



### Tarea 4

Funciones en análisis de supervivencia

# Modelos de series de Tiempo y Supervivencia

Profesor: Naranjo Albarrán Lizbeth

Adjuntos: Reyes González Belén

Rivas Godoy Yadira

Integrantes: Cuéllar Chávez Eduardo de Jesús

García Tapia Jesús Eduardo

Miranda Meraz Areli Gissell

Ramírez Maciel José Antonio

Saldaña Morales Ricardo

Grupo: 9249

orapor or ic

Fecha: 02/DIC/2021

### Ejercicio 1

Resuelva lo siguiente:

- a) Suponga que la función de riesgo de asociada a un tiempo de supervivencia es una función lineal h(t) = a + bt donde a > 0 y  $b \in \mathbb{R}$ . Obtenga: S(t), S(t)
- b) Supongo que una función de supervivencia está definida por  $S(t) = exp(-t^{\gamma})$  para  $0 \le t$ . Obtenga su función de densidad f(t) y su función de riesgo h(t).

#### Solución

a) Sea h(t) = a + bt

Como

$$H(t) = \int_0^t h(u)du$$

$$\implies H(t) = \int_0^t a + budu = au|_0^t + \frac{bu^2}{2}|_0^t = at + \frac{bt^2}{2}$$

Veamos S(t),

$$S(t) = e^{\int_0^t h(u)du} = e^{-H(t)} = e^{-(at + \frac{bt^2}{2})} \quad \blacksquare$$

Ahora, veamos F(t), como

$$S(t) = 1 - F(t)$$
 
$$\implies F(t) = 1 - S(t) = 1 - e^{-(at + \frac{bt^2}{2})} \quad \blacksquare$$

Por otro lado, como

$$F'(t) = f(t)$$

$$\implies \frac{d\left(1 - e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}\right)}{dt} = f(t) = -\left(-\left(a + \frac{2bt}{2}\right)e^{\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}\right) = (a + bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}$$

De manera alternativa,

$$f(t) = h(t)e^{\int_0^t h(u)du} = h(t)S(t) = (a+bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}$$

#### Media

Veamos la media:

$$\int_0^\infty t(a+bt)e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)dt}$$

Haciendo cambio de variable, se<br/>a $u=\frac{bt^2}{2}+at \implies du=(a+bt)dt, \quad \text{despejando t}$ 

$$\frac{bt^2}{2} + at - u = 0 \implies \frac{a + \sqrt{a^2 - 4\left(\frac{b}{2}\right)(-u)}}{2\left(\frac{b}{2}\right)} = x$$
(Nos quedamos con el signo positivo por el soporte)
$$\implies \frac{a + \sqrt{a^2 + 2bu}}{b} = x$$

$$\implies \mathbb{E}(X) = \int_0^\infty \left[\frac{a + \sqrt{a^2 + 2bu}}{b}\right] e^{-u} du$$

$$= \frac{a}{b} \int_0^\infty e^{-u} du + \frac{1}{b} \int_0^\infty \sqrt{a^2 + 2bu} e^{-u} du$$

$$= -\frac{a}{b} e^{-u} \Big|_0^\infty + \frac{1}{b} \int_0^\infty \sqrt{a^2 + 2bu} e^{-u} du$$

$$= -\frac{a}{b} \left[\lim_{u \to \infty} e^{-u} - e^0\right] + \frac{1}{b} \int_0^\infty \sqrt{a^2 + 2bu} e^{-u} du$$

$$= -\frac{a}{b} [0 - 1] + \frac{1}{b} \int_0^\infty \sqrt{a^2 + 2bu} e^{-u} du$$

$$= \frac{a}{b} + \frac{1}{b} \int_0^\infty \sqrt{a^2 + 2bu} e^{-u} du$$
 (1)

Sea

$$y = \frac{(a^2 + 2bu)^{\frac{3}{2}}}{3b}$$

$$\implies dy = \sqrt{a^2 + 2bu}du$$

$$\implies 3by = (a^2 + 2bu)^{\frac{3}{2}}$$

$$\implies (3by)^{\frac{3}{2}} = a^2 + 2bu$$

$$\implies \frac{(3by)^{\frac{3}{2}} - a^2}{2b} = u$$

Dado lo anterior, continuamos desarrollando donde nos quedamos en (1)

$$= \frac{1}{b} \int_{\frac{a^3}{b}}^{\infty} e^{-\left[\frac{(3by)^{\frac{3}{2}} - a^2}{2b}\right]} dy$$

$$= \frac{1}{b} \int_{\frac{a^3}{b}}^{\infty} e^{-\frac{(3by)^{\frac{3}{2}}}{2b}} e^{\frac{a^2}{2b}} dy$$

$$= \frac{1}{b} e^{\frac{a^2}{2b}} \int_{\frac{a^3}{b}}^{\infty} e^{-\frac{(3by)^{\frac{3}{2}}}{2b}} dy$$

$$\therefore \mathbb{E}[X] = \frac{a}{b} + \frac{1}{b} e^{\frac{a^2}{2b}} \int_{\frac{a^3}{b}}^{\infty} e^{-\frac{(3by)^{\frac{3}{2}}}{2b}} dy \quad \blacksquare$$

Lo dejamos expresado solamente, debido a que no se puede integrar.

### Moda

Ahora veamos la moda:

 ${\bf Derivamos}$ 

$$(a+bt)e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}$$

$$= ae^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)} + bte^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}$$

$$\frac{df(t)}{df} = a(-a-bt)e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)} + b\left(e^{-at+\frac{bt^2}{2}} + t\left[(-a-bt)e^{\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}\right]\right)$$

$$= -(a^2 + abt)e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)} + be^{-at+\frac{bt^2}{2}} - bt(a+bt)e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}$$

$$= e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}(-a^2 - abt + b - bat - b^2t^2)$$

$$= -e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}(a^2 + abt - b + bat + b^2t^2)$$

$$= -e^{-\left(at+\frac{bt^2}{2}\right)}(a^2 + 2abt + b^2t^2 - b) \quad (2)$$

Igualando a cero, como  $e^{-x} > 0 \quad \forall x;$ 

$$(2) = 0 \quad \text{si y solo si} \quad a^2 + 2abt + b^2t^2 - b = 0$$

$$\implies x = \frac{-2ab \pm \sqrt{(2ab)^2 - 4(b^2)(a^2 - b)}}{2b^2}$$

$$= -\frac{a}{b} \pm \frac{1}{2b} \sqrt{4a^2b^2 - 4a^2b^2 + 4b}$$

$$= -\frac{a}{b} + \frac{1}{2b} \sqrt{b}$$

$$t = -\frac{a}{b} + \frac{1}{2b} \sqrt{b} \quad \text{si b} > 0$$

$$t = -\frac{a}{b} + \frac{1}{\sqrt{b}} > 0$$

$$\text{si y solo si} \quad \frac{1}{\sqrt{b}} > \frac{a}{b}$$

$$\text{si y solo si} \quad \sqrt{b} > a$$

$$\text{si y solo si} \quad b > a^2$$

$$a^2 + 2abt + b^2t^2 - b > 0$$

$$-e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)} (a^2 + 2abt + b^2t^2 - b)$$

$$= a^2(a + bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)} + 2ab\left(t(a + bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)} - e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}\right)$$

$$+ b^2\left(t^2(a + bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)} - 2te^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}\right) - b(a + bt)e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)}$$

$$= e^{-\left(at + \frac{bt^2}{2}\right)} \left(a^3 + a^2bt + 2a^2bt + 2ab^2t^2 - 2ab + ab^2t^2 + b^3t^3 - t - ab - b^2t\right)$$

$$= a^3 + 2a^2bt + 2a^2bt + 2a^2bt + 3ab^2t^2 + b^3t^3 - 3b^2t * 3ab$$

Factorizando

$$= (a+bt)(a^2 + 2abt + b(bt^2 - 3))$$

$$t = -\frac{a}{b} + \frac{1}{\sqrt{b}} \implies bt = -a + \sqrt{b} \implies 2abt = -a^2 + 2a\sqrt{b}$$

$$b^2t^2 = b^2\left(\frac{a^2}{b^2} - \frac{2a}{b^{\frac{3}{2}}} + \frac{1}{b}\right) = a^2 - 2a\sqrt{b} + b$$

$$= (a+\sqrt{b}-a)(a^2 - 2a^2 + 2a\sqrt{b} + a^2 - 2a\sqrt{b} + b - 3b)$$

$$= (\sqrt{b})(-2b) = -2b^{\frac{3}{2}} < 0$$

$$\therefore \text{ Es un máximo.}$$

¿Qué pasa si b < 0?

$$-(a^2+2abt+b^2t^2-b)=-a^2-2abt-b(bt^2-1)$$
 
$$<-2abt-b^2t^2+b$$
 
$$<-2abt+b$$
 
$$<-2abt$$
 
$$<0\quad \text{siempre es decreciente máximo en } t=0$$

Entonces, si b < 0 siempre es decreciente, por lo que su máximo es en t = 0 (donde empieza). Lo mismo si  $b < a^2$ ; ya que alcanza su máximo en un t < 0; Por lo que de ahí decrece, entonces su máximo sería en t = 0.

