Nama/NIM: Rafli Limandijaya/1103210243

1. Heart Disease (Boosting)

• Accuracy: 0.78

• Precision: 0.79

Recall: 0.78

• F1-Score: 0.79

ROC AUC: 0.78

Support: 60

• Catatan: Keseimbangan precision dan recall cukup bagus. Namun terlihat kelas positif (1) memiliki precision dan recall yang jauh lebih rendah dibanding kelas negatif. Ini menunjukkan potensi bias terhadap kelas mayoritas.

2. Citarum Water Quality (Bagging)

Accuracy: 0.96

Precision: 0.96

Recall: 0.96

• F1-Score: 0.96

• ROC AUC: 1.00

Support: 500

 Catatan: Skor tinggi dan seimbang di semua metrik, bahkan ROC AUC = 1.00, menunjukkan model sangat baik dalam membedakan antar kelas. Macro avg dan weighted avg juga tinggi, artinya model adil untuk semua kelas, bahkan yang jumlah datanya sedikit (kelas 3 & 4).

3. Income Classification (Boosting)

Accuracy: 0.8687

Precision: 0.7873

Recall: 0.6231

• F1-Score: 0.6956

- ROC AUC: 0.9237
- Catatan: ROC AUC sangat bagus, artinya model cukup mampu membedakan kelas.
 Namun recall cukup rendah, artinya banyak data kelas positif (>50K) tidak berhasil ditangkap.

Dataset	Accuracy	Precision	Recall	F1-	ROC
				Score	AUC
Heart	0.78	0.79	0.78	0.79	0.78
Disease					
Citarum	0.96	0.96	0.96	0.96	1.00
Water					
Income	0.8687	0.7873	0.6231	0.6956	0.9237

Citarum Water dengan bagging adalah yang terbaik:

- Skor tinggi di semua metrik
- ROC AUC = 1.00 menunjukkan pemisahan kelas yang sempurna
- F1-score tinggi untuk semua kelas (termasuk kelas minoritas), menunjukkan generalisasi yang sangat baik.

Penjelasan matematis

1. Akurasi:

$$\frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

Persentase prediksi yang benar dari total data.

2. Presisi

$$\frac{TP}{TP+FP}$$

Dari semua yang diprediksi positif, berapa banyak yang benar-benar positif.

3. Recall

$$\frac{TP}{TP+FN}$$

Dari semua data positif sebenarnya, berapa yang berhasil dikenali.

4. F1-Score

 $2\times \tfrac{\operatorname{Precision}\times\operatorname{Recall}}{\operatorname{Precision}+\operatorname{Recall}}$

Harmonic mean antara presisi dan recall. Cocok saat data tidak seimbang.

5. AUC-ROC

AUC adalah area di bawah kurva ROC yang menunjukkan trade-off antara True Positive Rate (TPR) dan False Positive Rate (FPR) dimana nilai mendekati 1 = model sangat baik.