PCA

Antonio Hernández

2022-03-27

Análisis de Componentes Principales

INTRODUCCION

El análisis de componentes principales (ACP) es un método de reducción de la dimensionalidad de las variables originales.

Matriz de trabajo

1.-Se trabajo con la matriz de datos *fiel* que esta en el paquete datos.

```
install.packages("datos")
```

library(datos)

2.- Se selecciona la matriz fiel.

```
x<-datos::fiel
```

Exploración de la matriz

1.- Dimensión de la matriz La matriz cuenta con 272 observaciones y 2 variables.

dim(x)

```
## [1] 272 2
```

2.- Tipo de variables.

str(x)

```
## 'data.frame': 272 obs. of 2 variables:
## $ erupciones: num 3.6 1.8 3.33 2.28 4.53 ...
## $ espera : num 79 54 74 62 85 55 88 85 51 85 ...
```

3.- Conocer el nombre de las variables.

colnames(x)

```
## [1] "erupciones" "espera"
```

4.-Buscar los posibles datos perdidos.

```
anyNA(x)
```

[1] FALSE

Tratamiento de la matriz

Se genera una nueva matriz filtrada.

```
x1 < - x[,]
```

ACP paso a paso

1.- Transformar la matriz en un data frame.

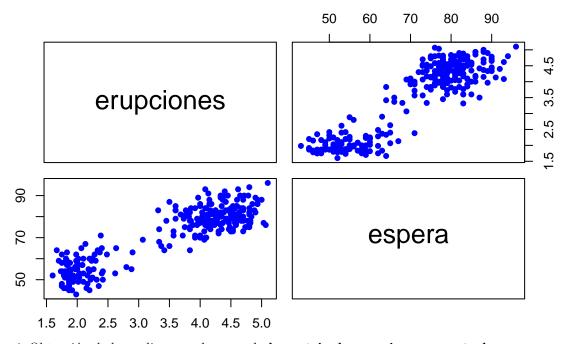
```
x1<- data.frame(x1)
2.- Definir n (individuos) y p (variables).
n<-dim(x)[1]
n
## [1] 272
p<-dim(x)[2]</pre>
```

[1] 2

p

3.-- Generación del gráfico $\mathbf{scaterplot}$

Variables originales



4.-Obtención de la media por columna y la la matriz de covarianza muestral.

```
mu<-colMeans(x1)
mu
```

```
## erupciones espera
## 3.487783 70.897059
```

```
s < -cov(x)
s
##
               erupciones
                               espera
                 1.302728 13.97781
## erupciones
                13.977808 184.82331
## espera
5.- Obtención de los valores y vectores propios desde la matriz de covarianza muestral.
es<-eigen(s)
## eigen() decomposition
## $values
## [1] 185.8818239
                      0.2442167
##
## $vectors
                          [,2]
##
              [,1]
## [1,] 0.0755118 -0.9971449
## [2,] 0.9971449 0.0755118
5.1 .- Obtención de la matriz de autovalores propios.
eigen.val<-es$values
eigen.val
## [1] 185.8818239
                       0.2442167
5.2 .- Obtención de la matriz de vectores propios.
eigen.vec<-es$vectors
eigen.vec
##
              [,1]
                          [,2]
## [1,] 0.0755118 -0.9971449
## [2,] 0.9971449 0.0755118
6.- Calcular la proporción de la variabilidad.
6.1.- Para la matriz de valores propios.
pro.var<-eigen.val/sum(eigen.val)</pre>
pro.var
## [1] 0.998687896 0.001312104
6.2.- Acumulada.
pro.var.acum<-cumsum(eigen.val)/sum(eigen.val)</pre>
pro.var.acum
## [1] 0.9986879 1.0000000
7.- Obtener la matriz de correlacion
R<-cor(x)
R
##
               erupciones
                               espera
## erupciones 1.0000000 0.9008112
                0.9008112 1.0000000
## espera
```

