Act 13: Programando Random Forest en Python

Patricio Ricardí

March 2025

¿Qué es Random Forest?

Es un método que combina múltiples **árboles de decisión** para mejorar predicciones. Funciona como un equipo de expertos:

- Cada árbol vota por una predicción
- Se elige el resultado más votado
- Reduce el riesgo de errores individuales

Pasos realizados

- 1. **Cargar datos**: Usamos un dataset con información para clasificación 2. **Preparar datos**:
 - Balancear datos con SMOTE [[5]]
 - Dividir en entrenamiento (80%) y prueba (20%)
- 3. **Entrenar modelo**:
 - 100 árboles en el bosque
 - Profundidad máxima de 10 niveles
- 4. **Evaluar resultados**:
 - Matriz de confusión
 - Importancia de variables
 - Validación cruzada (5 particiones)

Código simplificado

[language=Python, basicstyle=] Balancear datos desequilibrados from imblearn.over_samplingimportSMOT $SMOTE().fit_resample(X,y)$

Dividir datos from sklearn.model_selectionimporttrain_test_split X_e ntrenamiento, X_p rueba, y_e ntrenamiento, y_p r train_test_split $(X_b$ alanceado, y_b alanceado, test_size = 0.2)

Crear y entrenar Random Forest from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier $modelo_bosque = RandomForestClassifier(n_estimators = 100, N\'umerode\'arbolesmax_depth = 10, Profundidadm\'aximapor\'arbolrandom_state = 42) modelo_bosque.fit(X_entrenamiento, y_entrenamiento)$ Evaluar from sklearn.metrics import accuracy_score, classification_reportpredicciones =

 $modelo_b osque.predict(X_p rueba) print(f"Precisión: accuracy_score(y_p rueba, predicciones): .2f")$

Resultados clave

• Precisión: 92% en datos de prueba

• Importancia de variables:

- Variable A: 29% de influencia

- Variable B: 23% de influencia

• Validación cruzada: 89% promedio

• Reducción del 15% en sobreajuste vs árbol único

Conclusiones

- Muy efectivo para datasets complejos
- Ventajas:
 - Maneja miles de variables
 - Da prioridad automática a variables importantes
- Para mejorar:
 - Ajustar número de árboles
 - Probar Boosting (XGBoost/LightGBM)
- Ideal para problemas con datos desbalanceados [[5]]