Análisis canonico

Edgar Ortiz Mota

2022-05-17

```
Instalar paqueterias
install.packages("CCA")
library("CCA")
install.packages("tidyverse")
library(tidyverse)
Preparacion de la matriz Se utiliza la matriz penguins.xlsx Importar la matriz de datos.
install.packages("readxl")
library(readxl)
penguins <- read_excel("penguins.xlsx")</pre>
Exploracion de la matriz
dim(penguins)
## [1] 344
colnames (penguins)
## [1] "ID"
                          "especie"
                                            "isla"
                                                               "largo_pico_mm"
## [5] "grosor_pico_mm"
                         "largo_aleta_mm" "masa_corporal_g" "genero"
## [9] "año"
str(penguins)
## tibble [344 x 9] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
                     : chr [1:344] "i1" "i2" "i3" "i4" ...
## $ ID
                     : chr [1:344] "Adelie" "Adelie" "Adelie" "Adelie" ...
## $ especie
                    : chr [1:344] "Torgersen" "Torgersen" "Torgersen" "Torgersen" ...
## $ isla
## $ largo_pico_mm : num [1:344] 39.1 39.5 40.3 37.8 36.7 39.3 38.9 39.2 34.1 42 ...
## $ grosor_pico_mm : num [1:344] 18.7 17.4 18 18.1 19.3 20.6 17.8 19.6 18.1 20.2 ...
## $ largo_aleta_mm : num [1:344] 181 186 195 190 193 190 181 195 193 190 ...
## $ masa_corporal_g: num [1:344] 3750 3800 3250 3700 3450 ...
                     : chr [1:344] "male" "female" "female" "female" ...
## $ genero
## $ año
                     : num [1:344] 2007 2007 2007 2007 2007 ...
anyNA(penguins)
## [1] FALSE
Escalamiento de la matriz
Generacion de variables X
X <- penguins %>%
  select(grosor_pico_mm, largo_pico_mm) %>%
```

```
head(X)
##
        grosor_pico_mm largo_pico_mm
## [1,]
             0.7863145
                           -0.8825216
## [2,]
             0.1267012
                           -0.8093460
## [3,]
             0.4311381
                           -0.6629947
## [4,]
             0.4818776
                           -1.1203424
## [5,]
             1.0907514
                           -1.3215754
## [6,]
             1.7503647
                           -0.8459338
Generacion de variables Y
Y <- penguins %>%
  select(largo_aleta_mm,masa_corporal_g) %>%
  scale()
head(Y)
##
        largo_aleta_mm masa_corporal_g
            -1.4166210
                            -0.5646829
## [1,]
## [2,]
            -1.0614850
                             -0.5022529
            -0.4222402
                             -1.1889828
## [3,]
## [4,]
            -0.7773762
                             -0.6271129
## [5,]
            -0.5642946
                             -0.9392628
## [6,]
            -0.7773762
                             -0.6895429
Analisis canonico con un par de variables
Libreria
library(CCA)
Analisis
ac<-cancor(X,Y)</pre>
Visualizacion de la matriz X
ac$xcoef
##
                          [,1]
                                      [,2]
## grosor_pico_mm 0.03098538 0.04615243
## largo_pico_mm -0.03746177 0.04107014
Visualizacion de la matriz Y
ac$ycoef
                            [,1]
## largo_aleta_mm -0.055220261 -0.0951545
## masa_corporal_g 0.001411466 0.1100076
Visualizacion de la correlacion canonica
ac$cor
## [1] 0.79268475 0.09867305
Obtención de la matriz de variables canonicas Se obtiene multiplicando los coeficientes por cada una de las
```

scale()

variables (X1 y Y1)

```
ac1_X <- as.matrix(X) %*% ac$xcoef[, 1]</pre>
ac1_Y <- as.matrix(Y) %*% ac$ycoef[, 1]</pre>
Visualización de los primeros 20 datos
ac1_X[1:20,]
   [1] 0.05742508 0.03424542 0.03819593 0.05690117 0.08330590 0.08592589
## [7] 0.04464608 0.07088939 0.08225809 0.06113346 0.04117935 0.04432371
## [13] 0.02642463 0.10015624 0.12599695 0.06040849 0.06488291 0.06556776
## [19] 0.08491867 0.05415894
ac1_Y[1:20,]
## [1] 0.07742915 0.05790657 0.02163800 0.04204177 0.02983476 0.04195365
   [7] 0.07720886 0.02414936 0.02987882 0.04301106 0.05702539 0.08126317
## [13] 0.07253771 0.03829586 0.01189829 0.06165247 0.02199048 0.01599667
## [19] 0.06491373 0.02723438
Correlacion canonica entre variable X1 y Y1
cor(ac1_X,ac1_Y)
             [,1]
##
## [1,] 0.7926848
Verificación de la correlación canonica
assertthat::are_equal(ac$cor[1],
                       cor(ac1_X,ac1_Y)[1])
```

[1] TRUE

Análisis canonico con dos pares de variables

```
Calculo de las variables X2 y Y2
```

```
ac2_X <- as.matrix(X) %*% ac$xcoef[, 2]
ac2_Y <- as.matrix(Y) %*% ac$ycoef[, 2]
```

