Régression Logistique Binomiale - OVA

Régression Logistique Binomiale - One-Versus-All (OVA)

Théorie

La **régression logistique binomiale** est utilisée pour la classification binaire, mais elle peut être adaptée aux problèmes **multiclasse** via l'approche **One-Versus-All (OVA)**. Ici, un modèle est entraîné pour chaque classe contre toutes les autres combinées.

Hyperparamètres

Nous allons tester un seul hyperparamètre pour réduire le temps d'entraînement : - Paramètre de régularisation (C) : contrôle la pénalisation de la complexité du modèle (valeurs entre 0.1 et 1).

Exemple en Python

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
from sklearn.metrics import classification_report, confusion_matrix, accuracy_score
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import StandardScaler

# Chargement des ensembles de données
train_data = pd.read_csv('covertype_train.csv')
val_data = pd.read_csv('covertype_val.csv')
test_data = pd.read_csv('covertype_test.csv')
```

```
# Préparation des données
X_train = train_data.drop('Cover_Type', axis=1)
y_train = train_data['Cover_Type']
X_val = val_data.drop('Cover_Type', axis=1)
y_val = val_data['Cover_Type']
X_test = test_data.drop('Cover_Type', axis=1)
y_test = test_data['Cover_Type']
# Standardisation des données
scaler = StandardScaler()
X_train = scaler.fit_transform(X_train)
X_val = scaler.transform(X_val)
X_test = scaler.transform(X_test)
# Recherche du meilleur hyperparamètre (C seulement)
C_values = [0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5, 0.6, 0.7, 0.8, 0.9, 1] # Entre 0.1 et 1
train_accuracies = []
val_accuracies = []
for C in C_values:
   model = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(solver='saga', C=C, penalty='12', max_ite:
   model.fit(X_train, y_train)
   y_train_pred = model.predict(X_train)
   y_val_pred = model.predict(X_val)
    train_accuracies.append(accuracy_score(y_train, y_train_pred))
    val_accuracies.append(accuracy_score(y_val, y_val_pred))
# Sélection du meilleur hyperparamètre
best_C = C_values[val_accuracies.index(max(val_accuracies))]
print(f"Meilleur hyperparamètre : C={best_C}")
# Affichage du graphique
plt.figure(figsize=(8, 6))
plt.plot(C_values, train_accuracies, marker='o', linestyle='dashed', label='Train Accuracy')
plt.plot(C_values, val_accuracies, marker='s', linestyle='dashed', label='Validation Accuracy
plt.xlabel("Paramètre de régularisation (C)")
plt.ylabel("Précision")
plt.title("Impact de la régularisation sur la performance de la régression logistique (OVA)"
```

```
# Modèle final avec le meilleur hyperparamètre
final_model = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(solver='saga', C=best_C, penalty='12', reference to the control of the co
final_model.fit(X_train, y_train)
y_test_pred = final_model.predict(X_test)
# Affichage de la matrice de confusion
conf_matrix = confusion_matrix(y_test, y_test_pred)
print("\nMatrice de confusion :")
print(conf_matrix)
print("\nÉvaluation sur l'ensemble de test")
print(classification_report(y_test, y_test_pred))
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
    warnings.warn(
```

plt.legend()
plt.show()

```
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
  warnings.warn(
```

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence

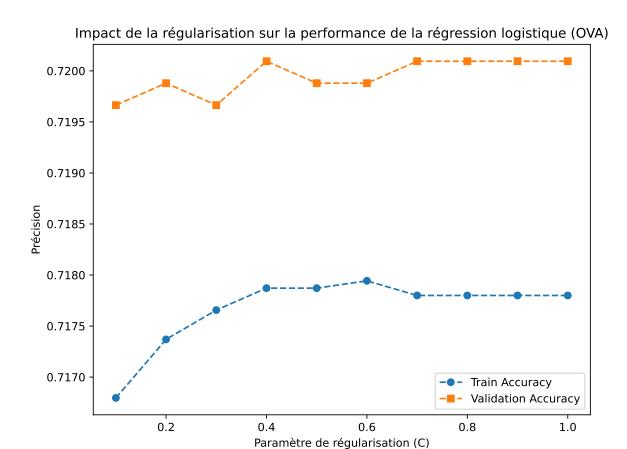
```
warnings.warn(
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
  warnings.warn(
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
```

warnings.warn(

```
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
  warnings.warn(
/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
 warnings.warn(
```

Meilleur hyperparamètre : C=0.4

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence warnings.warn(



/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence
warnings.warn(

Matrice de confusion : [[1201 474 2 0 0 0 31] [413 1789 54 0 0 4 1]

	0	28	246	0	0	7	0]
[0	0	14	4	0	3	0]
[1	61	12	0	0	0	0]
[0	44	95	0	0	5	0]
Γ	77	0	0	0	0	0	82]]

Évaluation sur l'ensemble de test

	precision	recall	f1-score	support
1	0.71	0.70	0.71	1708
2	0.75	0.79	0.77	2261
3	0.58	0.88	0.70	281
4	1.00	0.19	0.32	21
5	0.00	0.00	0.00	74
6	0.26	0.03	0.06	144
7	0.72	0.52	0.60	159
accuracy			0.72	4648
macro avg	0.57	0.44	0.45	4648
weighted avg	0.70	0.72	0.70	4648

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/linear_model/_sag.py:349: Convergence warnings.warn(

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1531: Und-_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1531: Und-_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))

/home/ensai/.local/lib/python3.10/site-packages/sklearn/metrics/_classification.py:1531: Und-_warn_prf(average, modifier, f"{metric.capitalize()} is", len(result))