Mediana:

$$1 - e^{-(at + \frac{bt^2}{2})} = .05 \Leftrightarrow 0.5 = e^{-}at + \frac{bt^2}{2}$$

$$\Leftrightarrow \ln(.05) = -at - \frac{bt^2}{2}$$

$$\Leftrightarrow -\ln(0.5) = at + \frac{bt^2}{2}$$

$$\Leftrightarrow \frac{b}{2} \left( t^2 + \frac{2at}{b} \right) = -\ln(0.5)$$

$$\Leftrightarrow \frac{b}{2} \left( t^2 + \frac{2at}{b} + \left( \frac{a}{b} \right)^2 - \left( \frac{a}{b} \right)^2 \right) = \ln(2)$$

$$\Leftrightarrow \frac{b}{2} \left( \left( t + \frac{a}{b} \right)^2 - \left( \frac{a}{b} \right)^2 \right) = \ln(2)$$

$$\Leftrightarrow \left( t + \frac{a}{b} \right)^2 - \left( \frac{a}{b} \right)^2 = \frac{2\ln(2)}{b}$$

$$\Leftrightarrow \left( t + \frac{a}{b} \right)^2 = \frac{2\ln(2)}{b} + \frac{a^2}{b^2}$$

$$\Leftrightarrow t + \frac{a}{b} = \sqrt{\frac{2b\ln(2) + a^2}{b^2}}$$

$$\Leftrightarrow t = \frac{\sqrt{a^2 + 2b\ln(2)b} - \frac{a}{b}}{b}$$

$$\Leftrightarrow t = \frac{-a + \sqrt{a^2 + 2b\ln(2)}}{b}$$

$$\therefore \text{ La media es } t = \frac{-a + \sqrt{a^2 + 2b\ln(2)}}{b} \quad \blacksquare$$

Ahora, como t > 0, solo está definido si:

$$-a+\sqrt{a^2+2bln(2)}>0 \Leftrightarrow \sqrt{a^2+2bln(2)}>a$$

Pero, ln(2) > 0; 2 > 0, entonces necesitamos que b > 0!, ya que, de lo contrario  $\sqrt{a^2 + 2bln(2)} < a$ . Ahora, si b = 0, se reduce a una exponencial con  $\lambda = a$ . Si b < 0, el soporte debería ser  $(0, \frac{a}{-b})$ ; ya que si b < 0 y  $t > \frac{a}{-b}$ ;  $at + \frac{bx^2}{2}$  es decreciente.

Veamos que:

$$at + \frac{bt^2}{2} = 0 \Leftrightarrow t(a + \frac{bt}{2}) = 0$$
$$\Leftrightarrow t = 0 \quad \text{\'o} \quad a + \frac{bt}{2} = 0$$
$$\Leftrightarrow \frac{bt}{2} = -a$$
$$\Leftrightarrow t = \frac{-2a}{b}$$

#### Gráficas

```
Grafiquemos:
```

```
Cargamos librerías:

library(ggplot2)
library(ggfortify)

## Warning: package 'ggfortify' was built under R version 4.1.2
library(flexsurv)

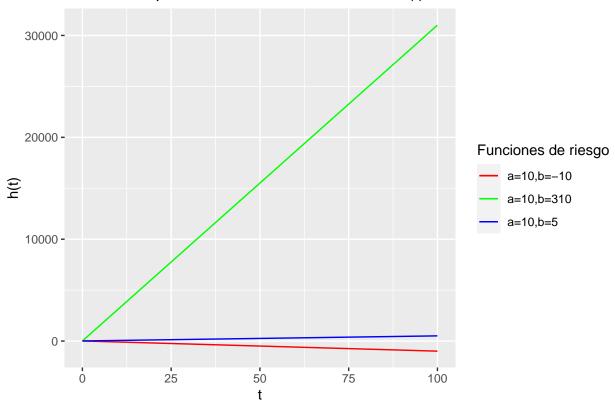
## Warning: package 'flexsurv' was built under R version 4.1.2

## Loading required package: survival
```

#### Función de riesgo

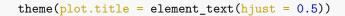
```
Riesgo.1<-function(x,a=10,b=310){
  return(a+b*x)
Riesgo. 2 < -function(x, a=10, b=-10) {
  return(a+b*x)
Riesgo.3<-function(x,a=10,b=5){</pre>
  return(a+b*x)
}
p <- ggplot() + xlim(0,100)</pre>
p + geom_function(fun=Riesgo.1, mapping = aes(color="b=110")
                  ) +
  geom_function(fun=Riesgo.2, mapping = aes(color="b=-10")
  ) +
  geom_function(fun=Riesgo.3, mapping = aes(color="b=5")
  scale_color_manual(name = "Funciones de riesgo",
                     values = c("red", "green", "blue"), # Color specification
                     labels = c("a=10,b=-10", "a=10,b=310", "a=10,b=5"))+
  labs(y= "h(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de b en h(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```



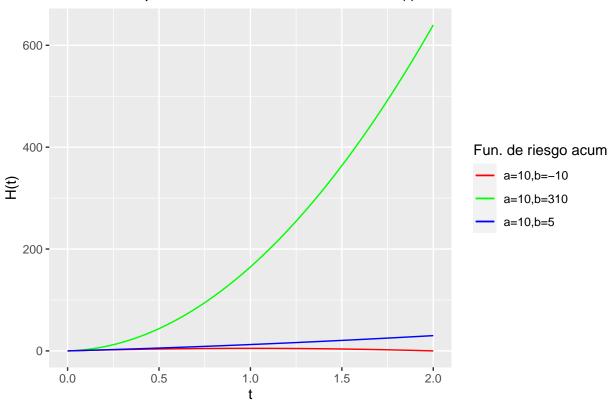


Podemos observar un comportamiento lineal de la función de riesgo, evidentemente. La pendiente está determinada por el valor de b, como se muestra en la imagen

#### Función de riesgo acumulado



## Gráfica para diferentes valores de b en H(t)

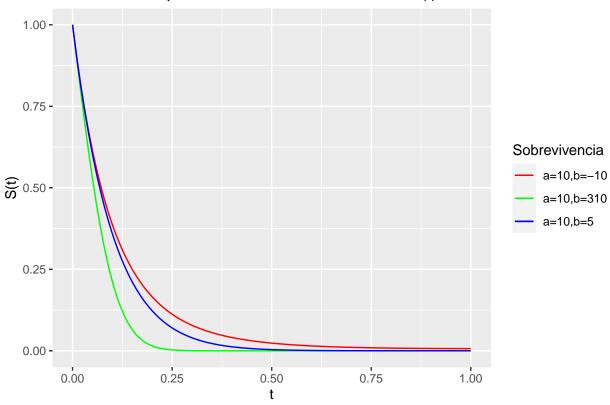


Podemos ver un comportamiento del tipo parabólico conforme t se hace más grande. Vemos que en el caso de b negativa.

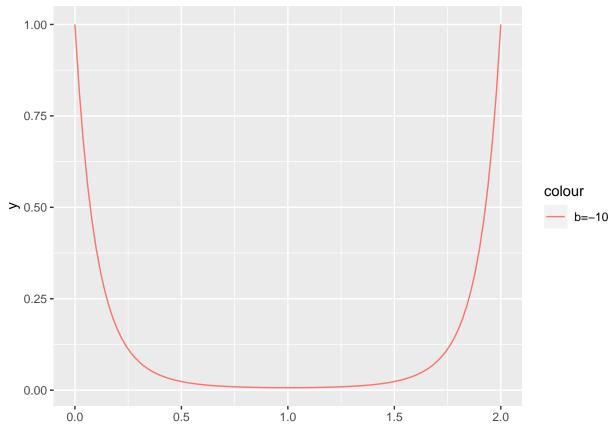
#### Sobrevivencia

```
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de b en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

