Problema 1

a).

b).

Problema 2

Problema 3

Problema 4

Problema 5

Problema 7

Problema 8

# Tarea 1

José López Joel Patricio

## Problema 1

Las propiedades de las funciones de riesgo: Supongamos que una variable aleatoria de supervivencia T con una densidad una mezcla de dos exponenciales.

$$f_t = p\lambda^{-\lambda t} + (1-p)\mu e^{-\mu t}; t \geq 0$$

donde  $0 es el parámetro de proporción de la mezcla <math>0 < \lambda < \mu < 1$  son parametros de cada exponencial en la mezcla.

a).

Encuentre la función de supervivencia S(t)

La función de riesgo es:

$$egin{align} S(t) &= \int_t^\infty p\lambda e^{-\lambda t} + (1-p)\mu e^{-\mu t}dt \ &= p\lambda \int_t^\infty e^{-\lambda t}dt + (1-p)\mu \int_t^\infty e^{-\mu t}dt \ &= -pe^{-\lambda t}|_t^\infty - (1-p)e^{-\mu t}|_t^\infty \ &= pe^t + (1-p)e^{-\mu t} \end{aligned}$$

b).

Encuentre la función de riesgo h(t) para T y explique anliticamente o intituvamente por que es decreciente en función de su argumento positivo t.

$$egin{aligned} \lim_{n o\infty} = \lim_{n o\infty} rac{f_T(t)}{S(t)} = \lim_{n o\infty} \left(rac{p\lambda e^{-\lambda t} + (1-p)\mu e^{-\mu t}}{1-[p(1-e^{-\lambda t})+(1-p)(1-e^{-\mu t})]}
ight) \ \lim_{n o\infty} S(t) = 0 \end{aligned}$$

por que el \$\_{n }e^{-t}=0

### Problema 2

Sea la variable aleatoria  $T=e^y$  que representa el tiempo de supervivencia con distribución en la familia  $\log$ -localidad-escala.

$$P(Y \geq y) = S_0\left(rac{y-\mu}{\sigma}
ight)$$

a)

Derive la función de densidad de probabilidades de T bajo es supuesto que  $S_0(\mu)=1-\Phi(\mu),$  donde  $\Phi(\mu)$  es la función de distribución de una N(0,1)

$$egin{split} P(Y \geq y) &= S_0 \left(rac{y-\mu}{\sigma}
ight) \ & \ p(Y \leq y) = 1 - S_0 \left(rac{y-\mu}{\sigma}
ight) \end{split}$$

Ahora:

$$egin{split} p(Y \leq y) &= 1 - \left(1 - \Phi\left(rac{y - \mu}{\sigma}
ight)
ight) \ &= \Phi\left(rac{y - \mu}{\sigma}
ight) \end{split}$$

Tenemos que: T=e^{y} tiene una distribución localidad-escala.  $\Phi \sim N(0,1)$ 

$$egin{aligned} F_T(t) &= P\left(U \leq \left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight)
ight) \ &= \Phi\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight) \ f_t &= rac{d}{dt}\Phi\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight) \ &= \Phi\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight)\left(rac{1}{\sigma t}
ight) \end{aligned}$$

15/11/22, 9:00

$$T \sim lognormal(\mu, \sigma)$$

b).

Derive la función de densidad de probabilidades de T bajo el supuesto que  $S_0(\mu)=-e^\mu$ , use  $\alpha=e^\mu$  y  $\beta=\frac{1}{\sigma}$ 

$$egin{aligned} P(Y \geq y) &= S_0 \left(rac{y-\mu}{\sigma}
ight) \ P(Y \leq y) &= 1 - S_0 \left(rac{y-\mu}{\sigma}
ight) \ &= 1 - exp\left(-e^{\left(rac{log(t)-\mu}{\sigma}
ight)}
ight) \end{aligned}$$

Derivando:

$$egin{aligned} &= f_Y(y) = rac{d}{dt}igg(1 - exp\left(-e^{\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight)}
ight)igg) \ &= rac{1}{\sigma t}exp\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma} - e^{\left(rac{log(t) - \mu}{\sigma}
ight)}
ight) \ &\therefore \ T \sim Weibull(lpha,eta) \end{aligned}$$

