Taller integrado de ciencias de datos

Proyecto 2 – Sebastián Farías

Identificar el problema:

El problema refiere a la aprobación de créditos mediante aplicaciones de tarjetas.

El desafío es representar y limpiar el dataset para posteriormente utilizar tres métodos de clasificación supervisada, entrenarlo y predecir en base a ello.

Recopilar datos:

Los datos se obtuvieron de UC Irvine Machine Learning Repository, en donde el dataset utilizado es el Credit Approval Data Set o de aprobación de créditos.

Problema a resolver:

Dataset:

Instancias: 690 Atributos: 16

Tipo de datos: numeric

factor

valores perdidos: datos de diferentes atributos indicados con el símbolo "?".

outliers: datos atípicos encontrados en algunos atributos

Composición del dataset:

Los atributos son nombrados de la forma A_n , con n desde 1 a 16. Esto para resguardar la información de las cuentas y personas. Por ejemplo:

> head(datos)

```
A2
               A3 A4 A5 A6 A7
                                    A8 A9 A10 A11 A12 A13
                                                                   A14 A15 A16
Α1
b 30.83 0.000 u g w v 1.25 t t 1 f
                                                              q 00202
a 58.67 4.460 u g q h 3.04 t t 6 f
a 24.50 0.500 u g q h 1.50 t f 0 f
b 27.83 1.540 u g w v 3.75 t t 5 t
b 20.17 5.625 u g w v 1.71 t f 0 f
                                                              g 00043 560
                                                             g 00280 824
                                                              g 00100
                                                              s 00120
b 32.08 4.000 u q m v 2.50 t f 0 t
                                                              q 00360
```

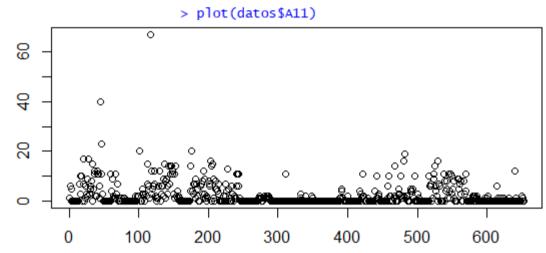
Limpieza de datos:

En primera instancia se identifican los datos perdidos, a través de la siguiente función en R:

```
> tabyl(datos$A1)
datos$A1 n percent
? 12 0.0173913
a 210 0.3043478
b 468 0.6782609
```

En donde, cuando se encontró un dato con el valor '?' fue eliminado del dataset. Esta acción se repitió para todos los atributos y se redujo el dataset a 653 elementos.

Posterior a ello, se identificaron los outliers, en donde se utilizaron los siguientes dos métodos:



```
> tabyl(datos$A11)
 datos$A11
                    percent
             n
         0 395 0.572463768
            71 0.102898551
            45 0.065217391
         3
            28 0.040579710
            15 0.021739130
         5
            18 0.026086957
            23 0.033333333
            16 0.023188406
            10 0.014492754
            10 0.014492754
             8 0.011594203
        10
            19 0.027536232
        11
        12
             8 0.011594203
        13
             1 0.001449275
        14
             8 0.011594203
        15
             4 0.005797101
             3 0.004347826
        16
        17
             2 0.002898551
        19
             1 0.001449275
        20
             2 0.002898551
        23
             1 0.001449275
        40
             1 0.001449275
```

67

1 0.001449275

Donde se identifican dos, con valores de 67 y 40 para ese atributo respectivamente en este caso, los cuales fueron eliminados para entrenar correctamente los métodos de machine learning. Repitiéndose esto con los demás 16 atributos, lo cual redujo el dataset a 646 elementos.

Métodos de clasificación:

kNN:

Este método utiliza distancia euclidiana para dividir el espacio entre las distintas clases que contenga el dataset. Es por esto que se llama el k-vecino más cercano, y en donde, para realizar predicciones considera este aspecto para entregar una respuesta a la problemática.

Naive Bayes:

Se basa en el teorema de Bayes para resolver predicciones, es decir, la probabilidad de ocurrencia. Es un algoritmo simple, pero que tiene un nivel de éxito considerable, por lo que es altamente sofisticado en machine learning.

SVM:

Es un método de clasificación y regresión supervisado el cual posee la característica de agrupar las clases en diferentes kernel, ya sean lineal, polinomial, radial, entre otros. Su particularidad es que puede representar patrones de las formas antes mencionadas en dimensiones elevadas.

Librería e1071:

Esta librería se encuentra actualmente disponible en R, fue creada el 2 de febrero de 2017 y actualmente su versión es la 1.6-8. En ella se implementan una variedad de métodos de machine learning, de los cuales se escogerá para trabajar los siguientes:

- Naive Bayes
- SVM

Librería class:

Esta librería cuenta con una especialidad en kNN, el cual es el tercer método escogido. Fue creada el 30 de agosto de 2015 y se encuentra en la versión 7.3-14

Librería FNN:

Es una librería que al igual que class se creó para resolver problemas con el método de kNN y sus derivados. Fue creada el 19 de febrero de 2015 y se encuentra en la versión 1.1

Librería Naive Bayes:

Como lo dice su nombre, es una librería que se creo para resolver problemas con la metodología de Naive Bayes. Su creación fue el 3 de enero de 2018 y su versión actual es la 0.9.2

Librería kernlab:

Esta librería cuenta con una amplia variedad de métodos, y permite utilizar SVM. Fue creada el 30 de abril de 2018 y se encuentra en la versión 0.9-26