

Pràctica 2 (35% nota final)

Presentació

En aquesta pràctica s'elabora un cas pràctic orientat a aprendre a identificar les dades rellevants per un projecte analític i usar les eines d'integració, neteja, validació i anàlisi de les mateixes. Per fer aquesta pràctica haureu de treballar en grups de 2 persones. Haureu de lliurar un sol fitxer amb l'enllaç Github (https://github.com) on es troben les solucions incloent els noms dels components de l'equip. Podeu utilitzar la Wiki de Github per descriure el vostre equip i els diferents arxius que corresponen a la vostra entrega. Cada membre de l'equip haurà de contribuir amb el seu usuari Github. Malgrat que no es tracta del mateix enunciat, els següents exemples d'edicions anteriors us poden servir com a guia:

- Exemple: https://github.com/Bengis/nba-gap-cleaning
- Exemple complex (fitxer adjunt).

Important: si escolliu un nou dataset és interessant que continga una àmplia varietat de dades numèriques i categòriques per poder fer una anàlisi més ric.

Competències

En aquesta pràctica es desenvolupen les següents competències del Màster de Data Science:

- Capacitat d'analitzar un problema en el nivell d'abstracció adequat a cada situació i aplicar les habilitats i coneixements adquirits per abordar-lo i resoldre'l.
- Capacitat per aplicar les tècniques específiques de tractament de dades (integració, transformació, neteja i validació) per al seu posterior anàlisi.

Objectius

Els objectius concrets d'aquesta pràctica són:

- Aprendre a aplicar els coneixements adquirits i la seva capacitat de resolució de problemes en entorns nous o poc coneguts dintre de contextos més amplis o multidisciplinaris.
- Saber identificar les dades rellevants i els tractaments necessaris (integració, neteja i validació) per dur a terme un projecte analític.



- Aprendre a analitzar les dades adequadament per abordar la informació continguda en les dades.
- Identificar la millor representació dels resultats per tal d'aportar conclusions sobre el problema plantejat en el procés analític.
- Actuar amb els principis ètics i legals relacionats amb la manipulació de dades en funció de l'àmbit d'aplicació.
- Desenvolupar les habilitats d'aprenentatge que els permetin continuar estudiant d'una manera que haurà de ser en gran manera autodirigida o autònoma.
- Desenvolupar la capacitat de cerca, gestió i ús d'informació i recursos en l'àmbit de la ciència de dades.

Descripció de la Pràctica a realitzar

L'objectiu d'aquesta activitat serà el tractament d'un dataset, que pot ser el creat a la pràctica 1 o bé qualsevol dataset lliure disponible a Kaggle (https://www.kaggle.com). Alguns exemples de dataset amb els que podeu treballar són:

- Red Wine Quality (https://www.kaggle.com/uciml/red-wine-quality-cortez-et-al-2009).
- Titanic: Machine Learning from Disaster (https://www.kaggle.com/c/titanic).

L'últim exemple correspon a una competició activa a Kaggle de manera que, opcionalment, podeu aprofitar el treball realitzat durant la pràctica per entrar en aquesta competició.

Seguint les principals etapes d'un projecte analític, les diferents tasques a realitzar (i <u>justificar</u>) són les següents:

1. Descripció del dataset. Perquè és important i quina pregunta/problema pretén respondre?

Hem escollit el Dataset del Red Wine Quality degut a que és indicat per problemes de classificació o regressió, tal com s'indica a la seva web de Kaggle. Com que alguns dels punts de la pràctica ens demanen de realitzar aquests tipus d'operacions ens ha semblat adient.

El problema a resoldre en aquest cas seria esbrinar quines característiques del vi tenen una major influencia en la qualitat final del vi. En altres paraules, ser capaç de predir la qualitat a partir dels atributs més rellevants.