## Problema 3

Sea T una variable aleatoria de tiempo de vida, con una función de riesgo en forma de bañera, tiene una distribución exponencial de potencia con función de supervivencia.

$$S(t)=e^{1-e^{(\lambda t)^lpha}}$$

### a).

Si  $\alpha=0.5$  demuestre que la función de riesgo tiene forma de bañera y encuentre el tiempo en que la tasa de riesgo cambia de decreciente a creciente.

$$egin{align} h(t) &= rac{\partial}{\partial t} log S(t) \ h(t) &= rac{\partial}{\partial t} 1 - e^{(\lambda t)^2} \ &= rac{e^{(\lambda t)^{1/2}} \lambda^2}{2t^{1/2}} \end{split}$$

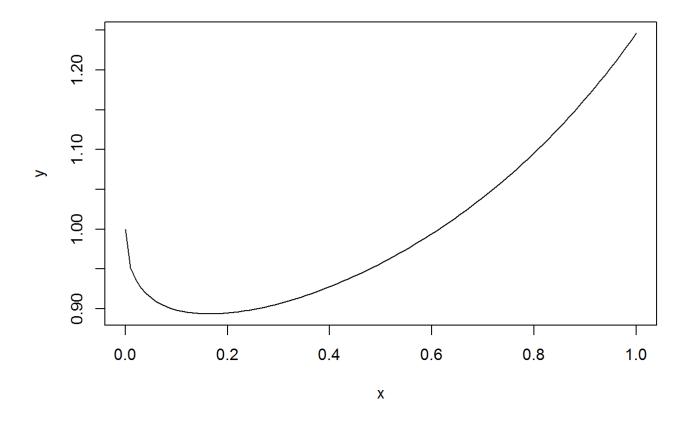
Muestramos la grafica:

```
lamb<-0.33
alfa<-0.5

d<-function(t)
    exp(1-exp((lamb*t)^alfa))

s<-function(t)
    d(t)/(1-integrate(d,0,t)$value)

x<-seq(0,1,length.out=100);
y<-apply(matrix(x),1,s)
plot(x,y,t="l")</pre>
```



```
# PUNTO CRITICO
x[order(y)[1]]
```

## [1] 0.1616162

b).

Si alpha=2, demuestre que la tasa de riesgo de T es monótina y creciente.

De forma análitica:

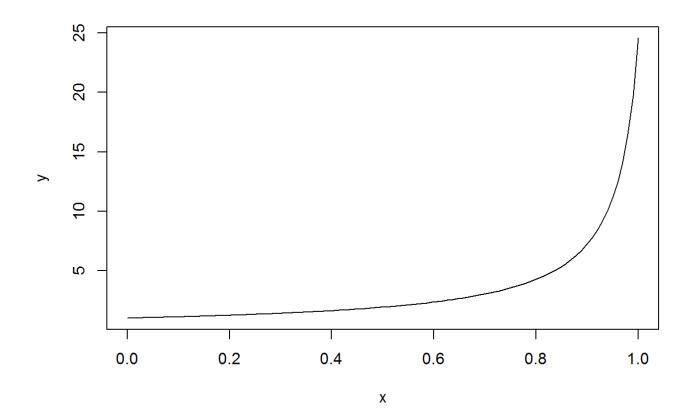
$$egin{aligned} h(t) &= rac{\partial}{\partial t} log S(t) \ h(t) &= rac{\partial}{\partial t} 1 - 1 - e^{(\lambda t)^2} \ &= 2 \lambda^2 t e^{(\lambda t)^2} \end{aligned}$$

```
lamb<-0.33
alfa<-2

d<-function(t)
    exp(1-exp((lamb*t)^alfa))

s<-function(t)
    d(t)/(1-integrate(d,0,t)$value)

x<-seq(0,1,length.out=100);
y<-apply(matrix(x),1,s)
plot(x,y,t="l")</pre>
```



# PUNTO CRITICO

x[order(y)[1]]

## [1] 0

#### Problema 4

Un modelo utilizando en la construcción de tablas de vida es de tasa de riesgo constante por partes. Aquí el eje de tiempo se divide en k intervalos,  $[ au_{i-1}, au_i), i=1,\ldots,k$  con  $au_0=0$  y  $au_k=\infty$ . La tasa de riesgo en el i-ésimo intervalo es un avalor constante,  $\theta_i$  eso es:

a)

Obtenga la función de supervivencia.

