INTRODUCCION AL ANALISIS MULTIVARIADO

Lab. No.5 - KNN - SVM - ENSAMBLE

Se quiere predecir el tipo de cliente (bueno o malo) usando las siguientes variables que se analizan antes de otorgar un crédito:

- edad: edad del cliente en años cumplidos.
- antig laboral: antiguedad laboral del cliente en años.
- vivienda: tipo de vivienda (propia, padres, alquilada, contrato privado y otros).
- estado_civil: estado de civil del cliente (soltero, casado, separado, divorciado y viudo).
- trabajo: tipo de trabajo del cliente (asalariado, independiente, temporal y otros).
- · ingreso: salario mensual del cliente.
- · gasto: gasto mensual del cliente.
- · deuda: deuda mensual del cliente.
- · ahorro: deuda mensual del cliente.
- patrimonio: valor del patrimonio de cliente.
- porc_deuda: $\frac{deuda}{ingreso}*100$
- porc_ahorro: $\frac{ahorro}{ingreso}*100$
- porc_gasto: $\frac{gasto}{ingreso}*100$
- sobreendeudado: 1 si el cliente esta sobreendeudado y 0 si no.
- plazo: plazo del préstamo solicitado.
- · monto: monto del préstamo solicitado.
- · garantia: valor de la garantia.
- montoGarantia: $\frac{monto}{qarantia} * 100$

K VECINOS MAS CERCANOS

- 1. Cargue los paquetes caret, DT, ROCR, class, kknn, e1071, adabag y randomForest. Se utilizará la base2 que se encuentra en "Credit.Rdata"
- 2. Procedimiento manual:
- a. Use los primeros 50 datos de base2 para entrenamiento y los siguientes 10 para validación. Forme las dos bases.
- b. Haga la clasificación manualmente usando 3 vecinos más cercanos de los 10 datos de validación, usando las distancias a los 50 datos de entrenamiento. Use la distancia euclídea. La variable "cliente" indica el grupo y es la variable objetivo.
- c. Use la función knn de la librería class de la siguiente forma knn(train,test,clase,k = 3), donde train son los datos de entrenamiento (sin la variable objetivo), test son los datos de validación y clase es la variable objetivo de la base de entrenamiento.
- d. Verifique que la clasificación manual coincide con la realizada con la función knn.

- 3. Validación entrenamiento/prueba:
- a. Escoja solo las variables numéricas de base2 y estandarícelas. Luego pegue la variable objetivo y llame a esta base3.
- b. Haga una base de entrenamiento con el 80% de los datos y una base de prueba con el resto.
- c. Lleve a cabo la clasificación usando diferentes cantidades de vecinos y almacene el error de clasificación.

 Decida un número adecuado de vecinos.

MAQUINAS VECTORIALES DE SOPORTE

- 4. Usando la misma base de entrenamiento anterior se realizará un SVM para predecir el tipo de cliente usando la función de Kernel Radial para la base de validación o prueba.
- a. Haga un modelo clasificación usando la función svm de la librería e1071 . Indique kernel = "radial" y probability = TRUE . Use la base de entrenamiento.
- b. Haga la tabla de confusión con la base de validación
- 5. Repita los pasos anteriores:
- a. Prediga el incumplimiento en la base de validación usando el kernel sigmoidal (kernel = "sigmoid") con la base de entrenamiento.
- b. Repita el ejercicio usando el kernel lineal (kernel = "linear").
- 6. Vea el summary de cada modelo y observe cuantos vectores de soporte se requirieron para hacer la función discriminante en cada caso.
- Obtenga la suma de la diagonal de cada matriz de confusión para determinar cuántos casos fueron bien clasificados en cada caso. ¿En cuál de ellos se hizo una mejor clasificación?
- 7. Compare los resultados con los obtenidos con otros métodos:
- a. Compárelo con el método de 9 vecinos más cercanos.
- b. Compárelo con una regresión logística.
- c. Verifique si hay se puede asumir que las matrices de covarianza de los dos grupos son iguales.
- d. Obtenga la clasificación de los datos de validación con el análisis discriminante adecuado y compárela con los otros métodos. Se usa "lda" si es lineal y "qda" si es cuadrático.