Analyse de survie Master ISN, TP1

Génia Babykina

Dans ce TP on utilisera un exemple suivant. Nous avons les données sur les durées de deux échantillons, A et B (par exemple, patients traités ou non traités) ainsi que les données simulées. Nous utiliserons les packages {survival}, {survminer}, {fitdistrplus}.

Estimation non-paramétrique de la fonction de survie.

1) Lecture de données

```
exo_cours = read.table("exo_cours.txt")
```

2) Calculer la courbe de survie avec l'intervalle de confiance pour l'échantillon A.

3) Représenter graphiquement la courbe de survie pour l'échantillon A.

```
plot(0:24, S.t, type="s" )
plot(fit, lwd=2, conf.type = "log")
lines(0:24, S.t , type="s", col="red")
lines(0:24, ll , type="s", col="red", lty=2)
lines(0:24, ul, type="s", col="red", lty=2)
```

- 4) Calculer la courbe pour l'échantillon B, superposer les deux courbes sur le graphique, commenter.
- 5) Tester les differents types d'intervalle de confiance :
- "plain" (obtenu par le delta-method)
- "log-log", "log": par transformation de S(t) en log (double log)
- 6) Représenter graphiquement le hasard cumulé H(t) pour l'échantillon A. Rappel :

$$S(t) = \exp\left(-H(t)\right) = \exp\left(-\int_0^t h(u)du\right)$$

7) Effectuer le test de log-rank à l'aide du fonction survdiff.

Sous l'hypothèse d'indépendance $d_{0i} \sim$ distribution hypergéométrique $\mathcal{H}\left(N=n_i, n=d_i, p=\frac{n_{0i}}{n_i}\right)$

$$p(d_{0i}|n_{0i}, n_{1i}, d_i) = \frac{\binom{n_{0i}}{d_{0i}}\binom{n_{1i}}{d_{1i}}}{\binom{n_i}{d_i}}$$

L'espérance de d_{0i} est donnée par

$$e_{0i} = E(d_{0i}) = \frac{n_{0i}d_i}{n_i}$$

et sa variance par :

$$v_{0i} = \text{var}(d_{0i}) = \frac{n_{0i}n_{1i}d_i(n_i - d_i)}{n_i^2(n_i - 1)}$$

En sommant sur les N instants auxquels se produisent des événement

$$U_0 = \sum_{i=1}^{N} (d_{0i} - e_{0i}) = \sum_{i=1}^{N} d_{0i} - \sum_{i=1}^{N} e_{0i}$$

$$var(U_0) = \sum v_{0i} = V_0$$

Ainsi, on peut construire une statistique de test qui a une distribution normale

$$\frac{U_0}{\sqrt{V_0}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

où de manière équivalente

$$\frac{U_0^2}{V_0} \sim \chi_1^2$$

```
# Exemple de calcul "à la main"
Patient = 1:6
Survtime = c(6,7,10,15,19,25)
Censor = c(1,0,1,1,0,1)
Group = c("C", "C", "T", "C", "T", "T")
data = cbind.data.frame(Patient = Patient, Survtime = Survtime ,
                         Censor = Censor,
                         Group = Group)
temps = unique(Survtime[Censor == 1])
UO = 0
VO = 0
ti = 6
lignes = c()
for (ti in temps){
 X = subset(data,Survtime >= ti)
 ni = nrow(X)
 di = sum(X$Survtime == ti)
 d0i = sum((X\$Group == "C")\&(X\$Survtime == ti)\&(X\$Censor == 1))
```

```
d1i = sum((X\$Group == "T")\&(X\$Survtime == ti)\&(X\$Censor == 1))
  n0i = sum(X$Group == "C")
  n1i = sum(X$Group == "T")
  M = matrix(c(d0i,d1i,n0i - d0i,n1i - d1i),2,2,byrow = T)
  dimnames(M) = list(c("Failure", "Non-failure"), c("Control", "Treatement"))
  print(paste("Tableau pour ti =",ti))
 print(M)
  e0i = n0i*di/ni
  v0i = n0i*n1i*di*(ni-di)/(ni^2*(ni - 1))
  if (ni == 1) v0i = 0
 lignes = rbind.data.frame(lignes,c(ti,ni,di,n0i,d0i,n1i,d1i,e0i,v0i))
colnames(lignes) = c("ti","ni","di","n0i","d0i","n1i","d1i","e0i","v0i")
lignes = round(lignes,4)
lignes
sum(lignes$d0i)
sum(lignes$e0i)
U0 = sum(lignes$d0i) - sum(lignes$e0i)
V0 = sum(lignes$v0i)
VO
X2 = U0^2/V0
Х2
pchisq(X2,df = 1,lower.tail = F) # p-value du test statistique
```

