# MF731 - Métodos em Análise Multivariada Análise de Correlação Canônica II –

Prof. Carlos Trucíos ctrucios@unicamp.br ctruciosm.github.io

Instituto de Matemática. Estatística e Computação Científica. Universidade Estadual de Campinas



Aula 20

Exemplos

### Agenda I

- Introdução
- Implementação
- Correlação canônica para variáveis qualitativas
- Correlação canônica para variáveis mixtas
- Exemplos



• Na aula anterior vimos que a implementação do pacote stats e implementação feita na mão não concidiam.

- Na aula anterior vimos que a implementação do pacote stats e implementação feita na mão não concidiam.
- Na aula de hoje iremos mais a fundo para entender o que está acontecendo.

- Na aula anterior vimos que a implementação do pacote stats e implementação feita na mão não concidiam.
- Na aula de hoje iremos mais a fundo para entender o que está acontecendo
- Além disso, aprenderemos como utilizar análise de correlação canônica quanto as variáveis são qualitativas.

```
library(expm)
cc me731 = function(x, y) {
  S xx \leftarrow cov(x)
  S yy \leftarrow cov(y)
  S_xy \leftarrow cov(x, y)
  M <- sqrtm(solve(S xx)) %*% S xy %*% sqrtm(solve(S yy))</pre>
  decomposicao_svd <- svd(M)</pre>
  a <- sqrtm(solve(S xx)) %*% decomposicao svd$u
  b <- sqrtm(solve(S yy)) %*% decomposicao svd$v
  lambda <- decomposicao svd$d
  return(list(a, b, lambda))
```

```
library(dplvr)
dados <- read.table("https://raw.githubusercontent.com/ctruciosm.")</pre>
colnames(dados) <- c("name", "economy",</pre>
                      "service". "value".
                      "price". "design".
                      "sporty". "safety".
                      "handling")
X <- dados %>% dplyr::select(price, value)
Y <- dados %>% dplyr::select(-price, -value, -name)
cor canonica na mao <- cc me731(X, Y)
cc results <- cancor(X,Y)
```

```
# Variáveis canônicas (pacote stats)
a_1 <- matrix(cc_results$xcoef[,1], ncol = 1)</pre>
a 2 <- matrix(cc results$xcoef[,2], ncol = 1)
b 1 <- matrix(cc results$vcoef[.1], ncol = 1)</pre>
b_2 <- matrix(cc_results$ycoef[,2], ncol = 1)</pre>
canonica x 1 <- as.matrix(X) %*% a 1
canonica x 2 <- as.matrix(X) %*% a 2
canonica v 1 <- as.matrix(Y) %*% b 1
canonica v 2 <- as.matrix(Y) %*% b 2
```

```
# Variáveis canônicas (nossa implementação)
our a 1 <- matrix(cor canonica na mao[[1]][,1], ncol = 1)
our a 2 <- matrix(cor canonica na mao[[1]][,2], ncol = 1)
our b 1 <- matrix(cor_canonica_na mao[[2]][,1], ncol = 1)
our b 2 <- matrix(cor canonica na mao[[2]][,2], ncol = 1)
our canonica x 1 <- as.matrix(X) %*% our a 1
our canonica x 2 <- as.matrix(X) %*% our a 2
our_canonica_y_1 <- as.matrix(Y) %*% our_b_1</pre>
our canonica y 2 <- as.matrix(Y) %*% our b 2
```

Lembre que  $\mathbb{C}ov(\eta_i, \phi_i) = 0$ .

```
Lembre que \mathbb{C}ov(\eta_i, \phi_i) = 0.
c(cov(canonica_x_1, canonica_x_2),
  cov(canonica y 1, canonica y 2),
  cov(canonica x 1, canonica y 2))
## [1] -1.820505e-17 -3.770313e-17 -3.913477e-17
c(cov(our_canonica_x_1, our_canonica_x_2),
  cov(our_canonica_y_1,our_canonica_y_2),
  cov(our canonica x 1, our canonica y 2))
## [1] -2.322361e-16 -4.181443e-15 2.379331e-16
```

Introdução

```
Mas também \mathbb{V}(\eta) = \mathbf{I} \in \mathbb{V}(\phi) = \mathbf{I}
c(var(canonica x 1), var(canonica x 2),
  var(canonica v 1), var(canonica v 2))
## [1] 0.04545455 0.04545455 0.04545455 0.04545455
c(var(our canonica x 1), var(our canonica x 2),
  var(our canonica y 1), var(our canonica y 2))
```

## [1] 1 1 1 1

Existe outra implementação disponível no pacote CCA que coincide com a nossa.

```
library(CCA)
cca results <- cc(X, Y)
cca_results$cor
## [1] 0.9791972 0.8851224
cor canonica na mao[[3]]
## [1] 0.9791972 0.8851224
```

