

DEPARTAMENTO DE ESTATÍSTICA

26 abril 2023

Entrega 2 - Lista 3

Prof. Dr. George von Borries Análise Multivariada 1

Aluno: Bruno Gondim Toledo | Matrícula: 15/0167636

4. Exercício 30 da Lista 3 - Utilize a decomposição espectral $\Sigma = \mathbf{UDV^T}$ para mostrar que $\sum_{i=1}^{p} Var(\mathbf{X}_i) = \sum_{i=1}^{p} \lambda_i$, em que λ_i são os elementos da matriz diagonal \mathbf{D} .

Nota 1: Inclua dois exemplos numéricos com este resultado no R.

Nota 2: Entregas com exemplos iguais serão desconsideradas.

```
# Questão 1
# Comprovando c/ exemplo numérico
set.seed(150167636)
matriz <- matrix(c(sample.int(n=9,replace=T)),</pre>
                  nrow = 3, byrow = TRUE)
cov <- cov(matriz)</pre>
eig <- eigen(cov)</pre>
svar <- sum(diag(cov))</pre>
seig <- sum(eig$values)</pre>
# \acute{E} necessário "arredondar" os resultados para a igualdade valer, mas na realidade \acute{e} uma limitação d
round(svar) == round(seig)
## [1] TRUE
# E o resultado está comprovado para este caso particular.
# Aumentando agora a matriz e verificando se a igualdade permanece
set.seed(636761051)
matriz2 <- matrix(c(sample.int(n=100,replace=T)),</pre>
                   nrow = 10, byrow = TRUE)
cov2 <- cov(matriz2)</pre>
eig2 <- eigen(cov2)
svar2 <- sum(diag(cov2))</pre>
seig2 <- sum(eig2$values)</pre>
# É necessário "arredondar" os resultados para a igualdade valer, mas na realidade é uma limitação d
round(svar2) == round(seig2)
## [1] TRUE
# O que fortalece a hipótese do resultado.
```

5. Exercício 31 da Lista 3 Reproduza o estudo de redução de dimensão SVD de imagens, utilizando duas imagens. A primeira com poucos detalhes (abstrata, por exemplo) e a segunda com vários detalhes. Justifique sua escolha de dimensão na redução de cada imagem e compare os resultados. Você achou a redução compatível com as imagens utilizadas? Justifique.

Nota 1: Alguns pacotes de leitura de imagem podem ser mais simples de utilizar que o apresentado em aula.

Nota 2: Entregas com imagens e códigos iguais serão desconsideradas.

Exemplo abstrato:

```
img <- readImage("rdocs/volpi.jpg")
dim(img)
imageShow(img,clear_viewer = T)
#writeImage(img, file_name = 'rdocs/img.png')</pre>
```

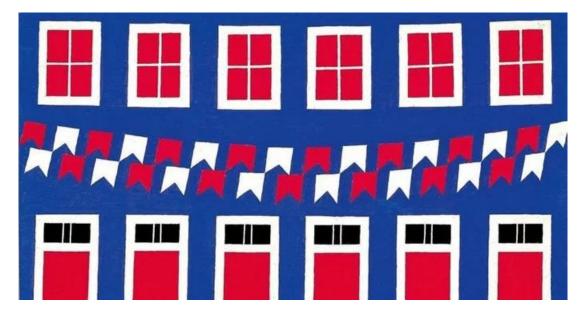


Figure 1: Imagem original

```
img_gray <- rgb_2gray(img)</pre>
dim(img_gray)
imageShow(img_gray,clear_viewer = T)
#writeImage(img_gray, file_name = 'rdocs/volpi_gray.png')
Aplicando SVD na imagem
img <- readImage("C:/Users/toled/Documents/Github/multivariada/rdocs/volpi.jpg")</pre>
img_gray <- rgb_2gray(img)</pre>
imgg.svd <- svd(img_gray)</pre>
head(imgg.svd$d,n=54)
##
    [1] 229.859239 61.789964 43.948192 40.760642 36.012312 32.600281
   [7]
        28.910258 19.570303 17.656321 15.850726
                                                      13.146486 10.385024
## [13]
          9.807348
                     9.657146
                                8.744394
                                          8.207525
                                                       7.604042
                                                                   7.317383
## [19]
          7.130727
                     6.824580
                                 6.525574
                                            6.273402
                                                       5.997608
                                                                   5.335333
## [25]
          5.080195
                     4.894382
                                 4.713462
                                            4.251787
                                                       4.243742
                                                                   4.174866
   [31]
          3.926617
                     3.822811
                                 3.637677
                                            3.489109
                                                       3.243466
                                                                   3.129861
          3.029129
                     2.969637
                                            2.702952
## [37]
                                 2.953226
                                                       2.691267
                                                                   2.622958
## [43]
          2.489558
                     2.464112
                                 2.437700
                                            2.323649
                                                       2.244852
                                                                   2.211070
```