# Gráfica para diferentes valores de b en S(t)



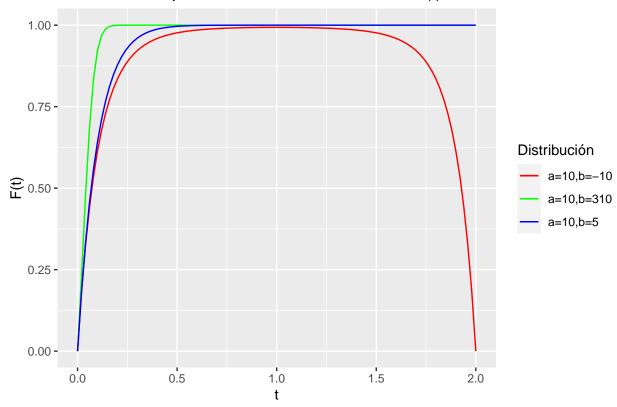
Pero veamos el comportamiento de b negativo, que describimos teóricamente:



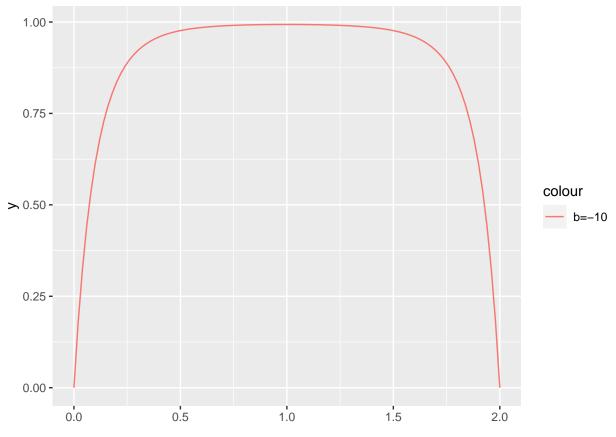
Es el comportamiento que describíamos, que dado cierto punto, cuando es negativa, deja de ser función de distribución, por lo que se debe limitar el soporte a lo obtenido anteriormente.

```
Distribucion.1<-function(x, a=10, b=310){
  return(1-\exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
}
Distribucion. 2 < -function(x, a=10, b=-10){
  return(1-\exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
}
Distribucion.3<-function(x,a=10,b=5){
  return(1-\exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
}
p + geom_function(fun=Distribucion.1, mapping = aes(color="b=310")
                  ) +
  geom_function(fun=Distribucion.2, mapping = aes(color="b=-10")
  ) +
  geom_function(fun=Distribucion.3, mapping = aes(color="b=5")
  scale_color_manual(name = "Distribución",
                     values = c("red", "green", "blue"), # Color specification
                     labels = c("a=10,b=-10", "a=10,b=310", "a=10,b=5"))+
  labs(y = "F(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de b en F(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```





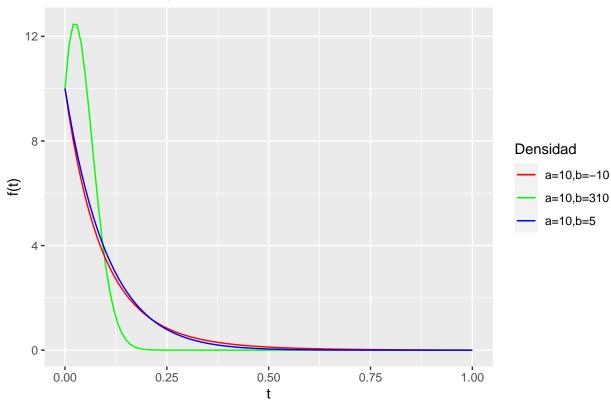
Vemos que mientras b sea más grande, más rápido converge a 1. Veamos más a detalle cuando b es negativo.



Lo mismo que en la gráfica anterior: si b es negativo se debería topar el soporte, para evitar este comportamiento.

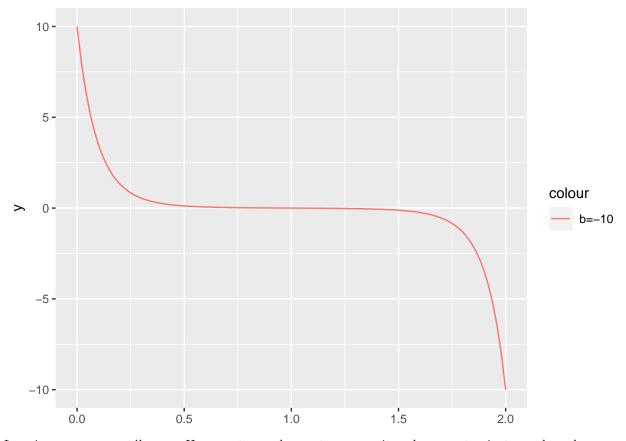
```
p<- ggplot() +xlim(0,1)</pre>
Densidad.1<-function(x,a=10,b=310){
  return((a+b*x)*exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
}
Densidad. 2 < -function(x, a=10, b=-10) {
  return((a+b*x)*exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
Densidad.3<-function(x,a=10,b=5){</pre>
  return((a+b*x)*exp(-(a*x+(b*x^2)/2)))
p + geom_function(fun=Densidad.1, mapping = aes(color="b=310")
  geom_function(fun=Densidad.2, mapping = aes(color="b=-10")
  geom_function(fun=Densidad.3, mapping = aes(color="b=5")
  scale_color_manual(name = "Densidad",
                     values = c("red", "green", "blue"), # Color specification
                     labels = c("a=10,b=-10", "a=10,b=310", "a=10,b=5"))+
  labs(y= "f(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de b en f(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```





Aquí vemos reflejados los datos obtenidos teóricamente. Veamos más a detalle cuando b es negativo

```
p <- ggplot() + xlim(0,2)
p + geom_function(fun=Densidad.2, mapping = aes(color="b=-10")
)</pre>
```



Lo mismo que comentábamos: Hay que topar el soporte, para evitar el comportamiento no deseado en una función de densidad.

b) Sabemos que  $S(t) = exp(-t^{\gamma})$ , entonces obtendremos las funciones que se nos piden.

Función de densidad:

$$S(t) = exp(-t^{\gamma}) \implies F(x) = 1 - e^{r^{\gamma}}$$

$$\implies f(x) = -e^{-t^{\gamma}} * (-\gamma t^{\gamma - 1})$$

$$= \gamma t^{\gamma - 1} e^{-t^{\gamma}}$$

$$\therefore \text{ la función de densidad es} = \gamma t^{\gamma - 1} e^{-t^{\gamma}}$$

$$\implies h(t) = \frac{\gamma t^{\gamma - 1} e^{-t^{\gamma}}}{e^{-t^{\gamma}}}$$

$$= \gamma t^{\gamma - 1}$$

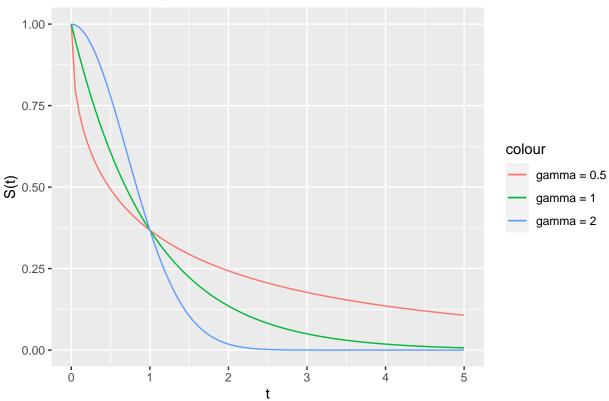
$$\therefore \text{ la función de riesgo es} = \gamma t^{\gamma - 1}$$

Grafiquemos

##Sobrevivencia

```
p<- ggplot() + xlim(0,5)
Sobrevivencia_1<-function(x,gamma=0.5){
  return(exp(-x^(gamma)))
}</pre>
```

# Gráfica para diferentes valores de b en S(t)

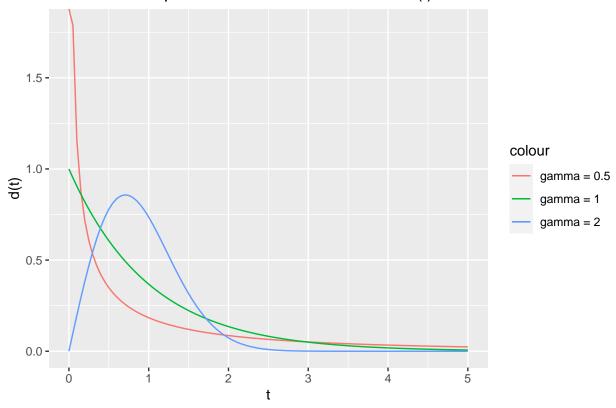


Después de t=1, mientras más pequeño sea el parámetro gamma, menos decae la sobrevivencia.

