FUNDAMENTOS DE APRENDIZAJE AUTOMÁTICO

PRÁCTICA 4: CONJUNTOS DE CLASIFICADORES

Irene Rodríguez Luján

PRÁCTICA 4

- Objetivo: Diseño e implementación de conjuntos de clasificadores por voto por mayoría y comparación con la librería scikit-learn.
 - Clasificadores a utilizar: Naive Bayes (P1), Vecinos Próximos (P2) y Regresión Logística (P2).

Tareas:

- 1. Implementar la clase ClasificadorEnsemble
 - Métodos entrenamiento y clasifica
- Implementar el conjunto de clasificadores de clasificadores utilizando la clase VotingClassifier o EnsembleVoteClassifier de Scikit-learn.

CONJUNTOS DE DATOS

Digits

- Tres conjuntos de clasificadores a elegir por el alumno:
 - Repositorio UCI Machine Learning: https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets.html
 - Otros repositorios → consultar al profesor
 - Puede ser necesario preprocesar los datos para que el fichero de entrada tenga el formato especificado
 - Recordar que Vecinos Próximos y Regresión Logística solo se implementaron para atributos
 continuos y que para clasificar problemas de más de dos clases con Regresión Logística es
 necesario utilizar el wrapper Clasificador Multiclase.

CLASIFICADORENSEMBLE

- Implementación del conjunto de clasificadores con voto por mayoría.
- Pueden utilizarse los clasificadores propios (ClasificadorNaiveBayes, ClasificadorVecinosPropios, ClasifcadorRegresionLogistica) o las implementaciones proporcionadas por Scikit-learn (GaussianNB, KNeighborsClassifier, LogisticRegression).

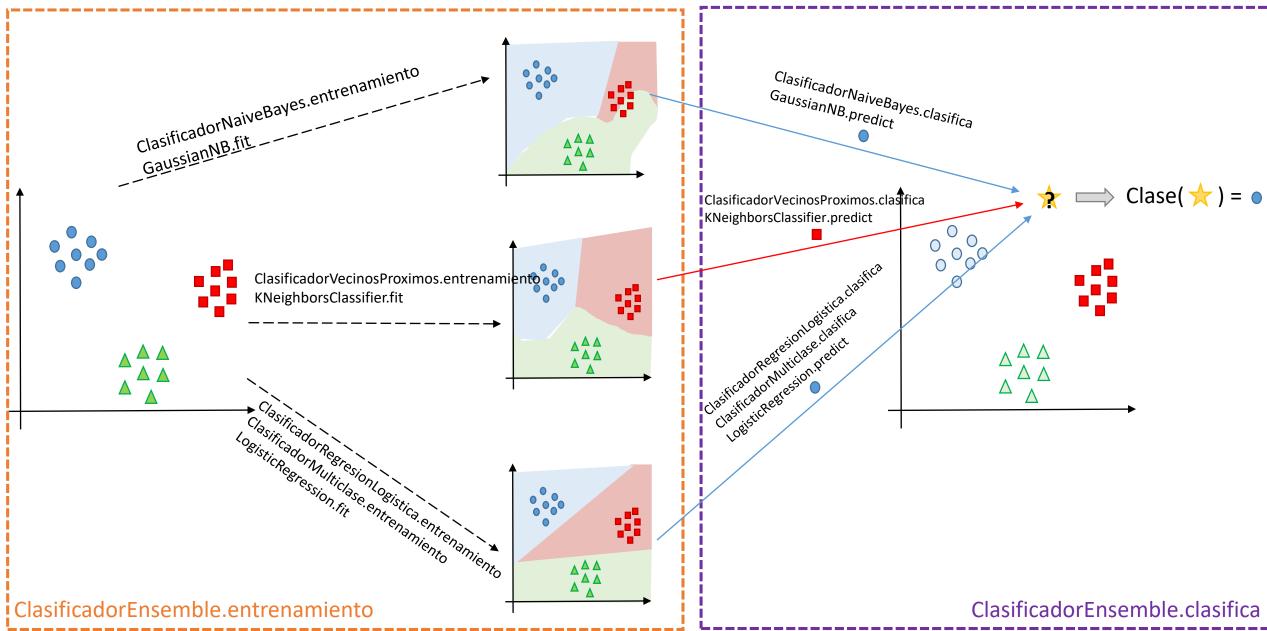
CLASIFICADORENSEMBLE

• Instanciación: puede ser útil fijarse en la interfaz de VotingClasifier de Scikit-learn.

```
model = VotingClassifier(estimators=[('lr', clf1), ('gnb', clf2)], voting='hard')
```