Figure 2: Imagem cinza

[49] 2.146597 2.129377 2.068951 2.051561 2.010150 1.926424

D <- diag(imgg.svd\$d)
dim(D)</pre>

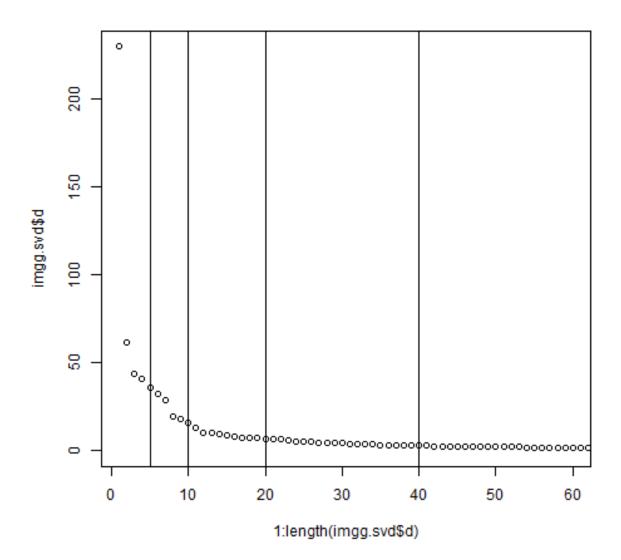
[1] 358 358

U <- imgg.svd\$u V <- imgg.svd\$v Analisando a quantidade de informação por dimensão

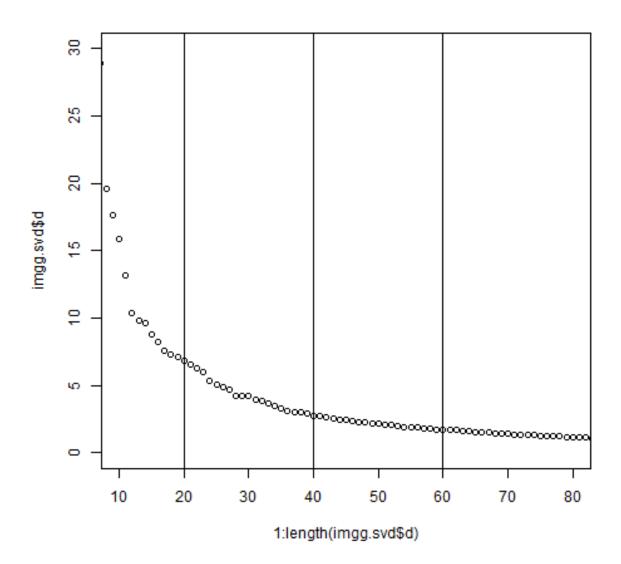
```
png(file="C:/Users/toled/Documents/Github/multivariada/rdocs/plot4.png")
plot(1:length(imgg.svd$d), imgg.svd$d)
abline(v=c(5,10,20,40))
dev.off()
```

Figure 3: Gráfico 1

```
png(file="rdocs/plot5.png")
plot(1:length(imgg.svd$d), imgg.svd$d,xlim = c(1,60))
abline(v=c(5,10,20,40))
dev.off()
```



```
png(file="rdocs/plot6.png")
plot(1:length(imgg.svd$d), imgg.svd$d,xlim = c(10,80),ylim = c(0,30))
abline(v=c(20,40,60))
dev.off()
```



Reduzindo a dimensionalidade

```
U5 <- as.matrix(U[,1:5])

V5 <- as.matrix(V[,1:5])

D5 <- diag(imgg.svd$d[1:5])

img_gray5 <- U5 %*% D5 %*% t(V5)

tr(D5)/tr(D) * 100

## [1] 48.36148
```

```
imageShow(img_gray5,clear_viewer = T)
writeImage(img_gray5, file_name = 'rdocs/volpi_gray5.png')
```

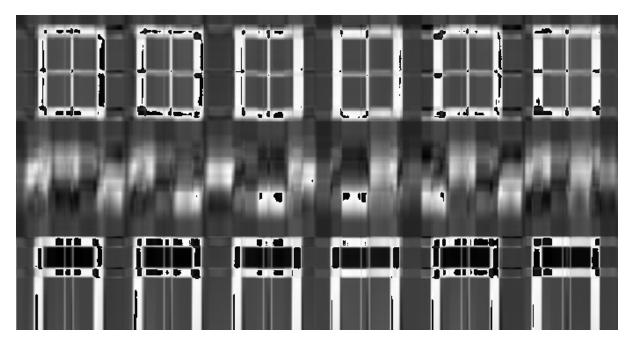


Figure 4: Redução para 5 dimensões