## Densidad

```
p<- ggplot() + xlim(0,5)
Densidad_1<-function(x,gamma=0.5){
   return(gamma*x^(gamma-1)*exp(-x^(gamma)))
}
Densidad_2<-function(x,gamma=1){
   return(gamma*x^(gamma-1)*exp(-x^(gamma)))
}</pre>
```

# Gráfica para diferentes valores de b en d(t)

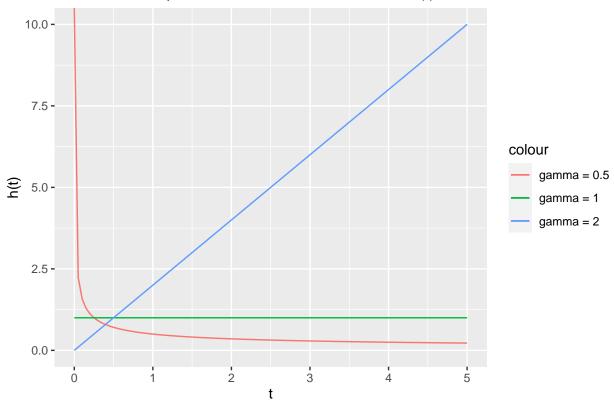


Podemos ver que si gamma>1, entonces tiene un comportamiento primero creciente hasta alcanzar un máximo, para después decaer. En otro caso, siempre es decreciente.

### Riesgo

```
Riesgo_1<-function(x,gamma=0.5){
   gamma*x^(gamma-1)
}
Riesgo_2<-function(x,gamma=1){
   gamma*x^(gamma-1)
}
Riesgo_3<-function(x,gamma=2){
   gamma*x^(gamma-1)</pre>
```

### Gráfica para diferentes valores de b en h(t)



Si gamma=1, es un riesgo constante, si gamma<1, es decreciente, y si gamma>1 es creciente.

#### Ejercicio 2

Resume las siguientes distribuciones: Exponencial, Weibull, Log-Normal, Gamma, Gompertz, Log-Logística, Geométrica. (Hint: Ver capítulo 7 del libro: Kleinbaum, D. & Klein, M. (2005) Survival Analysis. A Self-Learning Text. Springer.)

- a) ¿Qué distribuciones describen una tasa de riesgo constante?
- b) ¿Qué distribuciones describen una tasa de riesgo creciente? Identifica sus diferencias.
- c) ¿Qué distribuciones describen una tasa de riesgo decreciente? Identifica sus diferencias.
- d) Con R grafique las funciones S(t) y h(t) dando valores fijos para los parámetros de las funciones. (Hint: Revisa la sección 2.4 del libro: Moore, D.F. (2016) Applied Survival Analysis Using R. Use R! Springer.)

#### Solución

De acuerdo con la bibliografía consultada y lo visto en clases sería:

a) Exponencial, Weibull con  $\rho = 1$ , la geométrica y la Gamma.

Exponencial, con;

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

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$

$$h(t) = \frac{f(x)}{S(t)} \implies h(t) = \frac{\lambda e^{\lambda x}}{e^{-\lambda x}}$$

$$= \lambda$$

Geométrica con:

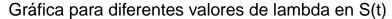
$$S(t) = (1 - \rho)^{K-1} \quad \text{(para la que tiene el soporte en } \mathbb{N} \setminus \{0\})$$
 
$$f(t) = (1 - \rho)^{K-1} \rho$$
 
$$\implies h(t) = \frac{(1 - \rho)^{K-1} \rho}{(1 - \rho)^{K-1}} = \rho \to \text{constante}$$
 
$$S(t) = (1 - \rho)^K \quad \text{(para la que tiene el soporte en } \mathbb{N}$$
 
$$f(t) = (1 - \rho)^K \rho$$
 
$$\implies h(t) = \frac{(1 - \rho)^K \rho}{(1 - \rho)^K} = \rho \to \text{constante}$$

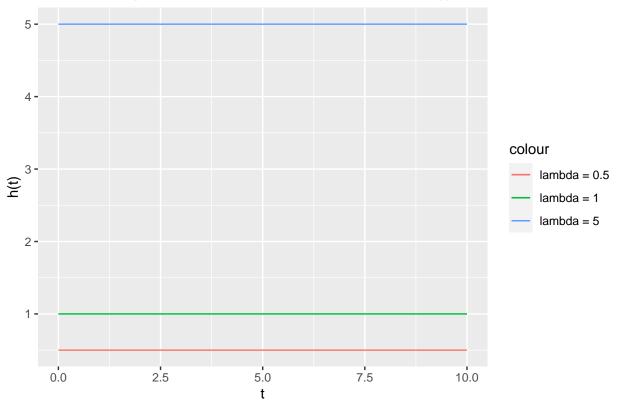
Por lo que la exponencial es buena para modelar riesgos constantes continuas, y la geométrica riesgos constantes discretos. Hay que aclarar que la Exponencial es un caso particular de la Weibull (Donde  $\rho = 1$ ) y, como el libro nos comenta que la Weibull es un caso particular de la Gamma Generalizada, por ende, la exponencial lo es.

Grafiquemos

#### Exponencial

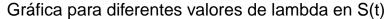
```
Riesgo_Exp_1<-function(x,lambda=0.5){</pre>
  return (lambda)
}
Riesgo Exp 2<-function(x,lambda=1){</pre>
  return (lambda)
Riesgo_Exp_3<-function(x,lambda=5){</pre>
  return (lambda)
}
p \leftarrow ggplot() + xlim(0,10)
p + geom_function(fun=Riesgo_Exp_1, mapping = aes(color="lambda = 0.5")
  geom_function(fun=Riesgo_Exp_2, mapping = aes(color="lambda = 1")
  geom_function(fun=Riesgo_Exp_3, mapping = aes(color="lambda = 5")
  ) +
  labs(y = "h(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de lambda en S(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

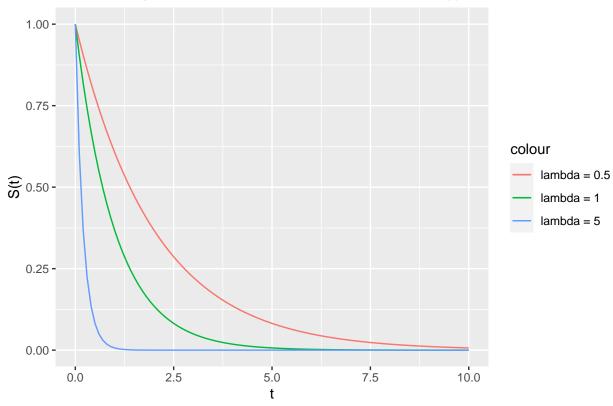




Veamos que para cualquier valor de lambda, el riesgo es constante.

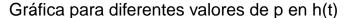
```
Supervivencia_Exp_1<-function(x,lambda=0.5){</pre>
  return (exp(-lambda*x))
}
Supervivencia_Exp_2<-function(x,lambda=1){</pre>
  return (exp(-lambda*x))
Supervivencia_Exp_3<-function(x,lambda=5){</pre>
  return (exp(-lambda*x))
}
p + geom_function(fun=Supervivencia_Exp_1, mapping = aes(color="lambda = 0.5")
  geom_function(fun=Supervivencia_Exp_2, mapping = aes(color="lambda = 1")
  ) +
  geom_function(fun=Supervivencia_Exp_3, mapping = aes(color="lambda = 5")
  ) +
  labs(y= "S(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de lambda en S(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

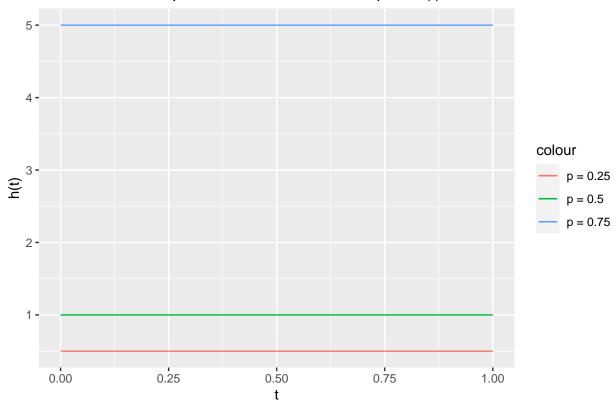




Después del valor más pequeño de lambda, mientras más grande sea el parámetro gamma, va decreciendo más pegado a 0.

