

PRAKTIKUM 07

1. Menghubungkan google collab dengan google drive

```
1 from google.colab import drive
2 drive.mount('/content/drive')

... Drive already mounted at /content/drive; to attempt
```

2. Import library yang dibutuhkan

```
1 import pandas as pd
2
3 # membaca file csv menggunakan pandas
4 df = pd.read_csv('/content/drive/MyDrive/praktikum_ml/praktikum_ml.csv')
5
6 # cetak header data (5 baris data) dari file
7 df.head()
```

	Index	Latitude	Longitude	No	N	P	K	Ca	Mg	Fe	Mn	...	b1	Sig
417	2.64	0.15	0.415	0.51	0.31	119.96	463.23	...	0.0433	0.0433	0.0433	...	0.0433	0.0433
389	2.75	0.17	0.568	0.76	0.58	102.63	493.81	...	0.0465	0.0465	0.0465	...	0.0465	0.0465
112	1.77	0.12	0.339	0.49	0.6	107.37	460.93	...	0.0417	0.0417	0.0417	...	0.0417	0.0417
219	2.30	0.15	0.460	0.74	0.67	96.02	338.17	...	0.0367	0.0367	0.0367	...	0.0367	0.0367
369	2.05	0.14	0.308	0.64	0.72	87.01	384.33	...	0.0361	0.0361	0.0361	...	0.0361	0.0361

3. Melihat ringkasan struktur DataFrame secara cepat.

```
1 df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 594 entries, 0 to 593
Data columns (total 34 columns):
 #   Column      Non-Null Count  Dtype
---  ---
 0   No          594 non-null   int64
 1   Longitude   594 non-null   float64
 2   Latitude    594 non-null   float64
 3   N           594 non-null   float64
 4   P           594 non-null   float64
 5   K           593 non-null   float64
 6   Ca          594 non-null   float64
 7   Mg          594 non-null   float64
 8   Fe          594 non-null   float64
 9   Mn          594 non-null   float64
10   ...         ...           ...
11   b1          594 non-null   float64
12   Sig         594 non-null   float64
```

4. Menampilkan statistik deskriptif dari kolom-kolom numerik dalam DataFrame.

1 df.describe()

	No	Longitude	Latitude	N	P
count	594.000000	594.000000	594.000000	594.000000	594.000000
mean	297.500000	106.878644	-1.024933	2.259091	0.141380
std	171.617307	4.949840	0.965349	0.395499	0.019782
min	1.000000	102.760857	-2.333750	1.140000	0.090000
25%	149.250000	102.927811	-2.233338	1.982500	0.130000
50%	297.500000	103.581969	-0.602276	2.280000	0.140000
75%	445.750000	113.403797	-0.257349	2.570000	0.150000
max	594.000000	113.434700	0.069251	3.230000	0.220000

8 rows x 33 columns

5. Menghilangkan missing value dan menentukan atribut dan target

```

1 from sklearn.model_selection import train_test_split
2 df['Mg'] = pd.to_numeric(df['Mg'], errors='coerce')
3 df['Mg'].fillna(df['Mg'].mean(), inplace=True)
4 df['K'].fillna(df['K'].mean(), inplace=True)
5
6 x = df[['P', 'K', 'Ca', 'Mg', 'Fe', 'Mn',
7         'Cu', 'Zn', 'B', 'b12', 'b11', 'b9', 'b8a', 'b8', 'b7', 'b6', 'b5',
8         'b4', 'b3', 'b2', 'b1', 'Sigma_VV', 'Sigma_VH', 'plia', 'lia', 'iafe',
9         'gamma0_vv', 'gamma0_vh', 'beta0_vv', 'beta0_vh']]
10 y = df["N"]
11
12 x_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, test_size=0.2, random_state=7)

```

- `from sklearn.model_selection import train_test_split` => membagi data menjadi data latih dan data uji.
- `df['Mg'] = pd.to_numeric(df['Mg'], errors='coerce')` => Mengubah kolom 'Mg' menjadi tipe numerik
 - `df['Mg'].fillna(df['Mg'].mean(), inplace=True)`
 - `df['K'].fillna(df['K'].mean(), inplace=True)`
- Mengisi nilai NaN dengan nilai rata-rata kolom, tujuannya supaya tidak ada missing value yang mengganggu proses training model.
- `X = df[[]]` => Menentukan atribut
- `Y = df[[]]` => Menentukan target prediksi
- `x_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, test_size=0.2, random_state=7)`
 - 80% data jadi data latih (train) → untuk membangun model.
 - 20% data jadi data uji (test) → untuk mengevaluasi performa model.
 - `random_state=7` menjaga agar pembagian data selalu konsisten setiap kali dijalankan.

6. Membuat model linear regression

```

1 from sklearn.linear_model import LinearRegression
2
3 model = LinearRegression()
4 model.fit(x_train, y_train)

```

▼ LinearRegression ⓘ ?

LinearRegression()

- `model = LinearRegression()` => Membuat objek model regresi linear
- `model.fit(x_train, y_train)` => Mencari hubungan matematis antara fitur (x) dan target (y).