2. Integració i selecció de les dades d'interès a analitzar.

Hem pres tot el conjunt de variables proporcionades pel Dataset, ja que pretenem descobrir les variables que major grau de correlació tenen amb la variable objectiu, Quality. Dit d'una altra



manera, esbrinar quins són els atributs amb major poder de predicció respecte a la qualitat. Com que a priori aquesta era la informació que desconeixíem, no tenia sentit en el nostre cas descartar-ne cap.

3. Neteja de les dades.

3.1. Les dades contenen zeros o elements buits? Com gestionaries aquests casos?

En el nostre cas no trobem la presencia d'elements buits o nuls en cap variable. En el cas que n'hi trobéssim els podríem omplir mitjançant el mètode dels veïns més propers, fent servir la distancia de Gower.

Pel que fa als 0s, en trobem en la variable "cítric.acid", on veiem que els valors van des de 0 a 1, representant el 0 l'absència d'àcid nítric i l'1 el valor màxim per a vins mol avinagrats. Per tant té sentit trobar tots els valors i no correspon cap tractament en les dades.

3.2. Identificació i tractament de valors extrems.

Anàlisi de les dades.

4.1. Selecció dels grups de dades que es volen analitzar/comparar (planificació dels anàlisis a aplicar).

Comprovar quines són les variables que major incidència tenen respecte la variable objectiu: quality.

Es realitzarà en primer lloc un anàlisi de correlació entre les variables, per tenir un primer indicador de quines variables estan més correlacionades entre elles i en particular amb la qualitat. Es farà en segon lloc un anàlisi de regressió lineal amb les variables que més relació tenen amb la variable final qualitat, per comprovar quines són les que tenen més incidència. Per últim es pretén fer un anàlisi de predicció de qualitat del vi, dividint-lo en dues categories, "bo" i "dolent", aquest anàlisi es farà amb regressió logística aplicant com a predictors les variables de les quals n'hàgim extret conclusions que ens indiquin una forta relació amb la variable qualitat.

4.2. Comprovació de la normalitat i homogeneïtat de la variància.

Per comprovar la normalitat duem a terme tres passos:

- Histograma per cada una de columnes del dataframe
- Gràfics de QQ per les variables que ens sembla que poden seguir una distribución normal a partir dels histogrames.
- Shapiro test a totes les columnes.



Els resultats d'aquestes proves ens indiquen que cap de les variables segueix una distribució normal.

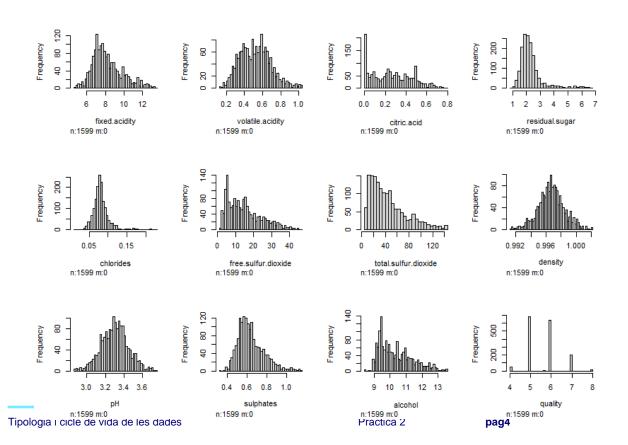
Hem utilitzat el test de Brown-Forsyth per comprovar la homogeneïtat de les variàncies entre les diferents variables a analitzar i tenint en compte els resultats no podem assegurar que les variàncies siguin homogènies.

4.3. Aplicació de proves estadístiques per comparar els grups de dades. En funció de les dades i de l'objectiu de l'estudi, aplicar proves de contrast d'hipòtesis, correlacions, regressions, etc. Aplicar almenys tres mètodes d'anàlisi diferents.

Com s'ha explicat anteriorment les proves aplicades han estat, la correlació entre variables, la regressió lineal i la regressió logística.

