# Tugas 2: Machine Learning – Decision Tree dan Random Forest

### Muhammad Zaidan Ramdhan - 0110222040

Teknik Informatika, STT Terpadu Nurul Fikri, Depok

\*E-mail: muha22040ti@student.nurulfikri.ac.id

Laporan ini bertujuan melakukan penerapan algoritma *Decision Tree* untuk melakukan klasifikasi pada dataset Iris. Dataset ini terdiri dari empat fitur numerik yaitu *Sepal Length (Cm), Sepal Width (Cm), Petal Length (Cm)*, dan *Petal Width (Cm)*, serta satu kolom target berupa nama spesies bunga (*Species*). Karena kolom target masih berbentuk teks, maka dilakukan proses *label encoding* agar data target dapat diubah menjadi bentuk numerik sehingga dapat digunakan oleh model *machine learning*. Selanjutnya, dataset dibagi menjadi dua bagian yaitu 80% data training dan 20% data testing menggunakan fungsi train\_test\_split dari *scikit-learn*.

Model *Decision Tree Classifier* kemudian dilatih menggunakan data training untuk mempelajari pola hubungan antara fitur-fitur numerik dengan label spesies bunga. Setelah proses pelatihan selesai, model diuji menggunakan data testing untuk mengevaluasi performanya. Evaluasi dilakukan dengan menghitung nilai akurasi, menampilkan classification report, serta membuat confusion matrix untuk melihat hasil prediksi setiap kelas. Hasil evaluasi menunjukkan bahwa model mampu melakukan klasifikasi dengan baik terhadap data uji yang diberikan.

## 1. Tugas mandiri - membuat model Decision Tree



Gambar 1. 1

Pada *Gambar 1.1* di atas, merupakan sebuah code untuk mounted atau menghubungkan google colab dengan google drive.

# 2. Membuat path untuk dataset

path = "/content/gdrive/MyDrive/machine\_learning/pertemuan04"

Gambar 1. 2

Pada *Gambar 1.2* di atas, kita membuat sebuah path untuk mengatur folder yang akan digunakan, dalam case ini ita menggunakan folder pertemuan04.

# 3. Import seluruh library yang akan digunakan import pandas as pd from sklearn.model\_selection import train\_test\_split from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, plot\_tree from sklearn.preprocessing import LabelEncoder from sklearn.metrics import accuracy\_score, classification\_report, confusion\_matrix import matplotlib.pyplot as plt

Gambar 1.3

Pada Gambar 1.3 di atas, merupakan sebuah code untuk import beberapa library yang akan kita gunakan.

4.	<pre>4. Load dataset  df = pd.read_csv(path + "/praktikum_mandiri/data/Iris.csv")  df.head()</pre>							
		Id	SepalLengthCm	SepalWidthCm	PetalLengthCm	PetalWidthCm	Species	
	0	1	5.1	3.5	1.4	0.2	Iris-setosa	11.
	1	2	4.9	3.0	1.4	0.2	Iris-setosa	
	2	3	4.7	3.2	1.3	0.2	Iris-setosa	
	3	4	4.6	3.1	1.5	0.2	Iris-setosa	
	4	5	5.0	3.6	1.4	0.2	Iris-setosa	
Next steps: Generate code with df New interactive sheet								

Gambar 1. 4

Pada *Gambar 1.4* di atas, merupakan code untuk menampilkan dataset pada sebuah tabel menggunakan dataset calonpembelimobil.csv dan hanya menampilkan 5 data.

 df = pd.read\_csv(path + '/praktikum\_mandiri/data/Iris.csv) merupakan sebuah code untuk membaca file csv yang terdapat pada folder data dengan diikuti file Iris.csv.

```
5. Membuat variabel X dan y

X = df[['SepalLengthCm', 'SepalWidthCm', 'PetalLengthCm', 'PetalWidthCm']]
y = df['Species']
```

Gambar 1.5

Pada *Gambar 1.5* di atas, merupakan sebuah code untuk memisahkan variabel X dan Y.

