MAT-269: Sesión práctica de Análisis Factorial

Felipe Osorio

fosorios.mat.utfsm.cl

Departamento de Matemática, UTFSM



Esperanzas de vida en años organizados por país, edad y sexo. Los datos fueron extraídos desde Keyfitz y Flieger $(1971)^1$ y hace referencia la esperanza de vida en los años 60s.

La base de datos life tiene 31 Observaciones (países) y 8 variables, que corresponden a las esperanzas de vida, para:

- ▶ m0, m25, m50, m75: hombres a las edades de 0, 25, 50 y 75 años.
- ▶ w0, w25, w50, w75: mujeres a las edades de 0, 25, 50 y 75 años.



¹Population: Facts and Methods of Demography.

```
> source("lifeexp.R") # lee datos desde fuentes R
> life
                       m0 m25 m50 m75 w0 w25 w50 w75
                           51
                                30
                                                34
Algeria
                       63
                                    13 67
                                            54
                                                     15
Cameroon
                       34
                           29
                                13
                                     5 38
                                            32
                                                17
Madagascar
                       38
                           30
                                17
                                       38
                                            34
                                                 20
                           42
                                20
                                     6 64
                                                 25
Mauritius
                       59
                                            46
Reunion
                       56
                           38
                                18
                                     7 62
                                            46
                                                 25
                                                     10
Seychelles
                       62
                           44
                                24
                                     7 69
                                            50
                                                 28
                                                     14
South Africa(C)
                           39
                                     7 55
                                            43
                                                 23
                       50
                                20
South Africa(W)
                       65
                           44
                                22
                                     7 72
                                            50
                                                 27
Tunisia
                       56
                           46
                                24
                                    11 63
                                            54
                                                 33
                                                     19
Canada
                           47
                                24
                                     8 75
                                            53
                       69
                                                 29
                                                     10
. . .
Argentina
                       65
                           46
                                24
                                     9 71
                                            51
                                                 28
                                                     10
Chile
                           43
                                23
                                    10 66
                                                 27
                       59
                                            49
                                                     12
Columbia
                       58
                           44
                                24
                                     9 62
                                            47
                                                 25
                                                     10
Ecuador
                       57
                           46
                                28
                                     9 60
                                            49
                                                 28
                                                     11
```



Test de bondad de ajuste

Es posible llevar a cabo un test de bondad de ajuste probando la hipótesis:

$$H_0: \mathbf{\Sigma} = \mathbf{\Gamma} \mathbf{\Gamma}^{\top} + \mathbf{\Psi},$$

basado en k factores, versus la alternativa $H_1: \Sigma$ es no restringida. Evaluando la log-verosimilitud marginal en $\Sigma = S$ y $\Sigma = \widehat{\Gamma} \widehat{\Gamma}^\top + \widehat{\Psi}$, tenemos

$$LR = n \{ \log |\widehat{\Sigma}| + \operatorname{tr}(\widehat{S}\widehat{\Sigma}^{-1}) - \log |\widehat{S}| - p \} = n \log \Big(\frac{\widehat{\Sigma}}{|\widehat{S}|} \Big),$$

que tiene una distribución aproximadamente $\chi^2(\nu)$ con $\nu=\frac{1}{2}[(p-k)^2-(p+k)].$

Observación:

Debido a este test de hipótesis, el algoritmo de estimación de Jöreskog minimiza:

$$\log |\mathbf{\Sigma}| + \operatorname{tr}(\mathbf{S}\mathbf{\Sigma}^{-1}) - \log |\mathbf{S}| - p.$$



```
# ajuste un modelo de análisis factorial
> fa1 <- factanal(life, factors = 1, method = "mle")</pre>
> fa2 <- factanal(life, factors = 2, method = "mle")</pre>
> fa3 <- factanal(life. factors = 3. method = "mle")</pre>
# elementos en un objecto de clase 'factanal'
> attributes(fa3)
$names
 [1] "converged"
                    "loadings"
                                     "uniquenesses" "correlation"
 [5] "criteria"
                     "factors"
                                     "dof"
                                                     "method"
                     "STATISTIC"
                                     "PVAL"
                                                     "n.obs"
 [9] "rotmat"
[13] "call"
$class
[1] "factanal"
# extrayendo algunos objetos
> fa3[c("STATISTIC", "PVAL")]
SSTATISTIC
objective
 6.727248
SPVAI.
objective
0.4578204
```



Los resultados del test de bondad de ajuste en la siguiente Tabla, permiten notar que la solución usando k=3 factores es adecuado para los datos

\overline{k}	Estadístico	gl	valor-p
1	163.1121	20	< 0.0001
2	45.2357	13	< 0.0001
3	6.7272	7	0.4578



```
> fa3
Call:
factanal(x = life. factors = 3. method = "mle")
Uniquenesses:
  m O
       m25
            m50
                  m75
                        w0 w25
                                  w50
                                        w75
0.005 0.362 0.066 0.288 0.005 0.011 0.020 0.146
Loadings:
   Factor1 Factor2 Factor3
m0 0.964 0.122 0.226
m25 0.646 0.169 0.438
m50 0.430 0.354 0.790
m75
        0.525 0.656
w0 0.970 0.217
w25 0.764 0.556 0.310
w50 0.536 0.729 0.401
w75 0.156 0.867 0.280
             Factor1 Factor2 Factor3
SS loadings
               3.375
                      2.082 1.640
Proportion Var 0.422 0.260 0.205
Cumulative Var 0.422 0.682 0.887
```

Test of the hypothesis that 3 factors are sufficient. The chi square statistic is 6.73 on 7 degrees of freedom. The p-value is 0.458