5. Representació dels resultats a partir de taules i gràfiques.

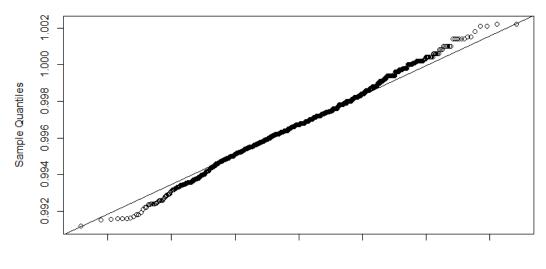
En primer lloc mostrem les gràfiques dels histogrames que ens indiquen que les variables no segueixen una distribució normal.



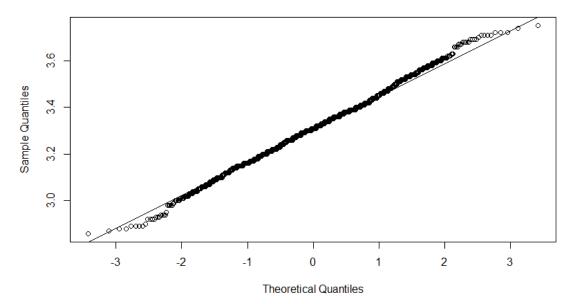


En segon lloc els gràfics QQ que ens mostren que les variables density i pH no segueixen una distribución normal tot i el que pugui semblar en els seus respectius histogrames. El primer gràfic QQ correspon a la density, mentres que el segon correspon al pH.

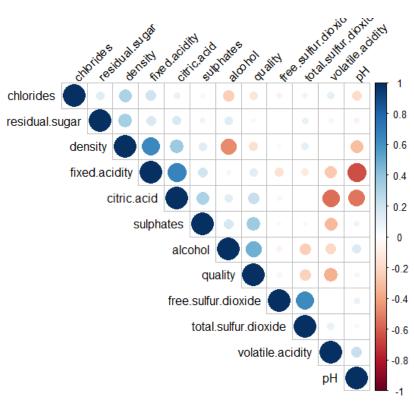
Normal Q-Q Plot



Normal Q-Q Plot



Els gràfics que es representen a continuació són els corresponents als anàlisis realitzats. El primer dels gràfics correspon a la matriu de correlació de les variables:



La taula que es mostra a continuació mostra per cada un dels diferents models generats de regressió lineal els seus resultats en termes de coeficient de determinació.

Coeficient de determinació (Coeficient	de	determinació (
------------------------------	------------	----	----------------	--

Alcohol	0.23092960376205
Alcohol + Volatile	0.299568032040019
Alc + Vol + Sulphates	0.342134183994961
Alc + Vol + Sul + Citric	0.342145180971544

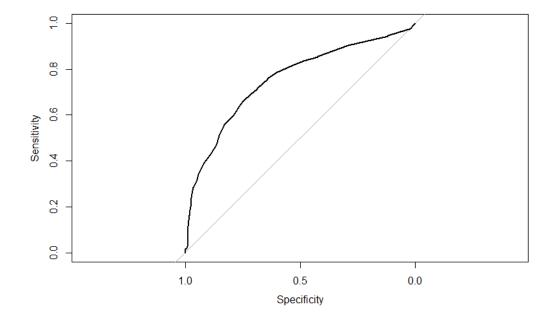
Com veiem en la taula dels coeficients de determinació, quan afegim l'àcid cítric el model no millora. Per veure més en profunditat perquè això passa mostrem els resultats del model:



```
lm(formula = quality ~ alcohol + volatile.acidity + sulphates +
   citric.acid, data = WineQuality)
Residuals:
                 Median
    Min
             1Q
                             30
                                    Max
-2.36086 -0.38481 -0.07296 0.47362 2.12809
Coefficients:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
               (Intercept)
alcohol
               0.30144
                         0.01580 19.074 < 2e-16 ***
volatile.acidity -0.94026
                         0.11576 -8.122 9.08e-16 ***
                         0.12797 10.031 < 2e-16 ***
sulphates
              1.28369
citric.acid
              -0.01634
                         0.10010 -0.163
```

