Batista Diaz Nestor sym

December 12, 2023

```
[]: import pandas as pd
     import numpy as np
     import matplotlib.pyplot as plt
     from sklearn.svm import OneClassSVM
     from collections import Counter
     import warnings
     # Ignorar ciertos tipos de advertencias para evitar mensajes innecesarios
     warnings.filterwarnings("ignore", category=DeprecationWarning)
[]: # Cargar el conjunto de datos Iris desde un archivo CSV
     iris= pd.read_csv("iris.csv")
     # Seleccionar las columnas relevantes como características de entrada (X) y lau
     ⇔variable objetivo (y)
     columnas_x = ['SepalWidthCm', 'PetalLengthCm']
     X = iris[columnas_x]
     y = iris['Species']
     # Crear un DataFrame para facilitar la manipulación de datos
     columns=['SepalWidthCm', 'PetalLengthCm']
     df = pd.DataFrame(data=X,columns=columns)
     df.head()
[]:
       SepalWidthCm PetalLengthCm
                3.5
                                1.4
                3.0
                                1.4
     1
     2
                3.2
                                1.3
                                1.5
     3
                 3.1
                                1.4
     4
                 3.6
[]: # Entrenar un modelo OneClassSVM para detección de anomalías
     model = OneClassSVM(kernel='rbf',degree=3,nu=0.1).fit(X)
     model
```

[]: OneClassSVM(nu=0.1)

```
[]: # Hacer predicciones utilizando el modelo
     predictions = model.predict(X)
     # Crear un DataFrame para los datos originales
     outliers_df = pd.DataFrame(df)
     # Imprimir la distribución de valores predichos (+1 para normales, -1 para_
     →anomalías)
     print(Counter(predictions))
     # Filtrar y mostrar las filas que fueron clasificadas como anomalías
     outliers_df[predictions==-1].head(4)
    Counter({1: 134, -1: 16})
[]:
         SepalWidthCm PetalLengthCm
                  3.0
     13
                  4.0
     14
                                 1.2
                  4.4
     15
                                 1.5
     32
                  4.1
                                 1.5
[]: # Crear un gráfico para visualizar las predicciones y el límite de decisión
     fig = plt.figure()
     ax = fig.add_axes([.1, .1, 1, 1])
     # Mapa de colores para los puntos clasificados como normales o anomalías
     colors = predictions
     def labels_to_colors(x):
         if x == -1:
             return 'red'
         elif x == 1:
             return 'black'
     colors = list(colors)
     colors = list(map(lambda x: labels_to_colors(x), colors))
     x = X.iloc[:, 0]
     y = X.iloc[:, 1]
     # Crear una malla para el límite de decisión y visualizarlo en el gráfico
     xx, yy = np.meshgrid(np.linspace(2, 5, 500), np.linspace(1, 7, 500))
     Z = model.decision_function(np.c_[xx.ravel(), yy.ravel()])
     Z = Z.reshape(xx.shape)
     plt.contourf(xx, yy, Z, levels=np.linspace(Z.min(), 0, 7), cmap=plt.cm.PuBu)
     a = plt.contour(xx, yy, Z, levels=[0], linewidths=2, colors='darkred')
     plt.contourf(xx, yy, Z, levels=[0, Z.max()], colors='palevioletred')
```

```
# Visualizar los datos en el gráfico de dispersión
ax.scatter(x,y,c=colors,s=120,marker='o')
ax.set_title('Anomaly detection with one class SVM')
ax.set_xlabel(columns[0])
ax.set_ylabel(columns[1])
plt.show()
```

c:\Users\NestorBD\anaconda3\Lib\site-packages\sklearn\base.py:464: UserWarning: X does not have valid feature names, but OneClassSVM was fitted with feature names

warnings.warn(

