Práctica 5: Clasificación usando método multiclase

Asignatura: Introducción a la Minería de Datos, 4º Grado de Ingeniería Informática Escuela Politécnica Superior de Córdoba - Universidad de Córdoba 2020 - 2021

Trabajo realizado por:

-Antonio Gómez Giménez (32730338G) i72gogia@uco.es



Índice:

Ejercicio 2	2
Ejercicio 3	2
Ejercicio 4 y 5	2



Ejercicio 2

Para este ejercicio se han escogido las siguientes seis bases de datos: soybean_mod, segment-challenge, iris, glass, segment-test_mod y wine. El resto de bases de datos usadas en la práctica anterior han sido desechadas ya que no eran multiclase.

Respecto al clasificador utilizado para esta práctica, se ha utilizado el clasificador de árboles de decisión. Los resultados obtenidos al realizar árbol de decisión sobre estas bases de datos son los siguientes:

```
      soybean_mod.arff
      77.22074468085107

      segment-challenge.arff
      94.57142857142857

      wine.arff
      91.08974358974359

      iris.arff
      93.0

      glass.arff
      59.142857142857146

      segment-test_mod.arff
      91.19360902255639
```

Ejercicio 3

Se han aplicado los métodos multiclase one-vs.-one (OVO), one-vs.all (OVA) y error correcting output codes (ECOC) a cada uno de los conjuntos de datos y los resultados obtenidos son los siguientes, la columna uno es la base de datos, la columna dos, los resultados usando OVO, la columna tres, los resultados usando OVA y la columna cuatro, los resultados usando ECOC:

```
soybean mod.arff
                         78.48847517730496
                                              73.46631205673759
                                                                  79.14007092198581
                        95.04761904761902
                                             94.76190476190474
                                                                  95.23809523809521
segment-challenge.arff
                                                                  74.35897435897435
                         90.1923076923077
                                             91.98717948717947
wine.arff
iris.arff
                         90.27272727272728
                                             93.0
                                                                  93.0
                         60.42857142857143
                                             52.333333333333333
                                                                  59.857142857142854
glass.arff
segment-test mod.arff
                        92.25250626566415
                                             92.05513784461152
                                                                  91.89849624060149
```

Ejercicio 4 y 5

Tras obtener estos resultados, comparamos si hay diferencias significativas entre ellos usando el test de Iman-Davenport, esto no ocurre, pero aun así, he aplicado el procedimiento de Wilcoxon para comparar cada método multiclase con el clasificador base y los diferentes métodos entre ellos.

Tras realizar el test de Iman-Davenport, el resultado es el siguiente:

Statistics_Iman-Davenport= 1.9285714285714408 , 0.5873635060521845



Como podemos ver, no hay diferencias significativas entre estos resultados ya que no desechamos la hipótesis nula porque el p-value es mayor que la probabilidad crítica. Aun así se han realizado el procedimiento de Wilcoxon para comprobar que no hay diferencias significativas entre cada método multiclase con el clasificador multiclase:

```
Statistics_wilcoxon_tree_base_y_tree_ovo= 8.0 , 0.6875
```

Como podemos observar, para OVO no se rechaza la hipótesis nula, por tanto no hay diferencias significativas.

```
Statistics_wilcoxon_tree_base_y_tree_ova= 6.0 , 0.6858304344516057
Statistics wilcoxon tree base y tree ecoc= 5.0 , 0.5001842570707944
```

Como podemos observar, para OVA como para ECOC, no se rechaza la hipótesis nula, por tanto no hay diferencias significativas.

Como hemos visto no hay diferencias significativas aunque estos clasificadores deberían de mejorar los resultados. Por ejemplo, en el caso de OVA, se separa la clase que queramos comprobar y se analiza respecto al resto, esto en algunos casos mejora como en la base de datos iris pero en el resto no se ha conseguido llegar a una mejora.

Esto se puede deber a que las bases de datos pueden ser muy pequeñas con pocos patrones de tal forma que al separar una base de datos donde una clase tenga pocos patrones, puede ser que de peores resultados el clasificador, lo más rentable sería que todas las clases tuvieran el mismo número de patrones para evitar así este tipo de problemas que se pueden ocasionar.