Exemplos

```
# Autovetores
round(cca results$xcoef. 3)
##
          [,1] [,2]
## price -0.333 -1.602
## value 0.587 -1.686
round(cor canonica na mao[[1]], 3)
         [.1] [.2]
##
## [1,] -0.333 1.602
## [2,] 0.587 1.686
```

```
# Autonetores
round(cca results$ycoef, 3)
##
             Γ.1]
                    [,2]
           -0.433 - 0.568
  economy
## service 0.191 -0.544
## design 0.005 0.012
## sporty 0.458 0.096
## safety 0.223 0.014
## handling
            0.376 - 0.915
```

```
# Autonetores
round(cor canonica na mao[[2]], 3)
          [,1] \quad [.2]
##
   [1.] -0.433 0.568
##
  [2,] 0.191 0.544
  [3,] 0.005 -0.012
##
## [4.] 0.458 -0.096
## [5.] 0.223 -0.014
## [6,] 0.376 0.915
```

## Correlação canônica para variáveis qualitativas

## Correlação canônica para variáveis qualitativas

	Biscoe	Dream	Torgersen
Adelie	44	56	52
Chinstrap	0	68	0
Gentoo	124	0	0

A Tabela de contigência acima apresenta informação dos dados mas não é uma matriz de dados (pois cada linha não representa observações e cada coluna não representa variáveis).

### Correlação canônica para variáveis qualitativas

	Biscoe	Dream	Torgersen
Adelie	44	56	52
Chinstrap	0	68	C
Gentoo	124	0	C

A Tabela de contigência acima apresenta informação dos dados mas não é uma matriz de dados (pois cada linha não representa observações e cada coluna não representa variáveis).

Contudo, podemos construir matrizes de dados cujas linhas serão zeros e uns dependendo se a observação apresenta ou não alguma das categorias das variáveis

## Correlação canônica para variáveis qualitativas

Assim, para 
$$k=1,\cdots,n$$
,  $i=1,\cdots,p$  e  $j=1,\cdots,q$ 

$$x_{ki} = egin{cases} 1 & ext{se a $k$-\'essima observação pertence à categoria $i$ das linhas.} \ 0 & ext{c.c} \end{cases}$$

$$y_{kj} = egin{cases} 1 & ext{se a $k$-\'essima observaç\~ao pertence \`a categoria $j$ das colunas.} \ 0 & ext{c.c} \end{cases}$$

## Correlação canônica para variáveis qualitativas

Assim, para 
$$k=1,\cdots,n$$
,  $i=1,\cdots,p$  e  $j=1,\cdots,q$ 

$$x_{ki} = egin{cases} 1 & ext{se a $k$-\'essima observação pertence à categoria $i$ das linhas.} \ 0 & ext{c.c} \end{cases}$$

$$y_{kj} = egin{cases} 1 & ext{se a $k$-\'essima observação pertence à categoria $j$ das colunas.} \\ 0 & ext{c.c} \end{cases}$$

Aplicaremos análise de correlação canônica nesse novo conjunto de dados.

## Correlação canônica para variáveis mixtas



## Correlação canônica para variáveis mixtas

• As ideias apresentadas anteriormente, podem também ser aplicadas quando trabalhamos com variáveis mixtas (qualitativas e quantitativas).

## Correlação canônica para variáveis mixtas

- As ideias apresentadas anteriormente, podem também ser aplicadas quando trabalhamos com variáveis mixtas (qualitativas e quantitativas).
- Cada variável quantitativa será representada por ela mesma e cada variável qualtativa será representadas por, digamos, p variáveis com zeros e uns (representando as p categorias da variável).

- As ideias apresentadas anteriormente, podem também ser aplicadas quando trabalhamos com variáveis mixtas (qualitativas e quantitativas).
- Cada variável quantitativa será representada por ela mesma e cada variável qualtativa será representadas por, digamos, p variáveis com zeros e uns (representando as p categorias da variável).
- Por último, aplicamos análise de correlação canônica nesse novo coniunto de dados.



Veremos alguns exemplos, bem como detalhes referentes à interpretação direto no notebook.

#### Referências

Introdução

#### Referências

- Härdle, W. K., & Simar, L. (2019). Applied Multivariate Statistical Analysis. Fifth Editon. Springer Nature. Capítulo 16.
- Mardia, K. V., Kent, J. T., & Bibby, J. M. (1979). Multivariate Analysis. Academic Press. Capítulo 10.
- Peña, D. (2002). Análisis de Datos Multivariantes. Mc Graw Hill. Capítulo 16.