La función de supervicencia

$$S(t) = e^{-H(t)} \ donde: \ H(t) = \int_0^t h(u) du$$

Realizando los calculos tenemos:

Función de riesgo acumulado

de riesgo acumulado 
$$H(t)=\left\{\begin{array}{cccc} \theta_1t & 0\leq t<\tau_1\\ \theta_i\tau_1+\theta_2(t-\tau_1) & \tau_1\leq t<\tau_2\\ & \cdot\\ & \cdot\\ \theta_1\tau_1+\ldots+\theta_{k-2}\tau_{k-2}+\theta_{k-1}(t-\tau_{k-2}) & \tau_{k-2}\leq t<\tau_{k-1}\\ \theta_1\tau_1+\ldots+\theta_{k-1}\tau_{k-1}+\theta_k(t-\tau_{k-1}) & \tau_{k-1}\leq t \end{array}\right.$$

La funcion de supervicencia es:

b)

Encuentre la función de vida residual media.

$$S(t) = \left\{ egin{array}{ll} rac{1}{ heta_1} & 0 \leq t < au_1 \ rac{1}{ heta_2} & au_1 \leq t < au_2 \ & \cdot & & \cdot \ rac{1}{ heta_{k-1}} & au_{k-2} \leq t < au_{k-1} \ rac{1}{ heta_k} & au_{k-1} \leq t \end{array} 
ight.$$

## Problema 5

En algunas aplicaciones, se incluye parametro, llamado tiempo de arantia. Este parámetro  $\phi$  es el tiempo más pequeño en que podría ocurrir una falla. Considere que en la variable aleatoria tiempo de vda T tiene una función de supervivencia Weibull de tres parámetros de distrubución está dada por:

$$S(t) = \left\{ egin{array}{ll} e^{-\lambda (t-\phi)^lpha} & si & t \geq \phi \ 1 & si & t < 0 \end{array} 
ight.$$

a).

Encuentre la función de riesgo y la función de densidad de la distribucion Weibull de tres parámetros.

$$h(t) = rac{\partial}{\partial t}log(S(t))$$

Aplicamos las derivadas parciales tenemos:

$$h(t) = egin{cases} rac{\partial}{\partial t}log\left(e^{-\lambda(t-\phi)^lpha}
ight) & si & t \geq \phi \ rac{\partial}{\partial t}log(1) & si & t < 0 \end{cases}$$
  $h(t) = egin{cases} lpha\lambda(t-\phi)^{lpha-1} & si & t \geq \phi \ 0 & si & t < 0 \end{cases}$   $f(t) = h(t)S(t)$ 

Finalmente tenemos:

$$f(t) = lpha \lambda (t - \phi)^{lpha - 1} e^{-\lambda (t - \phi)^{lpha}}$$

b).

Suponga que el tiempo de supervivencia T sigue una distribución Weibull de tres parámetros con  $\alpha=1,$   $\lambda=0.0075$  y  $\phi=100.$  Encuentra la media y la mediana de los tiempos de vida.

Tenemos para la media

$$egin{aligned} f_T(t) &= 0.0075 e^{0.0075(t-100)}; & 100 \leq t < \infty \ E(T) &= \int_{100}^{\infty} t \ 0.0075 e^{0.0075(t-100)} dt \ \ &= 0.0075 e^{0.75} \int_{100}^{\infty} t \ e^{0.0075t} dt \end{aligned}$$