#### Geométrica



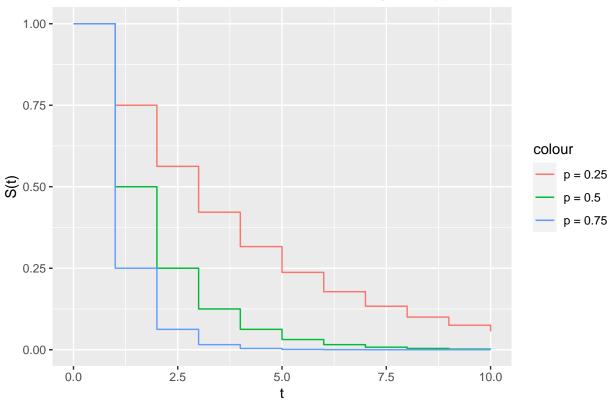


Veamos que para cualquier valor de p, el riesgo es constante.

```
Supervivencia_Geom_1<-function(x,p=0.25){</pre>
  return ((1-p)^(floor(x)))
Prim<-seq(0,20)
Prim<-lapply(Prim,Supervivencia_Geom_1)</pre>
Supervivencia_Geom_2<-function(x,p=0.5){</pre>
  return ((1-p)^(floor(x)))
Seg < -seq(0,20)
Prim<-lapply(Seg,Supervivencia_Geom_1)</pre>
Supervivencia_Geom_3<-function(x,p=0.75){</pre>
  return ((1-p)^(floor(x)))
Ter < -seq(0,20)
p \leftarrow ggplot(data.frame(seq(0,10))) + xlim(0,10)
p + stat_function(fun=Supervivencia_Geom_1, geom='step', mapping = aes(color="p = 0.25")
                   ) +
  stat_function(fun=Supervivencia_Geom_2, geom='step', mapping = aes(color="p = 0.5")
  ) +
  stat_function(fun=Supervivencia_Geom_3, geom='step', mapping = aes(color="p = 0.75")
```

```
) +
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de p en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

# Gráfica para diferentes valores de p en S(t)



mientras que el valor p vaya aumentando, el comportamiento será decreciente más pegado a 0.

b) La Weibull, la Log-Normal, la Log-Logistica, La Gompertz y La Gamma.

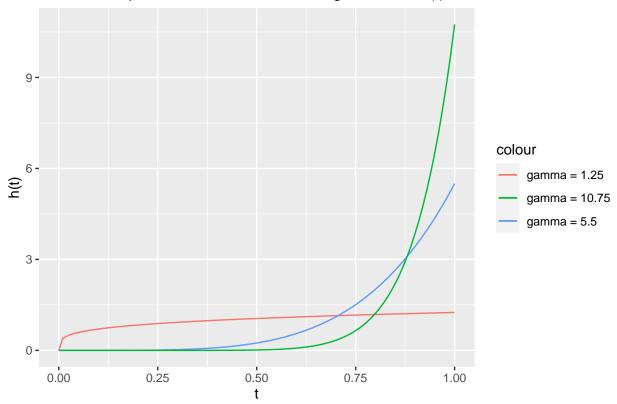
#### Weibull

La Weibull cuando  $\gamma > 1$ , con

$$\begin{split} S(t) &= e^{\lambda t^{\gamma}} \\ f(t) &= \gamma \lambda t^{\gamma - 1} e^{-\lambda t^{\gamma}} \\ \Longrightarrow h(t) &= \frac{\gamma \lambda t^{\gamma - 1} e^{-\lambda t^{\gamma}}}{e^{-\lambda t^{\gamma}}} = \gamma \lambda t^{\gamma - 1} \end{split}$$

```
Riesgo_Wei_1<-function(x,gamma=1.25,lambda=1){
   return (gamma*lambda*x^(gamma-1))
}
Riesgo_Wei_2<-function(x,gamma=5.5,lambda=1){
   return (gamma*lambda*x^(gamma-1))
}
Riesgo_Wei_3<-function(x,gamma=10.75,lambda=1){
   return (gamma*lambda*x^(gamma-1))
}</pre>
```

# Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)

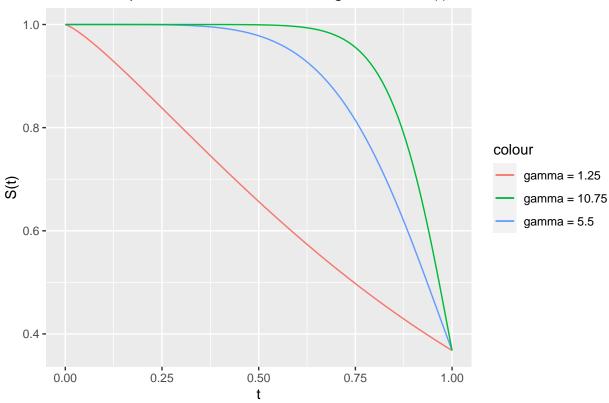


Notamos que con valores pequeños de gamma, crece bastante lento, como a la velocidad de un logaritmo. Sin embargo, si gamma es grande, se dispara el valor.

```
 \begin{aligned} &\operatorname{Como} \gamma > 1 \implies \gamma - 1 > 0 \implies t^{\gamma - 1} \text{ es creciente.} \\ &\operatorname{Supervivencia\_Wei\_1 <-function}(x, \operatorname{gamma=1.25, lambda=1}) \{ \\ &\operatorname{return} \ (\exp(-(\operatorname{lambda} * x^{\circ}(\operatorname{gamma})))) \} \\ &\operatorname{Supervivencia\_Wei\_2 <-function}(x, \operatorname{gamma=5.5, lambda=1}) \{ \\ &\operatorname{return} \ (\exp(-(\operatorname{lambda} * x^{\circ}(\operatorname{gamma})))) \} \\ &\operatorname{Supervivencia\_Wei\_3 <-function}(x, \operatorname{gamma=10.75, lambda=1}) \{ \\ &\operatorname{return} \ (\exp(-(\operatorname{lambda} * x^{\circ}(\operatorname{gamma})))) \} \\ &\operatorname{p<-ggplot}(\operatorname{data.frame}(\operatorname{seq}(0, 20))) \\ &\operatorname{p + geom\_function}(\operatorname{fun=Supervivencia\_Wei\_1, mapping = aes}(\operatorname{color="gamma=1.25"}) \end{aligned}
```

```
) +
geom_function(fun=Supervivencia_Wei_2, mapping = aes(color="gamma = 5.5")
) +
geom_function(fun=Supervivencia_Wei_3, mapping = aes(color="gamma = 10.75")
) +
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de gamma en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

## Gráfica para diferentes valores de gamma en S(t)



Y decrece a menor velocidad si gamma es pequeño.

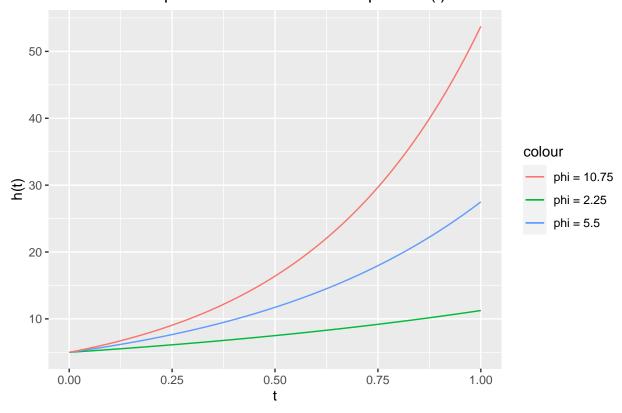
#### Gompertz

La Gompertz cuando  $\varphi > 1$ ; inicia cerca de cero y eventualmente crece hasta infinito

$$S(t) = e^{-\left(\frac{\lambda}{\ln(\varphi)}\left(\varphi^t - 1\right)\right)}$$
$$h(t) = \lambda \varphi^t$$

```
Riesgo_Gom_1<-function(x,phi=2.25,lambda=5){
   return (lambda*phi^(x))
}
Riesgo_Gom_2<-function(x,phi=5.5,lambda=5){
   return (lambda*phi^(x))
}
Riesgo_Gom_3<-function(x,phi=10.75,lambda=5){
   return (lambda*phi^(x))</pre>
```

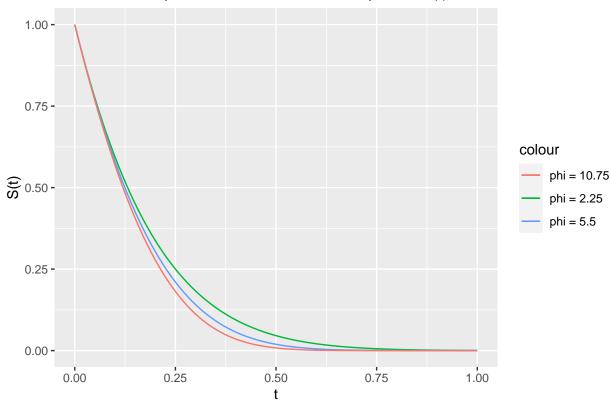
### Gráfica para diferentes valores de phi en h(t)



