Análisis Factorial Fiel

Melissa Ortega Galarza

2022-05-21

Se instalan las paqueterias

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

1.- Lectura de la matriz de datos

```
M<-data.frame(datos::fiel)
M<-as.data.frame(fiel)</pre>
```

2.- Quitar los espacios de los nombres

```
colnames(M)[1]="Life.Exp"

colnames(M)[2]= "HS.Grad"
```

3.- Separa n (estados) y p (variables)

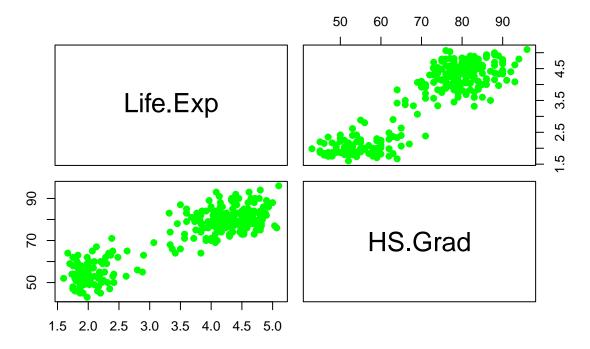
```
n<-dim(M)[1]
p<-dim(M)[2]</pre>
```

4.- Generacón de un scater plot

Para la Visualización de variables originales

```
pairs(M, col="green", pch=19, main="Matriz Original")
```

Matriz Original



Transformación de alguna varibles

```
1.\text{-} Aplicamos logaritmo para las columnas 1,3 y 8
```

```
M[,1]<-log(M[,1])
colnames(M)[1]<-"Log-Population"

M[,2]<-log(M[,2])
colnames(M)[2]<-"Log-Illiteracy"

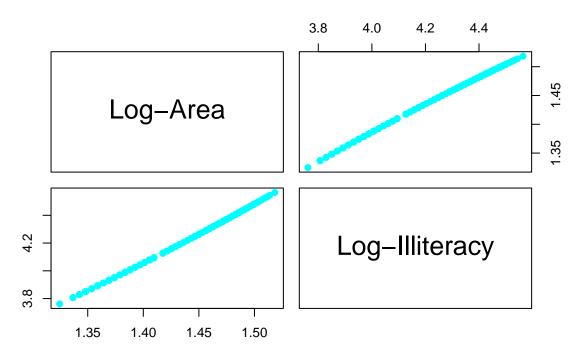
M[,1]<-log(M[,2])
colnames(M)[1]<-"Log-Area"</pre>
```

Gráfico scater

Para la visualización de la matriz original con 3 variables que se incluyerón

pairs(M,col="cyan", pch=19, main="Matriz original")

Matriz original



Nota:

Como las variables tiene diferentes unidades de medida, se va a implementar la matriz de correlaciones para estimar la matriz de cargada.

Reduccion de la dimensionalidad

Análsis Factorial de componentes principales (PCFA)

1.- Calcular la matriz de medias y de correlaciones

Matriz de medias

mu<-colMeans(M)</pre>

#Matriz de correlaciones

R<-cor(M)

2.- Reducción de la dimensionalidad mediante

Análisis factorial de componentes principales (PCFA).

1.- Calcular los valores y vectores propios.

eR<-eigen(R)

2.- Valores propios

eigen.val<-eR\$values

3.- Vectores propios

eigen.vec<-eR\$vectors

4.- Calcular la proporcion de variabilidad

prop.var<-eigen.val/sum(eigen.val)</pre>

5.- Calcular la proporcion de variabilidad acumulada

```
prop.var.acum<-cumsum(eigen.val)/sum(eigen.val)</pre>
```

L.est.1<-eigen.vec[,1:2] %*% diag(sqrt(eigen.val[1:2]))</pre>

Rotación varimax

L.est.1.var<-varimax(L.est.1)</pre>

Estimación de la matriz de los errores

1.- Estimación de la matriz de perturbaciones

Psi.est.1<-diag(diag(R-as.matrix(L.est.1.var\$loadings)%*% t(as.matrix(L.est.1.var\$loadings))))

2.- Se utiliza el método Análisis de factor principal (PFA)

Para estimación de autovalores y autovectores

RP<-R-Psi.est.1

Calculo de la matriz de autovalores y autovectores

eRP<-eigen(RP)

Autovalores

eigen.val.RP<-eRP\$values

Autovectores

eigen.vec.RP<-eRP\$vectors

Proporcion de variabilidad

prop.var.RP<-eigen.val.RP/ sum(eigen.val.RP)</pre>

Proporcion de variabilidad acumulada

prop.var.RP.acum<-cumsum(eigen.val.RP)/ sum(eigen.val.RP)</pre>

Estimación de la matriz de cargas con rotación varimax

 $\label{lem:lest.2} L. \texttt{est.2} \\ \texttt{'-eigen.vec.RP[,1:2] \% \% \ diag(sqrt(eigen.val.RP[1:2]))}$

Rotación varimax

L.est.2.var<-varimax(L.est.2)

Estimación de la matriz de covarianzas de los errores.

Psi.est.2<-diag(diag(R-as.matrix(L.est.2.var\$loadings))/*% t(as.matrix(L.est.2.var\$loadings))))

Obtención de los scores de ambos métodos

PCFA

```
FS.est.1<-scale(M)%*% as.matrix(L.est.1.var$loadings)
```

PFA

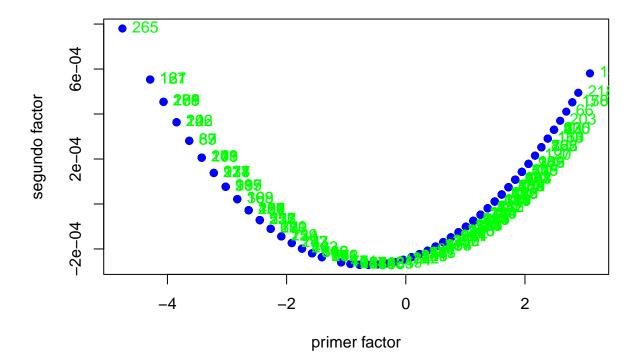
```
FS.est.2<-scale(M)%*% as.matrix (L.est.2.var$loadings)
```

Graficamos ambos scores

```
par(mfrow=c(2,1))
```

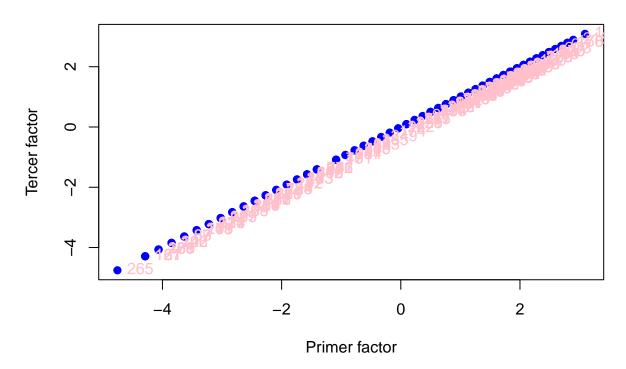
Factor I y II

scores con factor I y II con PCFA



Factor II y I

scores con factor II y I con PCFA



Factor II y II

scores con factor II y II con PCFA