- Entrenamiento: entrenar cada uno de los algoritmos del ensemble de acuerdo a ciertos parámetros de configuración.
- Clasifica: la predicción de la clase para cada uno de los patrones de test se determina como la clase más votada entre cada uno de los clasificadores que forman en conjunto.
- Para la implementación puede ser útil echar un vistazo a las funciones de entrenamiento y clasificación de Clasificador Multiclase.

CLASIFICADORENSEMBLE



SCIKIT-LEARN VOTINGCLASSIFIER / ENSEMBLEVOTECLASSIFIER

Scikit-learn >

• Ejemplo de uso:

```
0.17
import numpy as np
from sklearn.linear model import LogisticRegression
from sklearn.naive bayes import GaussianNB
from sklearn.ensemble import VotingClassifier
X = np.array([[-1, -1], [-2, -1], [-3, -2], [1, 1],
[2, 1], [3, 2]])
y = np.array([1, 1, 1, 2, 2, 2])
clf1 = LogisticRegression(random state=1)
clf2 = GaussianNB()
model = VotingClassifier(estimators=[
        ('lr', clf1), ('gnb', clf2)], voting='hard')
model.fit(X train, y train)
predicted= model.predict(X test)
```

```
Github
                                             (autor de
                                          VotingClassifier
import numpy as np
from sklearn.linear model import LogisticRegression
from sklearn.naive bayes import GaussianNB
from mlxtend.classifier import EnsembleVoteClassifier
X = \text{np.array}([[-1, -1], [-2, -1], [-3, -2], [1, 1],
[2, 1], [3, 2]])
y = np.array([1, 1, 1, 2, 2, 2])
clf1 = LogisticRegression(random state=1)
clf2 = GaussianNB()
model = EnsembleVoteClassifier(clfs=[clf1,clf2,clf3],
voting='hard')
model.fit(X train, y train)
predicted= model.predict(X test)
```

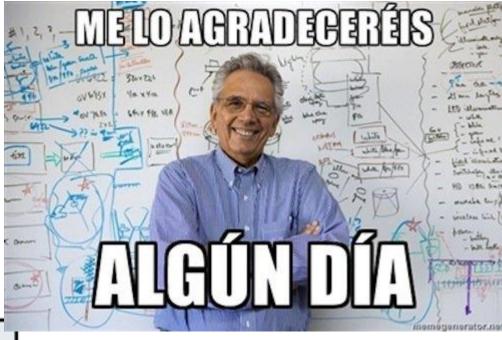
ENTREGA DE PRÁCTICA

- Domingo 18 de diciembre a las 23.59h.
- Notebook (.ipnb, .html) + *.py
- OJO! Normalización de datos (¿sobré qué datos se calcula la media y la desviación? ¿qué pasa si la desviación típica es 0?)
- ¡IMPORTANTE! Incluir en el Notebook las tablas con los resultados obtenidos para las diferentes pruebas...

Dataset	MultinomialNB	MultinomialNB (Laplace)	GaussianNB
tic-tac-toe	29.68 ± 3.26	29.71 ± 3.27	32.5 ± 2.95
wine	15.69 ± 7.72	15.97 ± 7.55	2.63 ± 2.05
crx_clean	46.87 ± 6.42	32.29 ± 3.97	15.95 ± 2.58
digits	22.89 ± 1.98	22.89 ± 1.98	48.67 ± 3.03

• ... y analizar los resultados!

NECESITAMOS PATRONES DE ENTRENAMIENTO...











WWW.PHDCOMICS.COM

NECESITAMOS PATRONES DE ENTRENAMIENTO...