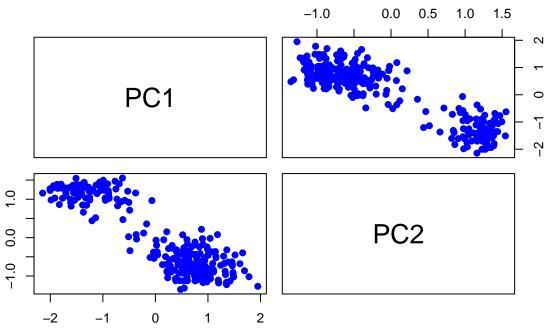
8.- Obtener los valores y vectores propios a partir de la matriz de correlaciones.

```
eR<-eigen(R)
## eigen() decomposition
## $values
## [1] 1.90081117 0.09918883
##
## $vectors
                           [,2]
##
               [,1]
## [1,] 0.7071068 -0.7071068
## [2,] 0.7071068 0.7071068
9.- Obtención de la matriz de autovalores propios.
9.1- Separación de matriz de valores propios.
eigen.val.R<-eR$values
eigen.val.R
## [1] 1.90081117 0.09918883
9.2 .- Obtención de la matriz de vectores propios.
eigen.vec.R<-eR$vectors
eigen.vec.R
##
               [,1]
                           [,2]
## [1,] 0.7071068 -0.7071068
## [2,] 0.7071068 0.7071068
10.-Cálculo de la proporción de la variabilidad. 10.1.- Para la matriz de valores propios.
pro.var.R<-eigen.val.R/sum(eigen.val.R)</pre>
pro.var.R
## [1] 0.95040558 0.04959442
10.2.- Acumulada. En este punto se seleccióna en número de componentes, siguiendo el criterio del 95% de
varianza explicada.
Para este ejemplo se va a seleccionar un factor (0.95% de varianza explicada)
pro.var.acum.R<-cumsum(eigen.val)/sum(eigen.val)</pre>
pro.var.acum.R
## [1] 0.9986879 1.0000000
11.- Obtener la media de los autovalores.
mean(eigen.val)
## [1] 93.06302
\#\# {\rm Obtenci\'on} de coeficientes.
12.-Centrar los datos con respecto a la media.
12.1.-Construcción de la matriz de unos.
ones<-matrix(rep(1,n),nrow=n, ncol=1)</pre>
```

12.1.- Construccion de la matriz centrada.

```
X.cen<-as.matrix(x)-ones%*%mu</pre>
13.- Construccion de la matriz diagonal de las varianzas.
Dx<-diag(diag(s))</pre>
Dx
##
             [,1]
                       [,2]
## [1,] 1.302728
                    0.0000
## [2,] 0.000000 184.8233
14.-Construccion de la matriz centrada multiplicada. # por Dx^1/2
Y < -X.cen\% * \% solve(Dx)^(1/2)
15.- Construccion de los coeficientes o scores eigen.vec.R matriz de autovectores.
scores <- Y% * % eigen. vec
scores[1:10,]
##
             [,1]
                          [,2]
## 1
       0.6017472 -0.05303002
## 2
      -1.3510033 1.38065799
## 3
      0.2173499 0.15245928
## 4 -0.7322759 1.00312613
## 5
       1.1035529 -0.83480761
## 6
     -1.2060067 0.44006280
       1.3346412 -0.96404192
## 8
       1.0418267 -0.01970367
## 9 -1.5611193 1.23294917
## 10 1.0914459 -0.67493191
16.- Nombramos las columnas PC1...PC8.
colnames(scores)<-c("PC1","PC2")</pre>
17.- Visualización de los scores.
scores[1:10,]
              PC1
                           PC2
##
## 1
       0.6017472 -0.05303002
## 2
     -1.3510033 1.38065799
## 3
       0.2173499
                   0.15245928
## 4
     -0.7322759 1.00312613
## 5
       1.1035529 -0.83480761
## 6
     -1.2060067 0.44006280
## 7
       1.3346412 -0.96404192
## 8
       1.0418267 -0.01970367
## 9 -1.5611193 1.23294917
## 10 1.0914459 -0.67493191
18.- Generacion del grafico de los scores
pairs(scores, main="scores", col="blue", pch=19)
```

scores



##ACP SINTETIZADO

1.-# Aplicar el cálculo de la varianza a las columnas 1=filas, 2=columnas.

```
apply(x, 2, var)
```

```
## erupciones espera
## 1.302728 184.823312
```

2.- Aplicar la función **acp** para reducir la dimensionalidad y centrado por la media y escalada por la desviacion standar (dividir entre sd).

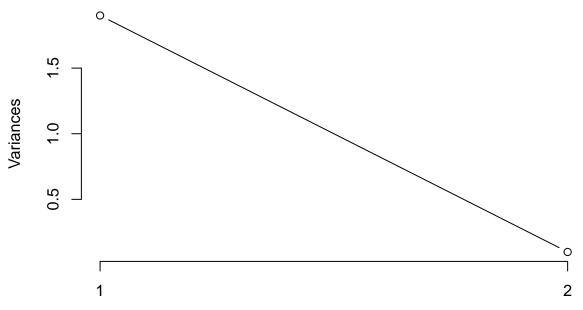
```
acp<-prcomp(x, center=TRUE, scale=TRUE)
acp</pre>
```

```
## Standard deviations (1, .., p=2):
## [1] 1.3786991 0.3149426
##
## Rotation (n x k) = (2 x 2):
## PC1 PC2
## erupciones -0.7071068 0.7071068
## espera -0.7071068 -0.7071068
```

3.-Generación del gráfico screeplot.

```
plot(acp, type="1")
```





4.- Resumen.

summary(acp)

```
## Importance of components:
```

PC1 PC2

Standard deviation 1.3787 0.31494

Proportion of Variance 0.9504 0.04959

Cumulative Proportion 0.9504 1.00000

CONSTRUCCIÓN DE LOS CP CON VARIABLES PRINCIPALES

Convinacion lineal de las variables originales.

$$z=-0.707(var1)-(-707(var2))$$

Tiempo de espera entre erupciones.

$$z2 = 0.707(var1) - 0.707(var2)$$