

Analisis Pengaruh Status Merokok terhadap Biaya **Asuransi Kesehatan**

Final Project Talent HUB

Syifa nur'afni hidayat





Dataset: Insurance

Dataset ini berisi informasi tentang asuransi kesehatan, termasuk usia, jenis kelamin, fitur, kita dapat memahami sejauh mana status merokok mempengaruhi biaya asuransi indeks massa tubuh (BMI), jumlah anak, status merokok, wilayah tempat tinggal, dan biaya asuransi. Dengan menggunakan model machine learning, kita dapat menganalisis pengaruh status merokok terhadap biaya asuransi. Dengan mempelajari koefisien atau bobot dari setiap kesehatan.

Target dan Predictor

6

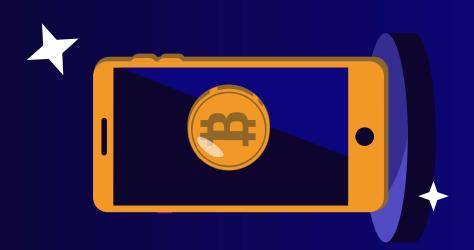
TARGET

Variabel yang ingin diprediksi adalah **charges** atau biaya asuransi keshatan individu

02

PREDICTOR

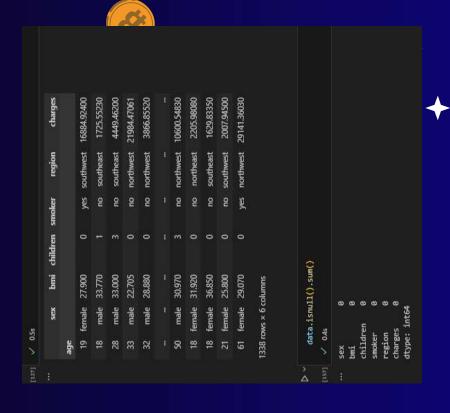
Variabel yang tersedia adalah BMI, sex, Age, Children, Smoker dan Region. Hanya saja variabel yang digunakan untuk predictor **hanya smoker** untuk memfokuskan lingkup permasalahan



Preparasi Data

```
southwest 16884.92400
                                                                                                                                                                                                                                                                                                 1725.55230
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                 4449,46200
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                               no northwest 3866.85520
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                 northwest 21984.47061
                                                                                                 data['smoker']=le.fit_transform(data['smoker'])
                                                                                                                                                                 data['region']=le.fit_transform(data['region'])
                               data['sex'] = le.fit_transform(data['sex'])
                                                                                                                                                                                                                                                                                                 southeast
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                  southeast
                                                                                                                                                                                                                                               children smoker
               le = LabelEncoder()
import numpy as np
                                                                                 le=LabelEncoder()
                                                                                                                                               1e=LabelEncoder()
                                                                                                                                                                                                                                               bmi
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                22.705
                                                                                                                                                                                                                                                                                                33.770
                                                                                                                                                                                                                                                                                 27.900
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                 33.000
                                               print(data)
                                                                                                                 print(data)
                                                                                                                                                                                  print(data)
                                                                                                                                                                                                                                                 sex
                                                                                                                                                                                                                      V 0.0s
                                                                                                                                                                                                                                                                                19
18
28
33
33
```

Sebelumnya saya sudah melakukan NA Removal, lalu merubah data string menjadi float dengan label encoder



MODEL

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
                                                model = LinearRegression()
                                                                                         × 0.0s
                                                                                                                                                                                                                                                                                                              from sklearn.svm import SVR
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                         model = SVR()
                             from sklearn.neighbors import KNeighborsRegressor
                                                           model=KNeighborsRegressor()
#build model
                                                                                                   / 0.0s
```

Model yang digunakan ada 3 yaitu, KNeighborsRegressor, LinearRegressor dan SVR

2000 V

EVALUASI HASIL

MAPE: 0.546455622894961

RMSE: 8277.886999862576

R-squared: 0.5518285948789599

KNeigborsRegressor

MAPE: 0.9056454423532044 RMSF: 12919, 522734107175

RMSE: 12919.522734107175 R-squared: -0.09168689607001346

SVR



RMSE: 12919.522734107175 R-squared: -0.09168689607001346

LinearRegressor





EVALUASI HASIL

prediksi model. Oleh karena itu, model KNeighborsRegressor lebih baik dalam melakukan prediksi biaya Dari hasil yang telah tertera ada 4 model evaluasi yaitu RMSE, R2 dan MAPE. Tapi disini kita hanya fokus KNeighborsRegressor memiliki nilai RMSE yang lebih rendah (8277.89) dibandingkan dengan mod (12919.52) dan LinearRegression (12919.52). Semakin rendah nilai RMSE, semakin kecil kesalahan membandingkan hasil RSME. Dimana Dari hasil evaluasi, dapat dilihat bahwa model asuransi kesehatan.





THANK YOU KAKK +