# 6. Melakukan encode ke bentuk numerik pada variabel y

```
label_encoder = LabelEncoder()
y_encoded = label_encoder.fit_transform(y)
```

Gambar 1. 6

Pada *Gambar 1.6* di atas, merupakan sebuah code untuk melakukan encode column dataset menjadi numerik.

Gambar 1. 7

Pada *Gambar 1.7* di atas, merupakan sebuah code untuk melakukan pembagian data training dan data testing.

Gambar 1. 8

Pada Gambar 1.8 di atas, membuat model DecisionTree.

```
9. Uji model dengan data testing

y_pred = model.predict(X_test)
```

Gambar 1. 9

Pada *Gambar 1.9* di atas, merupakan sebuah code untuk menguji model dengan data testing.

```
10. Evaluasi model
   print("Accuracy:", accuracy_score(y_test, y_pred))
   print("Confusion Matrix:\n", confusion_matrix(y_test, y_pred))
   print("\nClassification Report:\n", classification_report(y_test, y_pred))
   Accuracy: 1.0
   Confusion Matrix:
    [[10 0 0]
[0 9 0]
[0 0 11]]
   Classification Report:
                  precision
                               recall f1-score
                                                   support
              0
                      1.00
                                1.00
                                           1.00
                                                        10
                      1.00
                                1.00
                                           1.00
                      1.00
                                 1.00
                                           1.00
                                                        11
                                                        30
                                           1.00
       accuracy
                      1.00
                                           1.00
                                                        30
                                 1.00
      macro avg
                                                        30
   weighted avg
                      1.00
                                 1.00
                                           1.00
```

Gambar 1. 9

Pada *Gambar 1.9* di atas, merupakan sebuah code untuk evaluasi model dengan data uji atau testing.

```
11. Visualisasi Decision Tree
      plt.figure(figsize=(10,6))
      plot_tree(
           model,
            feature_names=X.columns,
           class_names=label_encoder.classes_,
            filled=True,
            fontsize=10
      plt.title("Visualisasi Decision Tree - Dataset Iris")
      plt.show()
3
                                                  Visualisasi Decision Tree - Dataset Iris
                                     PetalLengthCm \leq= 2.45
                                            gini = 0.667
                                          samples = 120
                                      value = [40, 41, 39]
class = Iris-versicolor
                                                        gini = 0.5
                                 samples =
                                                      samples = 80
                                                  value = [0, 41, 39]
                                                 class = tris-versicolor
                      gini = 0,053
samples = 37
                                                                                    gini = 0.206
samples = 43
value = [0, 5, 38]
                  class = Iris-versicolo
                                                PetalLengthCm <= 4.95
                                                      gini = 0.5
samples = 8
          samples = 36
value = [0, 36,
                                                    value = [0, 4, 4]
                                                 class = Iris-versicolor
                                                                gini = 0.444
                                                                                                          gini = 0.444
samples = 3
                                                                                                                            samples = 32
value = [0, 0, 32]
lass = Iris virginic
                                         value = [0, 2
ass = Iris vers
                                                            value = [0, 2, 4]
class = Iris-virginica <=
                                                                                                        value = [0, 1,
                                                                                                      class = Iris-virgi
                                                                           samples
                                                                                                                   value = [0, 1, 0]
                                                                     value = [0, 2,
class = Iris-versi
                                                                 samples = 2
```

Gambar 1. 10

Pada Gambar 1.10 di atas, merupakan sebuah kode membuat visualisasi dari decision tree.

# Link github praktikum:

https://github.com/MuhZaidanRamdhan/machinelearning/blob/main/pertemuan05/praktikum\_05/notebooks/praktikum\_05.ipynb

# Link github tugas:

https://github.com/MuhZaidanRamdhan/machinelearning/blob/main/pertemuan05/praktikum mandiri/notebooks/latihan 05.ipynb