Media

$$S(m) = 100 - e^{-0.0075(m-100)}$$

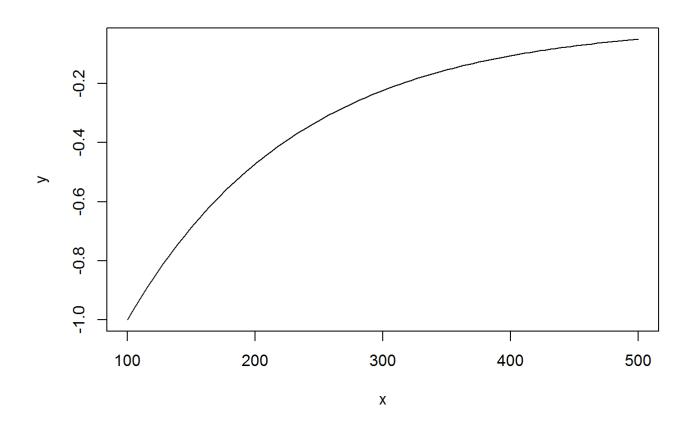
Resolviendo en R tenemos:

```
alfa<-1
lamda<-0.0075
fi=100
condicion<-expression(exp(-lamda*(t-fi)^alfa))

f<-function(t)
   if(t>=fi)-1*eval(deriv(condicion,'t')) else 0

h<-function(t)
   func(t)/eval(condicion)</pre>
```

```
x<-matrix(seq(100,500,length.out=100))
y<-apply(x,1,f)
plot(x,y,t='l')</pre>
```



```
# media
media<-(t(x)%*%y)/sum(y)
media</pre>
```

```
## [,1]
## [1,] 210.8173
```

```
# mediana

Z<-y/sum(y)
J<-1
M<-Z[J]
while (M<.5) {
    J<-J+1
    M<-M+Z[J]
}

Mediana<-x[J]
Mediana</pre>
```

```
## [1] 184.8485
```

#### Problema 6

Sea T una variable aleatoria de tiempo de vida con distribución weibull de dos parametros, con función de supervivencia

$$S(t) = e^{-\lambda t^{lpha}}$$

Suponga que tenemos una muestra aleatoria, derive la función de verosimiltud para los siguentes casos:

a).

Tenemos una m.a, de datos *truncados* por la izquierda  $(y_{li}, t_i)$ , sujetos a  $y_{li} \leq t_i; i = 1, 2, \ldots, n$  donde  $y_{li}$  son tiempos de truncamiento por la izquierda. $(tip: L_i = P(T = t_i | T \geq y_{li}))$ 

$$egin{aligned} L(lpha,eta;t) &= \prod_1^n P(T=t_i|t\geq y_{li}) \ &= \prod_1^n rac{f(t_i)}{P(T\geq y_{li})} \ &= \prod_1^n rac{lpha \lambda t^{lpha-1}e^{-\lambda}t_i^lpha}{e^{-\lambda y_{li}^lpha}} \end{aligned}$$

b).

Tenemos una m.a, de datos censurados por intervalo  $(Li,Ri); i=1,\ldots,n.$   $(tip:Li=P(Li\leq Ti\leq Ri))$ 

$$egin{aligned} L(lpha,eta;t) &= \prod_i^n P(l_{li} \leq T \geq r_i) \ &= \prod_i^n (F(r_i) - F(l_i)) = \prod_i^n \left( -e^{-\lambda r_i^lpha} + e^{-\lambda l_i^lpha} 
ight) \ &= \prod_i^n \left( e^{-\lambda l_i^lpha} - e^{-\lambda r_i^lpha} 
ight) \end{aligned}$$

c)

Datos con truncamiento doble (yli,ti,yri), sujetos a  $yli \leq ti \leq yri; i=1,2,\ldots,n$ .  $(tip:Li=P(T=ti|Li \leq Ti \leq Ri))$ 

Truncamiento doble:

$$f(y|a < y < b) = rac{f(y)}{P(a < Y < b)}$$
 $L(\lambda, lpha; t) = \prod_{1}^{n} P(T = t|y_{li} < T < yr_{i}$ 

$$egin{aligned} &= \prod_{1}^{n} rac{f(t)}{P(y_{li} < T < y_{ri})} \ &= \prod_{1}^{n} rac{f(t_{i})}{P(y_{li} < T \geq y_{ri})} \ &= \prod_{1}^{n} rac{f(t_{i})}{F(y_{ri}) - F(y_{li})} \ &= \prod_{1}^{n} rac{\lambda lpha(\lambda t)^{lpha - 1} e^{-(\lambda t_{i})^{lpha}}}{e^{-(\lambda y t_{i})^{lpha}} + e^{-(\lambda y_{ri})^{lpha}}} \ &= (\lambda lpha)^{n} \prod_{1}^{n} rac{(t)^{lpha - 1} e^{-(\lambda t_{i})^{lpha}}}{e^{-(\lambda y t_{i})^{lpha}} + e^{-(\lambda y_{ri})^{lpha}}} \end{aligned}$$

d).