On note l'équivalence suivante :

$$u = \frac{u_0}{\sqrt{Var(u_0)}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \Leftrightarrow \frac{u_0^2}{Var(u_0)} \sim \chi_1^2$$

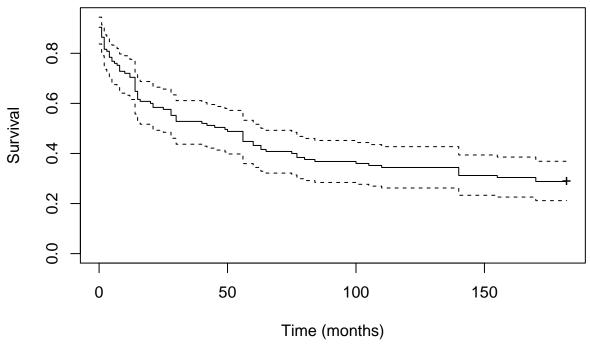
log.rank.test=survdiff(Surv(temps, event)~ech, data=exo_cours)

Description de données pharmacoSmoking

8) Estimation de Kaplan-Meier

```
data=read.csv2("/Users/babykinaevgenia/Documents/recherche/christophe/cours_isn/TP/smoking.csv")
result.km = survfit(Surv(ttr, relapse)~1, conf.type="log-log", data=data)
plot(result.km, conf.int=TRUE, mark="+", xlab="Time (months)", ylab ="Survival")
title("Relapse in smoking")
```

Relapse in smoking

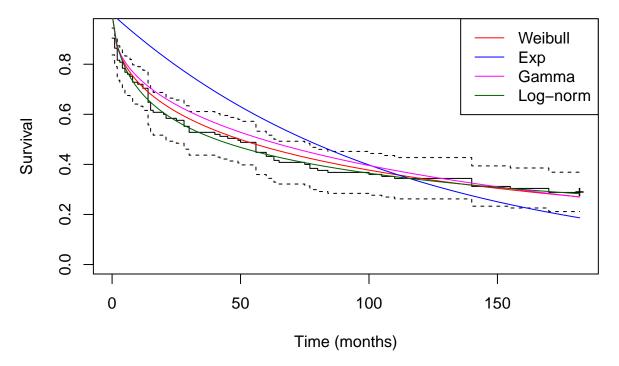


```
## Les quantiles
quantile(result.km)
```

9) Estimation des paramètres pour loi de Weibull, Gamma et Exponentielle. Ajouter les fonctions de survie estimées sur l'estimation non-paramétrique de Kaplan-Meier

```
library(fitdistrplus)
plot(result.km, conf.int=TRUE, mark="+", xlab="Time (months)", ylab ="Survival")
title("Relapse in smoking")
library(dplyr)
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following object is masked from 'package:MASS':
##
##
       select
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
       filter, lag
## The following objects are masked from 'package:base':
##
       intersect, setdiff, setequal, union
##
left=data[,"ttr"]
left[left== 0] = 0.5
right=ifelse(data[,"relapse"]==1, left, NA)
datacens=cbind.data.frame(left=left, right=right)
par_weib=fitdistcens(datacens, "weibull")
curve(pweibull(x, shape=par_weib$estimate["shape"],
```

Relapse in smoking



10) Estimation des paramètres de la loi de Weibull "à la main". On utilisera le paramétrage suivant:

