipe data float yaitu kolom 1,5,6, dan 14.
ini variabel target/dependet variable/class/label
```

5 Data Preparation

Melakukan Load data, pemilahan data, hingga integrasi data. Pada mini riset ini data yang diambil berasal dari kolom data bertipe data float. Jumlah baris pada Dataset ini sebanyak 320000, pada riset ini hanya diambil 100000 data pertama saja.

HeartDisease - merepresentasikan apakah pasien menderita penyakit jantung (ya/tidak)

```
[1]: import numpy as np
import pandas as pd
import tensorflow as tf
```

[1]:		HeartDisease	RMT	Smoking	Alcoho	lDrinki	no St	troka Pl	hysicalHea	1+h \	
LTJ.	^			·			•		•		
	0	No	16.60	Yes			No	No		3.0	
	1	No	20.34	No			No	Yes		0.0	
	2	No	26.58	Yes			No	No	2	0.0	
	3	No	24.21	No			No	No		0.0	
	4	No	23.71	No			No	No	2	8.0	
		MentalHealth	DiffWa	alking	Sex	AgeCat	egory	y Race	Diabetic	\	
	0	30.0		No	Female		55-59	9 White	Yes		
	1	0.0		No	Female	80 or	oldei	r White	No		
	2	30.0		No	Male		65-69	9 White	Yes		
	3	0.0		No	Female		75-79	9 White	No		
	4	0.0		Yes	Female		40-44	4 White	No		
		PhysicalActiv	ity Ge	enHealth	Sleep	Time As	thma	KidneyD	isease Ski	nCancei	r
	0	7	Yes Ve	ery good		5.0	Yes	•	No	Yes	3
	1	7	Yes Ve	ery good		7.0	No		No	No)
	2	7	Yes	Fair		8.0	Yes		No	No)
	3		No	Good		6.0	No		No	Yes	3
	4	7	Yes V	ery good		8.0	No		No	No)

[2]: df.info()

pastikan tidak ada yg null

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 100000 entries, 0 to 99999
Data columns (total 18 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	HeartDisease	100000 non-null	object
1	BMI	100000 non-null	float64
2	Smoking	100000 non-null	object
3	AlcoholDrinking	100000 non-null	object
4	Stroke	100000 non-null	object
5	PhysicalHealth	100000 non-null	float64
6	MentalHealth	100000 non-null	float64
7	DiffWalking	100000 non-null	object

```
8
         Sex
                            100000 non-null
                                              object
         AgeCategory
                            100000 non-null
                                              object
     10
         Race
                            100000 non-null
                                              object
     11
         Diabetic
                            100000 non-null
                                              object
         PhysicalActivity
                            100000 non-null
                                              object
         GenHealth
                            100000 non-null object
     14
         SleepTime
                            100000 non-null float64
         Asthma
                            100000 non-null object
     15
     16 KidneyDisease
                            100000 non-null object
         SkinCancer
                            100000 non-null object
    dtypes: float64(4), object(14)
    memory usage: 13.7+ MB
[3]: # set independent variable yaitu BMI, PhysicalHealth, MentalHealth, danu
     \hookrightarrow SleepTime
     X = df.iloc[:, [1,5,6,14]]
     #memilih type data float saja
     # set dependent variable/clas/target/label
     y = df['HeartDisease']
[4]: X
[4]:
              BMI
                   PhysicalHealth MentalHealth
                                                  SleepTime
            16.60
                               3.0
                                             30.0
                                                         5.0
     0
            20.34
                               0.0
                                              0.0
                                                         7.0
     1
     2
                              20.0
                                             30.0
                                                         8.0
            26.58
     3
            24.21
                               0.0
                                              0.0
                                                         6.0
                                              0.0
     4
            23.71
                              28.0
                                                         8.0
            ...
     99995
            31.09
                              30.0
                                             15.0
                                                         6.0
     99996
            29.53
                               0.0
                                              0.0
                                                         7.0
     99997
            38.65
                               0.0
                                              0.0
                                                         7.0
     99998
            50.84
                              30.0
                                              0.0
                                                         4.0
                                             25.0
                                                         6.0
     99999
            24.02
                              25.0
     [100000 rows x 4 columns]
[5]:
    У
[5]: 0
               Nο
     1
               Nο
     2
               No
     3
               No
     4
               No
     99995
               No
```

```
99996
               No
     99997
               No
     99998
               No
     99999
              Yes
    Name: HeartDisease, Length: 100000, dtype: object
[6]: # terdapat fitur yang qak sama skalanya seperti BMI dan SleepTime jadi perlu
     → dibuat sama skalanya dengan StandardScaler()
     from sklearn.preprocessing import StandardScaler
     # standarisasi nilai-nilai dari dataset
     scaler = StandardScaler()
     scaler.fit(X)
     X = scaler.transform(X)
[7]: X
[7]: array([[-1.82236734, -0.05648764, 3.2814416, -1.42311743],
            [-1.23583865, -0.43012437, -0.49122076, -0.06756739],
            [-0.25724533, 2.06078711, 3.2814416, 0.61020763],
             \hbox{\tt [ 1.6356427 , -0.43012437, -0.49122076, -0.06756739],} \\
            [3.54734984, 3.30624284, -0.49122076, -2.10089245],
            [-0.65871952, 2.68351498, 2.65266454, -0.74534241]])
```

6 Modeling

Dilakukan fitting model, memisahkan data untuk training 80% dan testing 20%. Dilakukan juga fitting algoritma svm dengan rbf kernel.