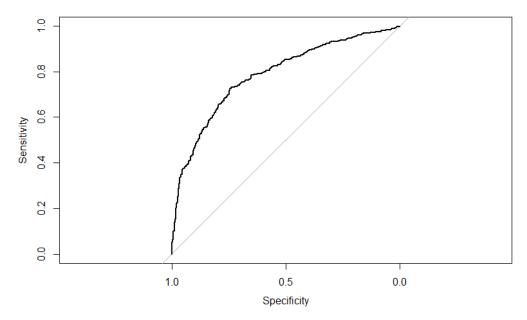
Com podem veure, la variable citrc.acid té un valor p superior a 0.05 i per tant no té un nivell de significança prou alt com per establir una relació amb la variable qualitat.

A continuació, el gràfic amb la corba ROC-AUC amb el primer dels models de regressió logística, que només té en compte l'alcohol com a variable predictora. L'AUC pren un valor de 0.754.

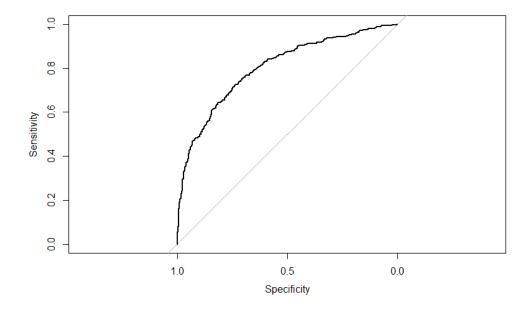


Seguidament, el gràfic que ens mostra la corba ROC-AUC per la predicció de la qualitat del vi a partir del model de regressió logística amb les variables predictores d'alcohol i volatile.acidity. L'AUC pren un valor de 0.7848.





Per últim, tenim el model que ens ha donat millors resultats en l'àrea sota la corba, aquest és el model de regressió logística on hem sumat, a més de les variables explicatives anteriors la variable sulphates, obtenint un AUC del 0,8015, el millor dels resultats.





6. Resolució del problema. A partir dels resultats obtinguts, quines són les conclusions? Els resultats permeten respondre al problema?

Les conclusions que en podem extreure a partir dels diferents anàlisis és que són tres les variables que més influeixen en la qualitat final del vi. Aquestes tres variables són l'alcohol, l'aciditat volàtil i els sulfats. Aquestes tres variables, junt amb l'àcid cítric són que ens indicava la matriu de correlació com les de major impacte en la qualitat. Després de fer anàlisis de regressió lineal i regressió logística trobem que l'àcid cítric no té prou significança com per aportar una relació positiva en els anàlisis de regressió. Per concloure, hem comprovat que amb aquestes tres variables es pot generar un bon model predictor, a partir de la regressió logística, que classifiqui els vins entre "bons" i "dolents" amb una molt bona precisió.

7. Codi: Cal adjuntar el codi, preferiblement en R, amb el que s'ha realitzat la neteja, anàlisi i representació de les dades. Si ho preferiu, també podeu treballar en Python.

Recursos

Els següents recursos són d'utilitat per la realització de la pràctica:

- Calvo M., Subirats L., Pérez D. (2019). Introducción a la limpieza y análisis de los datos.
 Editorial UOC.
- Megan Squire (2015). Clean Data. Packt Publishing Ltd.
- Jiawei Han, Micheine Kamber, Jian Pei (2012). *Data mining: concepts and techniques*. Morgan Kaufmann.
- Jason W. Osborne (2010). *Data Cleaning Basics: Best Practices in Dealing with Extreme Scores.* Newborn and Infant Nursing Reviews; 10 (1): pp. 1527-3369.
- Peter Dalgaard (2008). *Introductory statistics with R.* Springer Science & Business Media.
- Wes McKinney (2012). Python for Data Analysis. O'Reilley Media, Inc.
- Tutorial de Github https://guides.github.com/activities/hello-world.