Recuerde que $\widehat{\Sigma}=\widehat{\Gamma}\widehat{\Gamma}^{\top}+\widehat{\Psi}$, y las comunalidades 2 fueron definidas como:

$$h_i^2 = \sum_{j=1}^k \gamma_{ij}^2.$$

```
> Gamma <- unclass(fa3$loadings)</pre>
> Gamma
    Factor1 Factor2 Factor3
m0 0.96395 0.1216 0.22623
m25 0.64627 0.1689 0.43830
m50 0.42955 0.3536 0.79004
m75 0.07999 0.5246 0.65627
w0 0.97027 0.2171 0.08093
w25 0.76414 0.5559 0.30988
w50 0.53584 0.7293 0.40115
w75 0.15615 0.8666 0.28044
> communality <- apply(Gamma^2, 1, sum)</pre>
> communality
    mΩ
          m25
                 m50
                        m75
                                ωO
                                      w25 w50
                                                    ₩75
0.9952 0.6383 0.9337 0.7122 0.9951 0.9889 0.9799 0.8540
```

 $^{^2}$ Note que $h^2=\mathrm{diag}(\widehat{\Gamma}\widehat{\Gamma}^{ op})$

Interpretación:

- ▶ El 1er factor es dominado por la "esperanza de vida al nacer".
- ► El 2do factor refleja la "esperanza de vida de la vejez".
- ► El 3er factor tiene una mayor carga para honbres entre 50 y 75 años y puede entenderse como "esperanza de vida en hombres mayores".

Observación:

Al rotular los "factores" se puede ser bastante creativo. De modo que, tendrían que tener algún sentido.



Es posible estimar (predecir) los factores usando la siguiente distribución condicional,

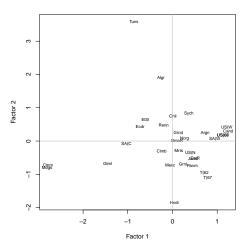
$$oldsymbol{z} | oldsymbol{x} \sim \mathsf{N}_m(oldsymbol{\Gamma}^{ op} oldsymbol{\Sigma}^{-1} (oldsymbol{x} - oldsymbol{\mu}), (oldsymbol{\Gamma}^{ op} oldsymbol{\Psi}^{-1} oldsymbol{\Gamma} + oldsymbol{I})^{-1}),$$

de este modo,

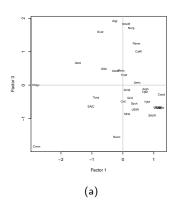
$$\widehat{\boldsymbol{z}}_i = \widehat{\boldsymbol{\Gamma}}^{\top} (\widehat{\boldsymbol{\Gamma}} \widehat{\boldsymbol{\Gamma}}^{\top} + \boldsymbol{\Psi})^{-1} (\boldsymbol{x}_i - \overline{\boldsymbol{x}}), \qquad i = 1, \dots, n.$$

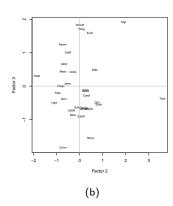
```
# objeto 'fa3' contendrá elemento 'scores'
> fa3 <- factanal(life, factors = 3, method = "mle",
     scores = "regression")
> scores <- fa3$scores
> scores
           Factor1 Factor2 Factor3
Algeria -0.25806 1.9010 1.9158
Cameroon
          -2.78250 -0.7234 -1.8477
Madagascar -2.80643 -0.8116 -0.0121
. . .
Argentina 0.73134 0.2481 -0.1282
Chile
         0.00975 0.7522 -0.4920
Columbia -0.24060 -0.2954 0.4292
Equador -0.72345 0.4425 1.5916
```









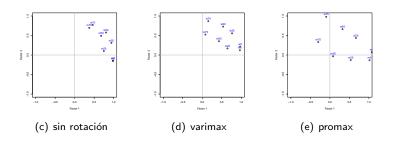




Gráficos anteriores se realizaron mediante los comandos:

```
> par(pty = "s")
> plot(scores[,1], scores[,2], type = "n", xlab = "Factor 1",
+     ylab = "Factor 2")
> text(scores[,1], scores[,2], labels = abbreviate(row.names(scores)),
+     cex = 0.7, lwd = 2)
> abline(h = 0, col = "gray")
> abline(v = 0, col = "gray")
```







```
# objetos con parámetro de 'rotación'
> fa3.none <- factanal(life, factors = 3, method = "mle",</pre>
+ rotation = "none")
> fa3.varimax <- factanal(life, factors = 3, method = "mle",</pre>
    rotation = "varimax")
> fa3.promax <- factanal(life. factors = 3. method = "mle".</pre>
+ rotation = "promax")
# factores sin rotar
> par(pty = "s")
> plot(fa3.none$loadings[,1], fa3.none$loadings[,2], xlab = "Factor 1",
+ ylab = "Factor 2", xlim = c(-1,1), ylim = c(-1,1))
> text(fa3.none$loadings[,1], fa3.none$loadings[,2], pos = 3,
+ lab = colnames(life), col = "blue")
> abline(h = 0, v = 0, col = "gray")
# rotación varimax
> par(pty = "s")
> plot(fa3.varimax$loadings[,1], fa3.varimax$loadings[,2],
    xlab = "Factor 1", vlab = "Factor 2", xlim = c(-1.1),
+ vlim = c(-1,1)
> text(fa3.varimax$loadings[.1], fa3.varimax$loadings[.2], pos = 3.
+ lab = colnames(life), col = "blue")
> abline(h = 0, v = 0, col = "gray")
# y análogamente para rotación 'promax'
```