Conforme phi aumenta, el riesgo también .

```
) +
geom_function(fun=Supervivencia_Gom_3, mapping = aes(color="phi = 10.75")
) +
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de phi en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

# Gráfica para diferentes valores de phi en S(t)



Conforme phi es más pequeña, decrece menos la función de supervivencia.

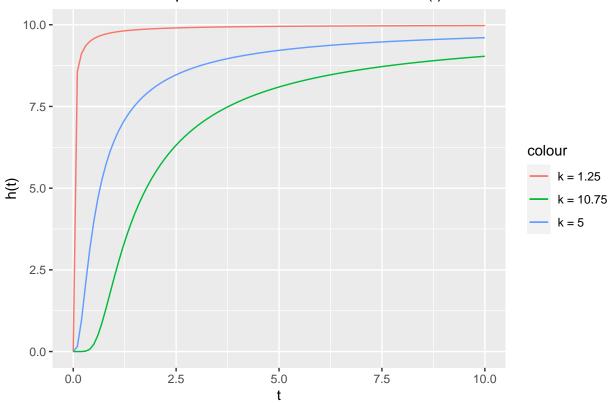
#### Gamma

Gamma, cuando K>1

$$S(t) = 1 - GI(K, \lambda t)$$

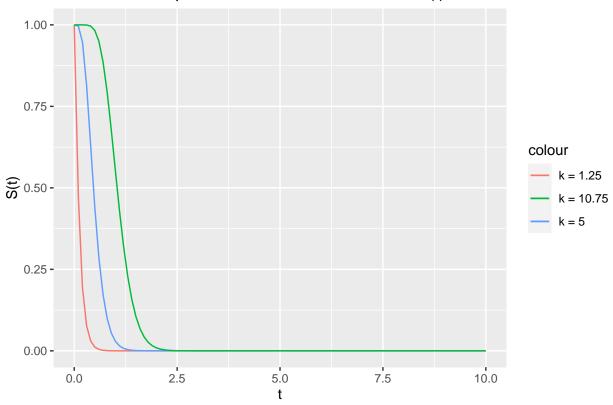
```
geom_function(fun=Riesgo_Gamma_2, mapping = aes(color="k = 5")
) +
geom_function(fun=Riesgo_Gamma_3, mapping = aes(color="k = 10.75")
) +
labs(y= "h(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de k en h(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

## Gráfica para diferentes valores de k en h(t)



Conforme el valor de k aumenta, es creciente de manera más lenta.

## Gráfica para diferentes valores de k en S(t)



Conforme k crece, decae más lentamente la función de supervivencia.

Donde
$$GI(K,\lambda t)=\frac{1}{\Gamma(K)}\int_0^{\lambda t}u^{K-1}e^{-u}du$$

$$h(t) = \frac{\frac{\lambda^K t^{K-1} e^{-\lambda t}}{\Gamma(k)}}{1 - GI(K, \lambda t)}$$

Las siguientes son de manera PARCIAL ya que crecen y decrecen

## Log-Normal

La Log-Normal

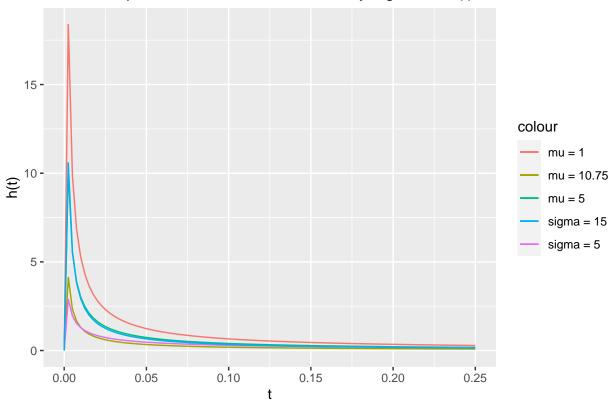
$$S(t) = 1 - \phi \left( \frac{\ln(t) - \mu}{\theta} \right)$$

donde  $\phi(k)$  es la función de distribución de una Normal(0,1) evaluada en x=k

```
Riesgo_LNorm_1<-function(x,mu=0,sigma=10){
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Riesgo_LNorm_2<-function(x,mu=5,sigma=10){
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))</pre>
```

```
}
Riesgo_LNorm_3<-function(x,mu=10.75,sigma=10){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Riesgo_LNorm_5<-function(x,mu=5,sigma=5){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Riesgo_LNorm_6<-function(x,mu=5,sigma=15){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
p<- ggplot()+xlim(0,0.25)</pre>
p + geom_function(fun=Riesgo_LNorm_1, mapping = aes(color="mu = 1")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_2, mapping = aes(color="mu = 5")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_3, mapping = aes(color="mu = 10.75")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_5, mapping = aes(color="sigma = 5")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_6, mapping = aes(color="sigma = 15")
  ) +
  labs(y = "h(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en h(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

### Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en h(t)

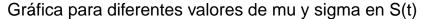


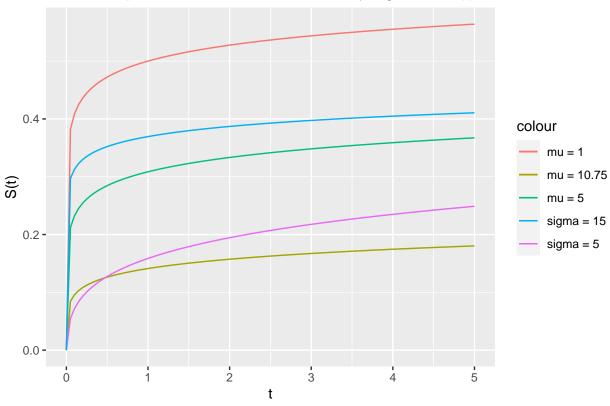
Conforme los valores de mu y sigma, el comportamiento decrece hasta un punto, crece hasta un máximo y

posteriormente decrece.

$$h(t) = \frac{\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 t}} e^{-\left(\frac{(\ln(t)-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)}}{1 - \phi\left(\frac{\ln(t)-\mu}{\theta}\right)}$$

```
Supervivencia LNorm 1<-function(x,mu=0,sigma=10){
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Supervivencia_LNorm_2<-function(x,mu=5,sigma=10){</pre>
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Supervivencia_LNorm_3<-function(x,mu=10.75,sigma=10){
  return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Supervivencia_LNorm_4<-function(x,mu=5,sigma=5){</pre>
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Supervivencia_LNorm_5<-function(x,mu=5,sigma=15){</pre>
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
p<- ggplot()+xlim(0,5)</pre>
p + geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_1, mapping = aes(color="mu = 1")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_2, mapping = aes(color="mu = 5")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_3, mapping = aes(color="mu = 10.75")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_4, mapping = aes(color="sigma = 5")
  ) +
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_5, mapping = aes(color="sigma = 15")
  ) +
  labs(y = "S(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en S(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```





Aquí es "parcialmente" ya que, en clase vimos que cuando t es pequeña, comienza muy cerca de cero y va creciendo hasta alcanzar un máximo, para después decrecer.

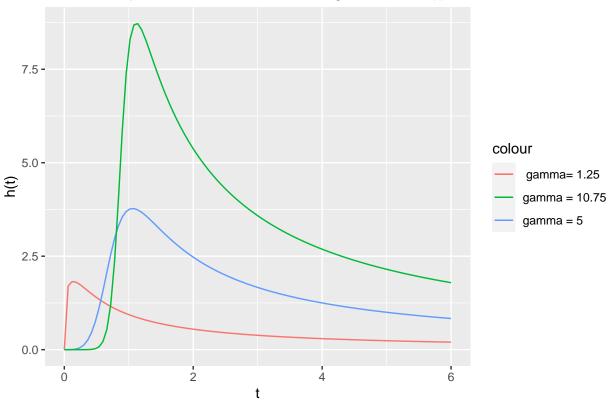
### Log-logística

La Log-logística con  $\gamma > 1$ ; de manera parcial. Ya que crece hasta alcanzar un máximo, pero luego decae

$$S(t) = \frac{1}{1 + \lambda t^{\gamma}}$$

```
geom_function(fun=Supervivencia_Log_3, mapping = aes(color="gamma = 10.75")
) +
labs(y= "h(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

# Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)

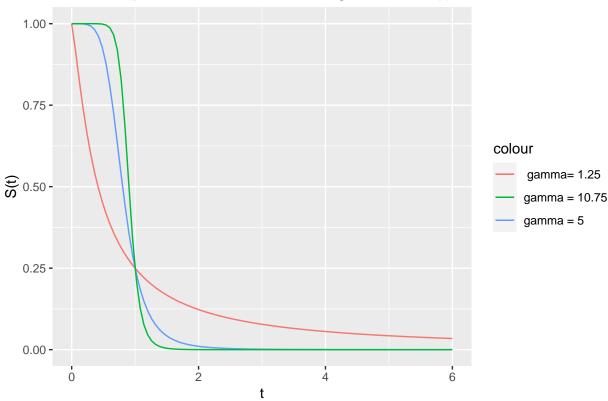


Conforme el valor va aumentando, la función es creciente hasta alcanzar un máximo para posteriormente decaer.

$$h(t) = \frac{\gamma \lambda t^{\gamma - 1}}{1 + \lambda t^{\gamma}}$$

```
geom_function(fun=Riesgo_Log_3, mapping = aes(color="gamma = 10.75")
) +
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de gamma en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

## Gráfica para diferentes valores de gamma en S(t)



Conforme el valor de gamma aumenta, la función decrece hasta pegarse al eje de las x 's.