Criteris de valoració

Tots els apartat són obligatoris. La ponderació dels exercicis és la següent:

- Els apartats 1, 2 i 6 valen 0,5 punts.
- Els apartats 3,5 i 7 valen 2 punts. L'apartat 4 val 2,5 punts.



Es valorarà la idoneïtat de les respostes, que han de ser clares i completes. Les diferents etapes han d'estar ben justificades i acompanyades del codi corresponent. També es valorarà la síntesi i claredat, a través de l'ús de comentaris, del codi resultant, així com la qualitat de les dades finals analitzades.

Format i data de lliurament

Durant la setmana del 13 al 17 de desembre, el grup podrà lliurar al professor un lliurament parcial opcional. Aquest lliurament parcial és molt recomanable per rebre assessorament sobre la pràctica i verificar que la direcció presa és la correcta. S'entregaran comentaris als estudiants que hagin fet el lliurament parcial però no comptarà per a la nota de la pràctica. Al lliurament parcial els estudiants hauran de lliurar per correu electrònic, al professor encarregat de l'aula, l'enllaç al repositori Github amb què hagin avançat.

Pel que fa al lliurament final, es demana:

- Un únic document (.txt, .pdf, .docx) que contingui l'enllaç al repositori Git del projecte (apartat b) i l'enllaç al vídeo del projecte (apartat c). Aquest document es lliurarà a l'espai de Lliurament i Registre d'AC de l'aula.
- 2) Un repositori Git amb les solucions de la pràctica. El dipòsit Git es crearà a Github (https://github.com/), i podrà ser un dipòsit públic o privat, a elecció del grup. Si s'utilitza un repositori privat, cal facilitar accés al professor, mitjançant el nom d'usuari que indicarà al Tauló de l'aula o per correu electrònic. El repositori no es podrà modificar passada la data de lliurament, i haurà de contenir:
- Una Wiki o README.md amb els noms dels components del grup i una descripció dels fitxers.
- 2. Un document PDF amb les respostes a les preguntes i els noms dels components del grup. L'extensió d'aquest document no pot superar les 20 pàgines. A més, al final del document, haurà d'aparèixer la taula de contribucions següent al treball, la qual ha de signar cada integrant del grup amb les seves inicials. Les inicials representen la confirmació que l'integrant ha participat en aquest apartat. Tots els integrants han de participar a cada apartat, per la qual cosa, idealment, els apartats haurien d'estar signats per tots els integrants.

Contribuciones	Firma
----------------	-------



Investigació prèvia	Integrant 1, Integrant 2,
Redacció de les respostes	Integrant 1, Integrant 2,
Desenvolupament codi	Integrant 1, Integrant 2,

- 1. Una carpeta amb el **codi generat** per analitzar les dades.
- 2. El fitxer CSV amb les dades originals.
- 3. El fitxer CSV amb les dades finals analitzades.
- c. Un **breu vídeo** amb la participació dels dos components del grup, on es farà una presentació del projecte, destacant els punts més rellevants. El vídeo s'haurà de compartir mitjançant un enllaç del Google Drive de la UOC o incloure'l al repositori Git. **La durada d'aquest vídeo no ha de superar els 10 minuts.**

Aquest document de lliurament final de la Pràctica 2 s'ha de lliurar a l'espai de Lliurament i Registre d'AC de l'aula abans de les **23.59 h CET** del dia **4 de gener del 2022**. No s'acceptaran lliuraments fora de termini.

Si ho considerem oportú, el professor sol·licitarà als integrants del grup una entrevista remota (de manera conjunta o individual) mitjançant Google Meet, en referència a la pràctica realitzada, en un dia i hora acordats.