7. Menghitung R2, MAE, RMSE

```

1 import numpy as np
2 from sklearn.linear_model import LinearRegression
3 from sklearn.metrics import r2_score, mean_absolute_error, mean_squared_error
4
5
6 y_pred = model.predict(X_test)
7 r2 = r2_score(y_test, y_pred)
8
9 print("R2 :", r2)
10 print("MAE :", mean_absolute_error(y_test, y_pred))
11
12 mse = mean_squared_error(y_test, y_pred) # default squared=True
13 rmse = np.sqrt(mse)
14 print("RMSE :", rmse)

```

```

R2 : 0.754502518410239
MAE : 0.16239646777012268
RMSE : 0.2027206397565257

```

- `import numpy as np` => Mengimpor library NumPy dengan alias np. NumPy digunakan untuk operasi matematika seperti akar kuadrat nanti.
- `from sklearn.metrics import r2_score, mean_absolute_error, mean_squared_error`
Mengimpor fungsi evaluasi:
 - `r2_score` untuk mengukur seberapa baik model menjelaskan variasi data.
 - `mean_absolute_error` untuk menghitung kesalahan rata-rata absolut.
 - `mean_squared_error` untuk menghitung kesalahan rata-rata kuadrat.
- `y_pred = model.predict(X_test)` => Melakukan prediksi menggunakan data uji. Hasilnya disimpan dalam `y_pred`.
- `r2 = r2_score(y_test, y_pred)`
Menghitung R^2 (R-squared). Nilai R^2 menunjukkan seberapa besar model mampu menjelaskan variasi nilai target.

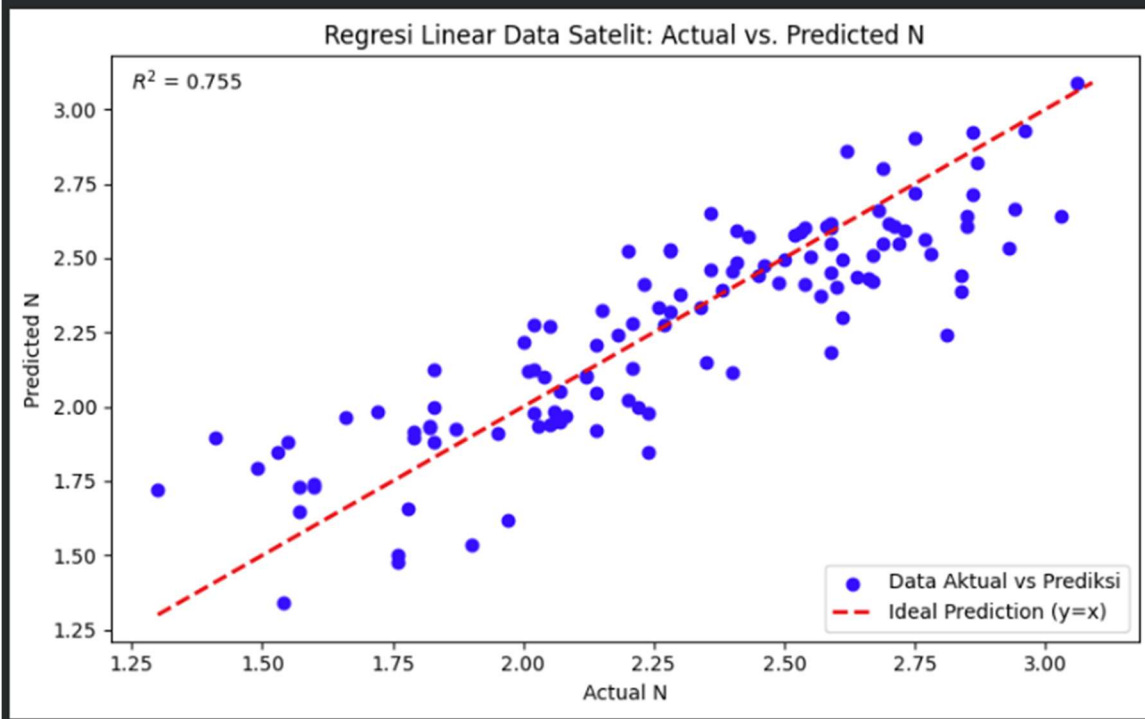
- Nilai mendekati 1 berarti model bagus.
- Nilai 0 berarti model tidak menjelaskan data.

8. Visualisasi scatterplot

```

1 import matplotlib.pyplot as plt
2
3 # Plot data scatter - Plotting actual vs predicted values
4 plt.figure(figsize=(8, 5))
5 plt.scatter(y_test, y_pred, color="blue", label="Data Aktual vs Prediksi")
6
7 # Ideal prediction line (y = x)
8 min_val = min(y_test.min(), y_pred.min())
9 max_val = max(y_test.max(), y_pred.max())
10 plt.plot([min_val, max_val], [min_val, max_val], color="red", linestyle='--', linewidth=2, label="Ideal Prediction (y=x)")
11
12 plt.xlabel("Actual N")
13 plt.ylabel("Predicted N")
14 plt.title("Regresi Linear Data Satelit: Actual vs. Predicted N")
15
16 # Display R^2 score
17 plt.text(
18     0.02, 0.98,
19     f"$R^2$ = {r2:.3f}",
20     transform=plt.gca().transAxes,
21     va="top"
22 )
23
24 plt.legend()
25 plt.tight_layout()
26 plt.show()

```



Model regresi linear yang dibuat dapat memperkirakan kandungan Nitrogen (N) dengan akurasi yang cukup baik, ditunjukkan oleh R^2 sebesar 0.755 dan pola sebaran data yang mengikuti garis prediksi ideal. Meski masih terdapat error, model sudah layak digunakan sebagai pendekatan awal untuk analisis estimasi unsur Nitrogen menggunakan data satelit.

9. Visualisasi Seaborn

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 import seaborn as sns
3
4 plt.figure(figsize=(8, 5))
5 errors = y_test - y_pred
6 sns.histplot(errors, bins=20, kde=True, color="#00BFFF", alpha=0.7)
7 plt.axvline(0, color='red', linestyle='--', linewidth=2)
8 plt.title("Distribusi Error (y_test - y_pred)")
9 plt.xlabel("Error (Selisih Prediksi dan Aktual)")
10 plt.ylabel("Frekuensi")
11 plt.tight_layout()
12 plt.show()
13
```

