## Máxima Verosimilitud en R

Gabriel Escarela

May 8, 2018

## El Modelo de Supervivencia

T es el tiempo de ocurrencia.

$$S(t; \mathbf{x}) = \Pr\{T > t; \mathbf{x}\} = [S_0(t)]^{\exp\{\boldsymbol{\beta}^T \mathbf{x}\}},$$

donde  $S_0(t)$  es la funcin de supervivencia de base. En esta aplicacin:

$$S_0(t) = \exp\{-(t/\lambda)^{\alpha}\}, \quad t > 0,$$

donde  $\alpha$  es el parámetro de forma y  $\lambda$  es el parmetro de escala.

## La función de Verosimilitud

El conjunto de datos consiste en n observations independientes  $\{Y_i, c_i, \mathbf{x}_i\}$ , where i=1,...,n,  $Y_i=\min(T_i,C_i)$ ,  $T_i$  es el tiempo de ocurrencia,  $C_i$  es el tiempo de censura,  $c_i=I(T_i=Y_i)$  es el estatus de censura, y  $\mathbf{x}_i$  es el vector de variables explicativas.

La contribucin a la función de verosimilitud de la i-ésima observación es:

$$L_i(\boldsymbol{\theta} \mid t_i, c_i, \mathbf{x}_i) = [f(t_i; \mathbf{x}_i)]^{c_i} \times [S(t_i; \mathbf{x}_i)]^{1 - c_i},$$

donde 
$$f(t; \mathbf{x}) = -\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}u} S(u; \mathbf{x}) \big|_{u=t}$$
.

## Programación de la función

```
coxph.Weibull <- function(parametros, censura,
     tiempos, matriz.modelo){
# Nmero de variables en Beta:
n.var <- dim(matriz.modelo)[2] - 1
# EL vector de coeficientes corresponde a
# las primeras n.var entradas del vector parametros
beta <- parametros[1:n.var]
# El siguiente parametro es el de forma
forma <- exp(parametros[n.var+1])</pre>
# El siguiente parmetro es el de escala
escala <- exp(parametros[n.var+2])
```

```
# La funcion de supervivencia de base:
S0.ti <- 1 - pweibull(tiempos, forma, escala)
# La funcion de densidad de base es:
f0.ti <- dweibull(tiempos, forma, escala)</pre>
# La fuerza de mortalidad de base es:
h0.ti <- f0.ti/S0.ti
# La matriz modelo menos la ordenada:
x.mat <- matriz.modelo[,-1]
# El componente lineal es beta por x.mat:
if(n.var==1){
# Cuando solo hay una variable explicativa:
x.beta <- c(x.mat) * beta
}
else if(n.var > 1){
# Cuando hay mas de una variable explicativa:
x.beta <- c(x.mat %*% beta)
}
```

```
# Evalua la funcion de supervivencia del modelo de Cox:
S.ti <- S0.ti^exp(x.beta)
# La funcion de densidad es la fuerza de mortalidad por
# la funcion de supervivencia del modelo de Cox:
f.ti <- (h0.ti*exp(x.beta))*S.ti
# Renombra el vector de censura:
c.i <- censura
# Evalua la funcion log-verosimilitud:
log.L \leftarrow sum(c.i*log(f.ti) + (1-c.i)*log(S.ti))
# Deseamos el negativo para minimizarlo:
-1*log.L
}
```

> mle \$manimum (11 1390.015

\$estimate

[1] 0.8308643 2.6012159 -3.3874606 0.3580920 10.0797034

\$gradient

[1| 0.002859451 0.009036064 0.004656935 -0.008529923 -0.005680810

Shessian

[1,1] [1,2] [1,3] [1,4] [1,5] [1,1] 408.4605 452.3746 217.7276 -756.1696 -267.2624 [2,1] 452.3746 910.7477 452.2106 -1355.0975 -538.0878

13, 1 217.7276 452.2106 228.5132 -667.5662 -268.1276

|4,| -756.1696 -1355.0975 -667.5662 2311.5628 804.2490

|5,| -267.2624 -538.0878 -268.1276 804.2490 318.8213

\$code

(1) 1

\$1terations

(1) 40

- > #Los estimadores son:
- > mle\$estimate
- [1] 0.8308643 2.6012159 -3.3874606 0.3580920 10.0797034
- > #Los errores estndares son:
- > sqrt(diag(solve(mle\$hessian)))
- $\hbox{\tt [1]} \ \ 0.08094527 \ \ 0.63118591 \ \ 0.62312321 \ \ 0.06592228 \ \ 1.29499368$
- > #Estadstico de Wald:
- > abs(mle\$estimate/sqrt(diag(solve(mle\$hessian))))
- [1] 10.264520 4.121156 5.436261 5.432033 7.783593