Los riesgos son nulos en un inciso, para positivamente crecer hasta hacerse constantes (Ya que en elm límite en el límite converge a  $\alpha$ )

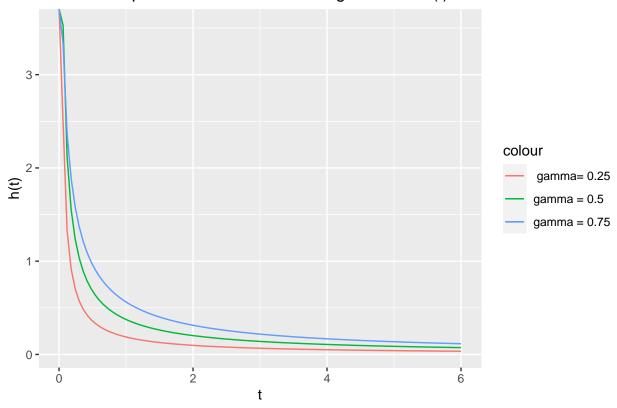
c) La log-logística, la Weibull, la log-normal, la Gompertz y la Gamma.

La log-logística, con  $\gamma \leq 1$ ; Aunque si  $\gamma > 1$  (primero crece muy rápido hasta alcanzar un máximo para después decrecer).

$$S(t) = \frac{1}{1 + \lambda t^{\gamma}}$$

```
Supervivencia_Log_1<-function(x,lambda=3,gamma=0.25){
   return ((gamma*lambda*x^(gamma-1))/(1+lambda*x^(gamma)))
}
Supervivencia_Log_2<-function(x,lambda=3,gamma=0.5){
   return ((gamma*lambda*x^(gamma-1))/(1+lambda*x^(gamma)))
}
Supervivencia_Log_3<-function(x,lambda=3,gamma=0.75){</pre>
```

# Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)

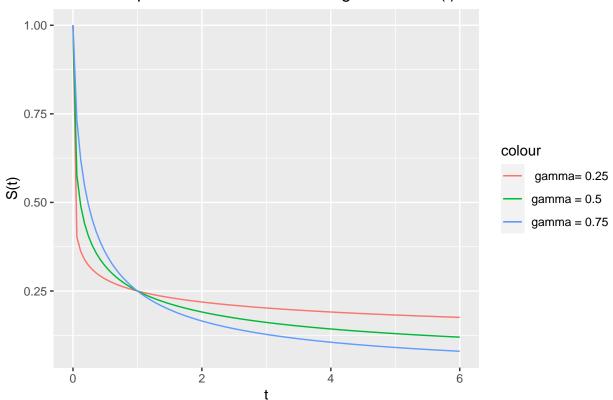


Mientras el valor de gamma sea más grande va decreciento lentamente.

$$h(t) = \frac{\gamma \lambda t^{\gamma - 1}}{1 + \lambda t^{\gamma}}$$

```
Riesgo_Log_1<-function(x,lambda=3,gamma=0.25){
   return (1/(1+lambda*x^(gamma)))
}
Riesgo_Log_2<-function(x,lambda=3,gamma=0.5){
   return (1/(1+lambda*x^(gamma)))
}
Riesgo_Log_3<-function(x,lambda=3,gamma=0.75){</pre>
```

# Gráfica para diferentes valores de gamma en S(t)



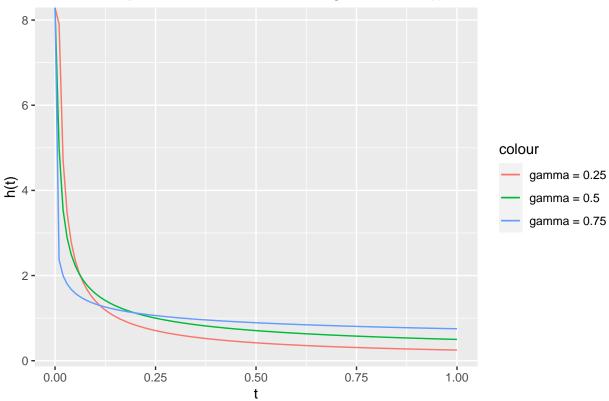
Mientras el valor de gamma sea más grande va decreciento lentamente, y en el punto 1, el valor del más grande al pequeño se pega al eje x.

La Weibull cuando  $\gamma < 1$  con

$$\begin{split} S(t) &= e^{-\lambda t^{\gamma}} \\ f(t) &= \gamma \lambda t^{\gamma - 1} e^{-\lambda t^{\gamma}} \\ \Longrightarrow h(t) &= \frac{\gamma \lambda t^{\gamma - 1} e^{-\lambda t^{\gamma}}}{e^{-\lambda t^{\gamma}}} = \gamma \lambda t^{\lambda - 1} \end{split}$$

```
Riesgo_Wei_1<-function(x,gamma=0.25,lambda=1){
  return (gamma*lambda*x^(gamma-1))
}
Riesgo_Wei_2<-function(x,gamma=0.5,lambda=1){</pre>
```

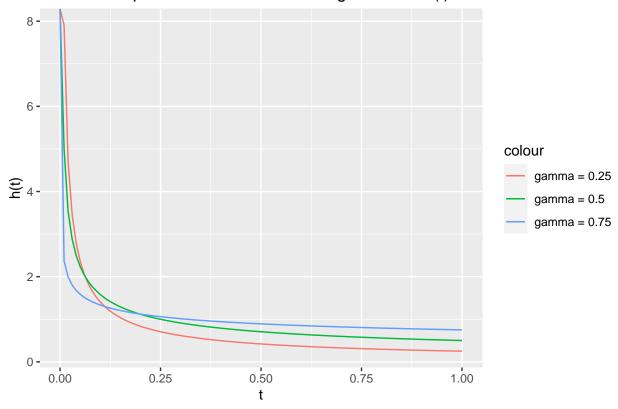
# Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)



Mientras el valor de gamma sea más pequeño va decreciento lentamente, y porteriormente, al cruzarse, el valor del más pequeño al grande se pega al eje x.

```
\begin{array}{l} \operatorname{como} \gamma < 1 \implies \gamma - 1 < 0 \implies t^{\gamma - 1} \text{ es decreciente.} \\ \operatorname{Riesgo\_Wei\_1} < -\operatorname{function}(x, \operatorname{gamma=0.25}, \operatorname{lambda=1}) \{ \\ \operatorname{return} \ (\operatorname{gamma*lambda*x^(gamma-1)}) \} \\ \operatorname{Riesgo\_Wei\_2} < -\operatorname{function}(x, \operatorname{gamma=0.5}, \operatorname{lambda=1}) \{ \\ \operatorname{return} \ (\operatorname{gamma*lambda*x^(gamma-1)}) \} \\ \end{array}
```

## Gráfica para diferentes valores de gamma en h(t)



Mientras el valor de gamma sea más pequeño va decreciento lentamente, y porteriormente, al cruzarse, el valor del más pequeño al grande se pega al eje x.

