Nama: Aszka Sazkia J.S

NIM : 1227030006

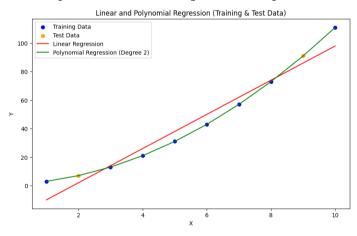
## PRAKTIKUM FISIKA KOMPUTASI MACHINE LEARNING

## **Kode Program Machine Learning**

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.linear model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
from sklearn.metrics import mean squared error
from sklearn.model selection import train test split
# Creating the dataset (only positive values for X)
np.random.seed(0)
X = [[1], [2], [3], [4], [5], [6], [7], [8], [9], [10]]
Y = [3, 7, 13, 21, 31, 43, 57, 73, 91, 111]
# Splitting the dataset into training and test sets
X train, X test, Y train, Y test = train_test_split(X, Y,
test size=0.2, random state=42)
# Creating a linear regression model
linear model = LinearRegression()
linear model.fit(X train, Y train)
# Creating a polynomial regression model of degree 2
poly features 2 = PolynomialFeatures(degree=2)
X train poly 2 = poly features 2.fit transform(X train)
poly model 2 = LinearRegression()
poly model 2.fit(X train poly 2, Y train)
# Making predictions for the entire dataset
X sorted = np.sort(X, axis=0) # Sorting X for smooth plotting
Y pred linear all = linear model.predict(X sorted)
Y pred poly 2 all =
poly model 2.predict(poly features 2.transform(X sorted))
# Evaluating the models
mse linear = mean squared error(Y test,
linear model.predict(X test))
mse poly 2 = mean squared error(Y test,
poly model 2.predict(poly features 2.transform(X test)))
```

```
print(f"Mean Squared Error (Linear): {mse linear:.2f}")
print(f"Mean Squared Error (Polynomial Degree 2):
{mse poly 2:.2f}")
# Plotting regression results for the entire dataset
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.scatter(X train, Y train, color='blue', label='Training
Data') # Training data
plt.scatter(X test, Y test, color='orange', label='Test
Data') # Test data
plt.plot(X sorted, Y pred linear all, color='red', label='Linear
Regression') # Linear regression line
plt.plot(X sorted, Y pred poly 2 all, color='green',
label='Polynomial Regression (Degree 2)') # Polynomial
regression line
plt.xlabel('X')
plt.ylabel('Y')
plt.title('Linear and Polynomial Regression (Training & Test
Data)')
plt.legend()
plt.show()
```

```
Mean Squared Error (Linear): 25.00
Mean Squared Error (Polynomial Degree 2): 0.00
```



## Algoritma Pemrograman

- 1. Import Library yang akan digunakan.
  - Menggunakan `numpy` untuk pengolahan angka, penjumlahan dsb.
  - Menggunakan `matplotlib.pyplot` untuk membuat grafik.
  - Memanggil`sklearn.linear\_model` untuk melakukan regresi linear.
  - Memanggil `sklearn.preprocessing` untuk regresi polinomial.
  - Memanfaatkan `sklearn.model\_selection` untuk membagi data menjadi set pelatihan dan pengujian.

- 2. Dataset dibuat dengan nilai positif untuk variabel 'X' dan 'Y
- 3. Dataset dibagi menjadi bagian pelatihan (`X\_train`, `Y\_train`) dan bagian pengujian (`X\_test`, `Y\_test`) menggunakan `train\_test\_split`.
- 4. Membuat regresi polinomial derajat 2 menggunakan `PolynomialFeatures`, kemudian model regresi dilatih.
- 5. Model melakukan prediksi untuk seluruh dataset agar dapat divisualisasikan. Kemudia Mean Squared Error (MSE) dihitung untuk kedua model untuk menilai kinerja mereka.

## Penjelasan Grafik

Berdasarkan grafik, terlihat bahwa sumbu x merepresentasikan data X, sedangkan sumbu y merepresentasikan data Y. Data ini dibagi menjadi dua kelompok, yaitu 80% sebagai data pelatihan dan 20% sebagai data pengujian, sesuai dengan ketentuan soal. Jumlah data pada X dan Y sama. Grafik tersebut memvisualisasikan pasangan data mulai dari x1y1 hingga x10y10. Dua jenis kurva ditampilkan, yaitu regresi linear yang digambarkan dengan garis merah dan regresi polinomial derajat 2. Berdasarkan analisis dataset, kurva polinomial derajat 2 lebih mencerminkan pola yang sesuai dengan nilai data.