```
[8]: import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')

# training 80% testing 20%

from sklearn.model_selection import train_test_split

# memisahkan data untuk training dan testing
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(
    X, y, test_size=0.2, random_state=100)
```

```
[9]: # fiting algoritma SVM dengan rbf kernal
from sklearn.svm import SVC
```

```
# membuat objek SVC dan memanggil fungsi fit untuk melatih model
clf = SVC(kernel='rbf')
clf.fit(X_train, y_train)

#Predict the response for test dataset
y_pred = clf.predict(X_test)
```

7 Evaluasi

Membahas mengenai hasil pengujian terhadap model.

```
[10]: # Menampilkan skor akurasi prediksi clf.score(X_test, y_test)
```

[10]: 0.91325

```
[11]: from sklearn.metrics import classification_report print(classification_report(y_test, y_pred))
```

	precision	recall	f1-score	support
No	0.91	1.00	0.95	18266
Yes	0.00	0.00	0.00	1734
accuracy			0.91	20000
macro avg	0.46	0.50	0.48	20000
weighted avg	0.83	0.91	0.87	20000

```
[12]: # coba classify single row
single = df.head(4)
single
```

```
[12]:
       HeartDisease
                        BMI Smoking AlcoholDrinking Stroke PhysicalHealth \
                                Yes
                  No
                     16.60
                                                  No
                                                         No
                                                                        3.0
      1
                  No 20.34
                                 No
                                                  No
                                                        Yes
                                                                        0.0
                      26.58
      2
                  No
                                Yes
                                                  No
                                                         Nο
                                                                       20.0
                  No 24.21
                                 No
                                                 No
                                                                        0.0
         MentalHealth DiffWalking
                                      Sex AgeCategory
                                                          Race Diabetic \
                 30.0
                                                  55-59
                                                                    Yes
      0
                               No
                                  Female
                                                         White
                  0.0
                               No Female
                                           80 or older
      1
                                                         White
                                                                     No
      2
                 30.0
                                     Male
                                                  65-69
                                                         White
                               No
                                                                    Yes
      3
                  0.0
                               No Female
                                                  75-79 White
                                                                     No
```

PhysicalActivity GenHealth SleepTime Asthma KidneyDisease SkinCancer

```
0
                     Yes
                           Very good
                                             5.0
                                                    Yes
                                                                    No
                                                                              Yes
      1
                           Very good
                                             7.0
                      Yes
                                                     No
                                                                               No
                                                                    No
      2
                      Yes
                                Fair
                                             8.0
                                                    Yes
                                                                    No
                                                                               No
      3
                                Good
                                             6.0
                       No
                                                     No
                                                                    No
                                                                              Yes
[13]: S = single.iloc[:,[1,5,6,14]]
[13]:
           BMI
                PhysicalHealth
                                 MentalHealth SleepTime
         16.60
                            3.0
                                         30.0
                                                      5.0
         20.34
                                                      7.0
      1
                            0.0
                                          0.0
      2 26.58
                           20.0
                                         30.0
                                                      8.0
      3 24.21
                                          0.0
                                                      6.0
                            0.0
[14]: # standarisasi nilai-nilai dari dataset
      scaler = StandardScaler()
      scaler.fit(S)
      S = scaler.transform(S)
      S
[14]: array([[-1.40331529, -0.3306122, 1.
                                                     , -1.34164079],
             [-0.41908666, -0.69128005, -1.
                                                        0.4472136],
             [ 1.22304881, 1.71317231, 1.
                                                        1.34164079],
             [ 0.59935313, -0.69128005, -1.
                                                     , -0.4472136 ]])
[15]: y_pred = clf.predict(S)
      y_pred
```

[15]: array(['No', 'No', 'No'], dtype=object)

Dari pemodelan dan evaluasi data di atas dapat disimpulkan bahwa keempat faktor yaitu BMI, MentalHealth, PhysicalHealth, dan SleepTime hanya dapat memprediksi apakah seseorang tidak menderita penyakit jantung (HeartDisease). Pada penelitian selanjutnya diharapkan untuk melakukan modeling dan evaluasi pada faktor-faktor lain yang ada dalam dataset ini agar bisa lebih memahami apakah faktor-faktor yang ada dalam dataset ini bisa memprediksi penyakit jantung atau tidak.