La Log-Normal

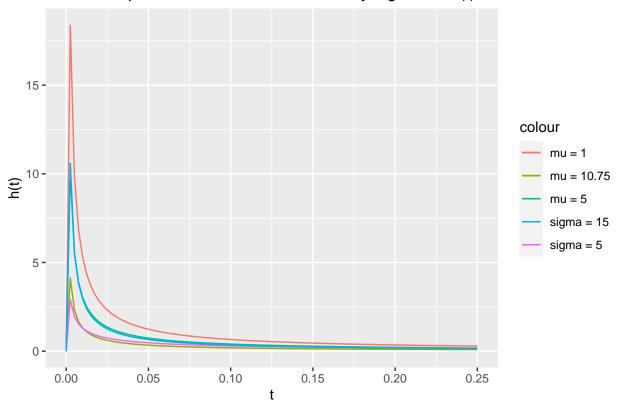
$$S(t) = 1 - \phi \left( \frac{\ln(t) - \mu}{\theta} \right)$$

donde  $\phi(k)$  es la función de distribución de una Normal(0,1) evaluada en x=K

$$h(t) = \frac{\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2t}}e^{-\left(\frac{(\ln(t)-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)}}{1-\phi\left(\frac{\ln(t)-\mu}{\theta}\right)}$$

```
Riesgo_LNorm_1<-function(x,mu=0,sigma=10){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Riesgo_LNorm_2<-function(x,mu=5,sigma=10){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Riesgo_LNorm_3<-function(x,mu=10.75,sigma=10){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Riesgo_LNorm_5<-function(x,mu=5,sigma=5){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Riesgo_LNorm_6<-function(x,mu=5,sigma=15){</pre>
  return (hlnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
p \leftarrow ggplot() + xlim(0, 0.25)
p + geom_function(fun=Riesgo_LNorm_1, mapping = aes(color="mu = 1")
                   ) +
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_2, mapping = aes(color="mu = 5")
  ) +
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_3, mapping = aes(color="mu = 10.75")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_5, mapping = aes(color="sigma = 5")
  geom_function(fun=Riesgo_LNorm_6, mapping = aes(color="sigma = 15")
  ) +
  labs(y = "h(t)", x = "t")+
  ggtitle("Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en h(t)")+
  theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

## Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en h(t)

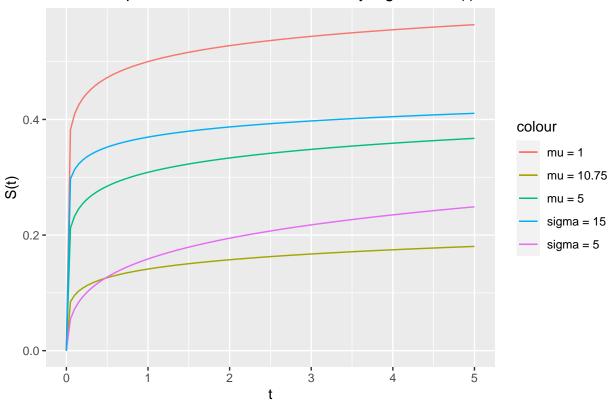


Conforme los valores de mu y sigma, el comportamiento decrece hasta un punto, crece hasta un máximo y posteriormente decrece.

```
Supervivencia LNorm 1<-function(x,mu=0,sigma=10){
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Supervivencia_LNorm_2<-function(x,mu=5,sigma=10){</pre>
 return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Supervivencia_LNorm_3<-function(x,mu=10.75,sigma=10){
  return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
}
Supervivencia_LNorm_4<-function(x,mu=5,sigma=5){</pre>
  return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
Supervivencia_LNorm_5<-function(x,mu=5,sigma=15){</pre>
  return (plnorm(x, meanlog = mu, sdlog = sigma, log = FALSE))
p<- ggplot()+xlim(0,5)</pre>
p + geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_1, mapping = aes(color="mu = 1")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_2, mapping = aes(color="mu = 5")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_3, mapping = aes(color="mu = 10.75")
  geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_4, mapping = aes(color="sigma = 5")
```

```
geom_function(fun=Supervivencia_LNorm_5, mapping = aes(color="sigma = 15")
) +
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

## Gráfica para diferentes valores de mu y sigma en S(t)



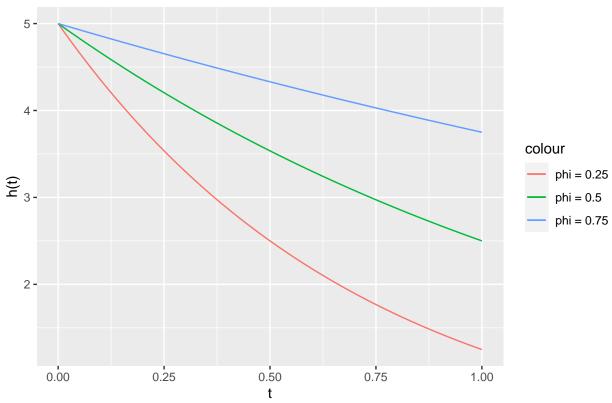
Aquí es "parcialmente" ya que, en clase vimos que cuando t es pequeña, comienza muy cerca de cero y va creciendo hasta alcanzar un máximo, para después decrecer.

La Gompertz cuando  $\varphi < 1$ ; modela riesgos que inician en  $\lambda$  y decrecen hasta llegar a 0

$$S(t) = e^{-\left(\frac{\lambda}{\ln(\varphi)}\left(\varphi^t - 1\right)\right)}$$
$$h(t) = \lambda \varphi^t$$

```
geom_function(fun=Riesgo_Gom_2, mapping = aes(color="phi = 0.5")
) +
geom_function(fun=Riesgo_Gom_3, mapping = aes(color="phi = 0.75")
) +
labs(y= "h(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de phi en h(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

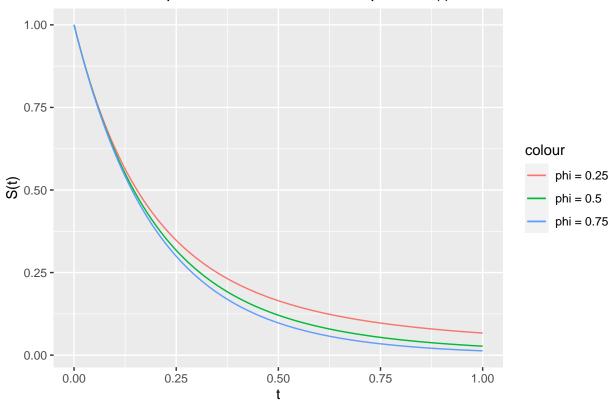
## Gráfica para diferentes valores de phi en h(t)



Mientras el valor de phi sea más grande, decrece de manera más lenta.

```
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de phi en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

### Gráfica para diferentes valores de phi en S(t)

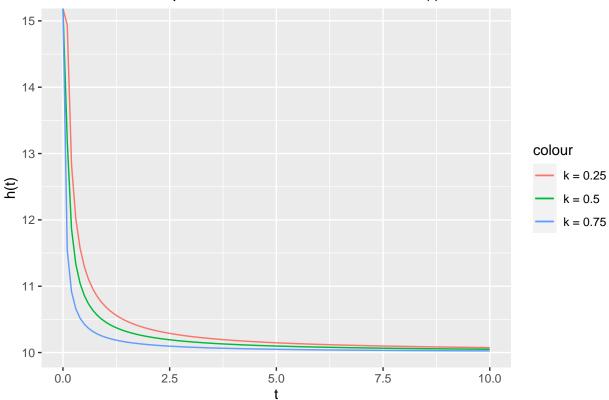


Mientras el valor de phi sea más grande se acerca a 0, y el valor más pequeño decrece de manera más lenta. La Gamma, cuando K < 1

$$S(t) = 1 - GI(K, \lambda t)$$

theme(plot.title = element\_text(hjust = 0.5))

# Gráfica para diferentes valores de k en h(t)

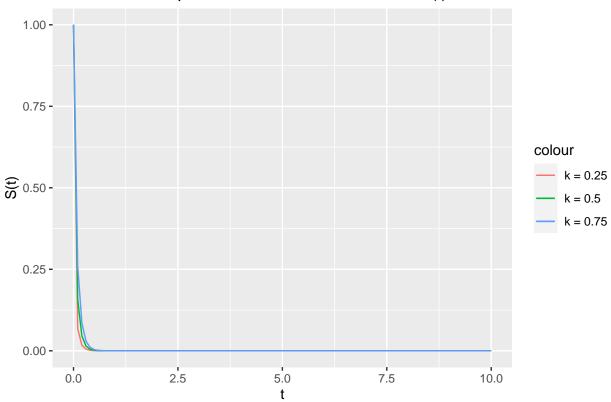


Mientras el valor de phi sea más grande se acerca a 0, y el valor más pequeño decrece de manera más lenta. Donde  $GI(K, \lambda t) = \frac{1}{\Gamma(K)} \int_0^{\lambda t} u^{K-1} e^{-u} du$ 

$$h(t) = \frac{\frac{\lambda^K t^{K-1} e^{-\lambda t}}{\Gamma(k)}}{1 - GI(K, \lambda t)}$$

```
labs(y= "S(t)", x = "t")+
ggtitle("Gráfica para diferentes valores de k en S(t)")+
theme(plot.title = element_text(hjust = 0.5))
```

# Gráfica para diferentes valores de k en S(t)



Los riesgos son grandes en un inicio, para posteriormente decrecer hasta hacerse constantes (Ya que el límite converge a  $\alpha$ ).