Nama: Muhammad Dandy Prasetya

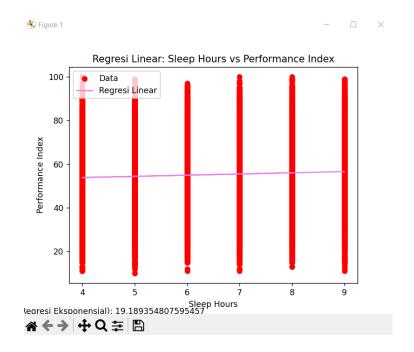
NIM : 2112012214015

Kelas: Metode Numerik - Kelas B

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.linear model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean squared error
from scipy.optimize import curve_fit
# Impor data dari file CSV
file path = 'Student Performance.csv' # ganti dengan path file CSV Anda
data = pd.read csv(file path)
# Ekstrak kolom yang dibutuhkan
TB = data['Sleep Hours']
NT = data['Performance Index']
# Reshape data
TB reshaped = TB.values.reshape(-1, 1)
NT reshaped = NT. values.reshape(-1, 1)
# 2. Implementasi Model
# Metode 1: Regresi Linear
linear model = LinearRegression()
linear model.fit(TB reshaped, NT reshaped)
NT pred linear = linear model.predict(TB reshaped)
rmse_linear = np.sqrt(mean_squared_error(NT, NT_pred_linear))
# Plot hasil regresi linear
plt.scatter(TB, NT, color='red', label='Data')
plt.plot(TB, NT pred linear, color='violet', label='Regresi Linear')
plt.xlabel('Sleep Hours')
plt.ylabel('Performance Index')
plt.title('Regresi Linear: Sleep Hours vs Performance Index')
plt.legend()
plt.figtext(0.2, 0, f' RMSE (Regresi Eksponensial): {rmse_linear}',
fontsize=10, ha='center')
plt.show()
# Hitung RMSE untuk Regresi Linear
print(f'RMSE (Regresi Linear): {rmse linear}')
# Metode 3: Regresi Eksponensial
# Fungsi eksponensial
def exp func(x, a, b):
   return a * np.exp(b * x)
# Cari parameter yang cocok untuk model eksponensial
params, covariance = curve fit(exp func, TB, NT)
a, b = params
NT pred exp = exp func(TB, a, b)
rmse exp = np.sqrt(mean squared error(NT, NT pred exp))
```

```
# Plot hasil regresi eksponensial
plt.scatter(TB, NT, color='red', label='Data')
plt.plot(TB, NT pred exp, color='yellow', label='Regresi Eksponensial')
plt.xlabel('Sleep Hours')
plt.ylabel('Performance Index')
plt.title('Regresi Eksponensial: Sleep Hours vs Performance Index')
plt.legend()
plt.figtext(0., 0, f' RMSE (Regresi Eksponensial): {rmse exp}',
fontsize=10, ha='center')
plt.show()
# Hitung RMSE untuk Regresi Eksponensial
print(f'RMSE (Regresi Eksponensial): {rmse exp}')
# Hasil Pengujian
hasil_pengujian = f"""
- RMSE untuk Regresi Linear: {rmse linear}
- RMSE untuk Regresi Eksponensial: {rmse_exp}
# Analisis Hasil
analisis_hasil = f"""
Dari hasil yang diperoleh, dapat dilihat bahwa {'regresi linear' if
rmse linear < rmse exp else 'regresi eksponensial'} memiliki RMSE yang
lebih kecil. Hal ini menunjukkan bahwa model {'linear' if rmse linear <</pre>
rmse exp else 'eksponensial'} lebih baik dalam memprediksi nilai ujian
berdasarkan waktu tidur siswa.
# Cetak dokumentasi dan analisis
print(hasil pengujian)
print(analisis hasil)
```

1. Metode Linear dan Eksponensial



RMSE untuk Regresi Linear: 19.189354807595457



RMSE untuk Regresi Eksponensial: 19.189315968534515

Ringkasan Tujuan dari tugas ini adalah untuk menemukan korelasi antara durasi waktu belajar dan nilai ujian siswa menggunakan dua pendekatan yaitu Metode Regresi Linear dan Metode Regresi Eksponensial. Data diperoleh dari dataset Student_Performance.csv. Dari kedua pendekatan tersebut, diperoleh hasil dengan perbedaan yang tidak terlalu signifikan,

yaitu: RMSE untuk Regresi Linear: 19.189354807595457

RMSE untuk Regresi Eksponensial: 19.189315968534515

Konsep Regresi Linear

- Mengasumsikan hubungan linear antara variabel.
- Sederhana dan mudah diinterpretasikan.
- Cocok untuk data di mana perubahan bersifat aditif.

Regresi Eksponensial

- Mengasumsikan hubungan eksponensial antara variabel.
- Lebih kompleks dan digunakan untuk data dengan pertumbuhan atau penurunan eksponensial.
- Cocok untuk data di mana perubahan bersifat multiplikatif.