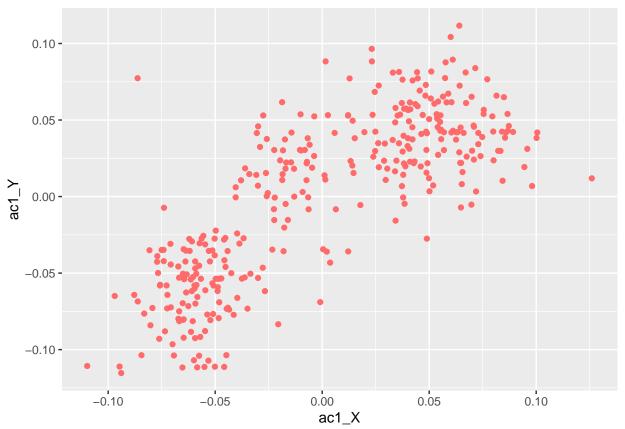
Agregamos las variables generadas a la matriz original de penguins

Visualizacion de los nombres de las variables

```
colnames(ac_df)
```

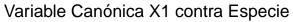
Generacion del grafico scater plot para la visualizacion de X1 y Y1

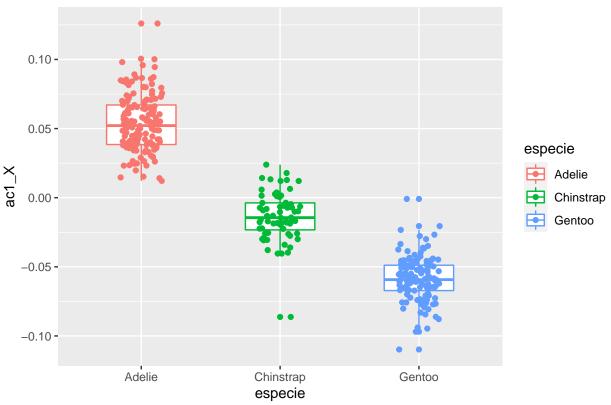
```
ac_df %>%
ggplot(aes(x=ac1_X,y=ac1_Y))+
geom_point(color="indianred1")
```



Generacion de un boxplot

```
ac_df %>%
  ggplot(aes(x=especie,y=ac1_X, color=especie))+
  geom_boxplot(width=0.5)+
  geom_jitter(width=0.15)+
  ggtitle("Variable Canónica X1 contra Especie")
```

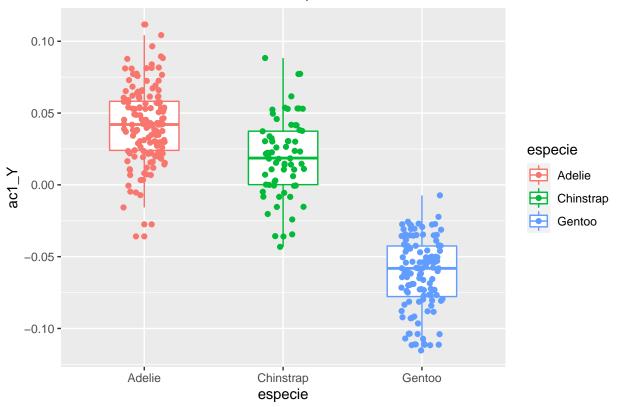




Interpretación: se observa una correlación entre la variable canónica X1 y la variable latente Especie

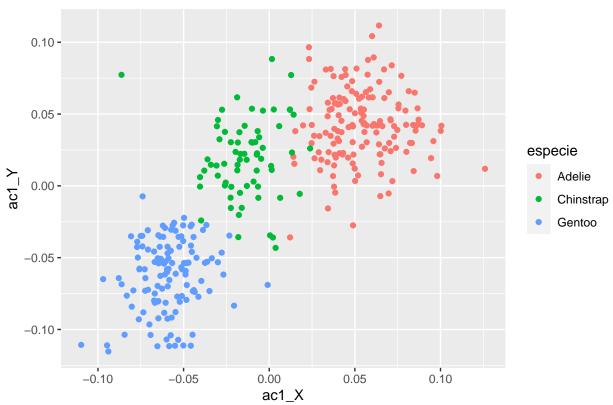
```
ac_df %>%
  ggplot(aes(x=especie,y=ac1_Y, color=especie))+
  geom_boxplot(width=0.5)+
  geom_jitter(width=0.15)+
  ggtitle("Variable Canónica Y1 contra Especie")
```

Variable Canónica Y1 contra Especie



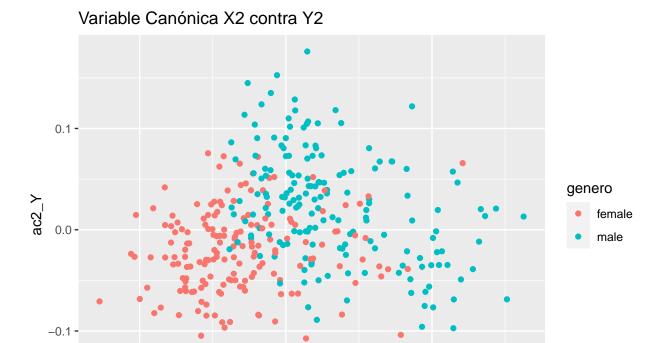
```
ac_df %>%
ggplot(aes(x=ac1_X,y=ac1_Y, color=especie))+
geom_point()+
ggtitle("Variable Canónica X1 contra Y1")
```





Scarter plot con las variables canonicas X2 y Y2 separadas por genero.

```
ac_df %>%
  ggplot(aes(x=ac2_X,y=ac2_Y, color=genero))+
  geom_point()+
  ggtitle("Variable Canónica X2 contra Y2")
```



Interpretación: No de identifica correlación entre el conjunto de variables X2 y Y2 separadaspor genero.

ac2_X

0.1

0.0

-0.1