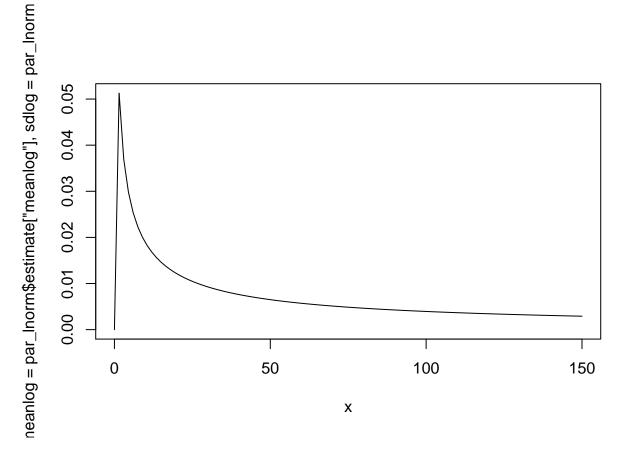
$$S(t) = \exp\left(-\left(\frac{t}{\theta}^{\delta}\right)\right), h(t) = \left(\frac{1}{\theta}\right)^{\delta} \times \delta \times t^{\delta - 1}$$

```
ti=data$ttr
#ti[which(ti==0)]=0.5
ci=data$relapse
LnLweib_opt = function(x){
    sc=x[1]
    sh=x[2]

sum(log(
```

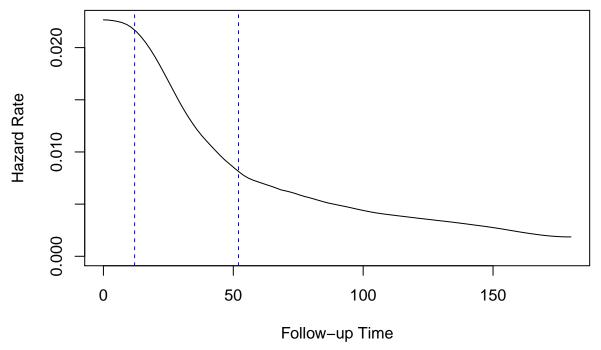
```
(((1/sc)^sh)*sh*(ti^(sh-1)))^ci*exp(- ((1/sc)^(sh))*(ti^sh))
)
)
}
res_opt=maxNR(LnLweib_opt, start=c(100, 1))
```

- 11) Ecrire la vraisemblance pour la loi exponentielle de durée, maximiser la vraisemblance analytiquement, comparer les résultats obtenus aux résultats numériques.
- 12) Tracer la fonction de hasard aussociée à la distribution log-normale estimée :



13) Estimation non-paramétrique (noyau) de la fonction de hasard :

```
library(muhaz)
ti=data[,"ttr"]
ci=data[,"relapse"]
fit=muhaz(ti, ci, min.time=0, max.time=180)
plot(fit)
abline(v=c(12,52), lty=2, col="blue")
```



Estimation paramétrique de la fonction survie.

14) Représenter graphiquement et commenter les distribution des durées suivant différentes lois :

$$T \sim Weibull\left(3.5, 2.2\right), T \sim Exp\left(0.2\right), T \sim LogN\left(2.5, 1.2\right)$$

##

Remarque : le paramétrage des loi de probabilité peut être différent. Par exemple, pour la loi de Weibull :

15) Générer un temps d'événement suivant la loi de Weibull de paramètres shape 1.2 et scale=0.2, représenter graphiquement la variable et les fonctions associées (la survie, le hasard, la fonction de densité). Changer les paramètres de la loi de Weibull, commenter. Remarque : la médiane de la loi de Weibull avec scale λ et shape γ est égale à $\lambda \times \log(2)^{1/\gamma}$

```
curve(dweibull(x, shape=1.2, scale=0.2)/
    pweibull(x, shape=1.2, scale=0.2,lower.tail=F),
    xlab="Temps", main="h(t)", ylab="")
```

- 16) Répeter la question précédente pour le temps suivant la loi exponentielle de paramètre $\lambda = 1/5$. La médiane de la loi de Weibull est égale à $\log(2)/\lambda$
- 17) Estimer les paramètres de la distriution de Weibull et Exponentielle pour les variables aléatoires générées dans les questions proédentes. Attention au paramètrage.

```
ff_weib=fitdist(T_weib, distr="weibull")
ff_exp=fitdist(T_exp, distr="exp")
rate=ff exp$estimate
shape=ff_weib$estimate[1]
scale=ff_weib$estimate[2]
# Moyennes observéee
mean(T_weib) ; mean(T_exp)
# Médianes observées
median(T_weib) ; median(T_exp)
# Espéerance de la loi exponentielle
mean_exp=1/rate
# Espéerance de Weibull
mean_weib=scale*gamma(1+shape)
# Médiane de loi exponentielle
med_exp=log(2)/rate
# Médiane de Weibull
med_weib=scale*log(2)^(1/shape)
```

Visualisation améliorée