caso censura por intervalo y truncamiento). Considere la un muestra de cuatro pacientes cuya edad al moneto de su muerte estaba en Iso intervalos (90,120],(110,15],(80,100],(70,75]) sujeto a que la condición de entrada es de 90 años o mas.  $(tip: Li = P(Li \le Ti \le Ri|T \ge yli))$ 

La verosimilitud se expresa como:

$$L(\lambda, lpha; t) = \prod_{i=1}^{n} rac{P(l_i < T < R_i)}{P(T > y_{li})} \ = rac{P(90 < T \le 120)}{P(T \ge 90)} rac{P(110 < T \le 115)}{P(T \ge 90)} rac{P(80 < T \le 100)}{P(T \ge 90)} rac{P(70 < T \le 75)}{P(T \ge 90)} \ = rac{e^{-\lambda 120^{lpha}} + e^{-\lambda 90^{lpha}}}{e^{-\lambda 90^{lpha}}} rac{e^{-\lambda 115^{lpha}} + e^{-\lambda 110^{lpha}}}{e^{-\lambda 90^{lpha}}} rac{e^{-\lambda 100^{lpha}} + e^{-\lambda 80^{lpha}}}{e^{-\lambda 90^{lpha}}} rac{e^{-\lambda 75^{lpha}} + e^{-\lambda 70^{lpha}}}{e^{-\lambda 90^{lpha}}} \ = \left(rac{1}{e^{-\lambda 90^{lpha}}}
ight)^4 (e^{-\lambda 120lpha} + e^{-\lambda 90lpha})(e^{-\lambda 115lpha} + e^{-\lambda 110lpha})(e^{-\lambda 100lpha} + e^{-\lambda 80lpha})(e^{-\lambda 75lpha} + e^{-\lambda 70lpha})$$

#### Problema 7

Sea  $Y_1,Y_2,\ldots,Y_n$  variables aleatorias continuas e independientes de supervivencia y sea Y una nueva variable aleatoria de supervivencia, definida  $W=min(Y_1,Y_2,\ldots,Y_n)$  Si  $Y_i$  tiene función de supervivencia  $SYi(y)=exp(-\alpha_i y\beta)$  para  $\alpha i>0,y>0$ , determine la función de riesgo para  $n^{1/\beta}W$ .

Distribuciión \$Weibull \$

$$W \sim Weibull \left(\sum_{i=1}^n lpha_i, eta
ight)$$

Sea

$$Y=n^{rac{1}{eta}}W$$

$$egin{align} F_Y(y) &= P(Y < y) = P(n^{rac{1}{eta}}W < y) = P(W < y/n^{rac{1}{eta}}) \ &= 1 - e^{-\sum_{i=1}^n lpha_i (y/n^{rac{1}{eta}})^eta} \ &= 1 - e^{-rac{n}{n}lpha y^eta} \ &= 1 - e^{-lpha y^eta} \ \end{aligned}$$

Entonces:

$$W \sim Weibull(\alpha, \beta)$$

## Problema 8

Considere los datos los datos del problema 8

Suponga las concentraciones se distribuyen lognormales  $(\mu, \sigma)$  construya la verosimilitud y obtenga los estimadores de m'axima verosimilitud, asi como sus varianzas estimadas.

Función de verosimilitud

$$L(\mu,\sigma^2;t) = \prod_{i=1}^n f(\mu_i,\mu,\sigma^2)^{\delta_i} F(\mu_i,\mu,\sigma^2)^{1-\delta_i}$$

```
delta <-rep(.01,16)
datos <-c(rep(.01,12),rep(.02,14),rep(.03,7),rep(.04,6),rep(.05,3),rep(.06,.47))

likehood<-function(theta)
{
    mu<-theta[1]; sigma<-theta[2]
    -(sum(plnorm(delta,mu,sigma,log.p =TRUE))+
    sum(dlnorm(datos,mu,sigma,log =TRUE)))
}
#Estimados

res<-optim(c(0,1),likehood,hessian =TRUE)</pre>
```

```
## Warning in plnorm(delta, mu, sigma, log.p = TRUE): NaNs produced
```

```
## Warning in dlnorm(datos, mu, sigma, log = TRUE): NaNs produced
```

```
cbind(res$par,diag(solve(res$hessian))^.5)
```

```
## [,1] [,2]
## [1,] -4.2044716 0.10106231
## [2,] 0.7278615 0.08441115
```