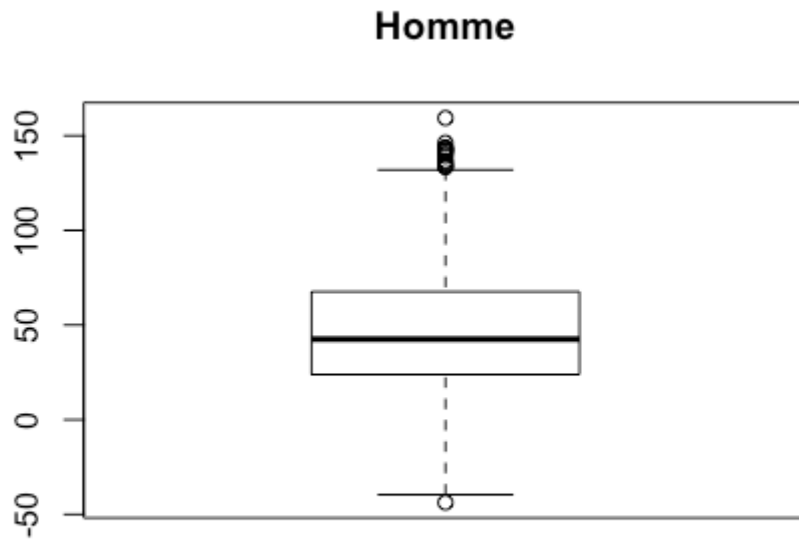


projet

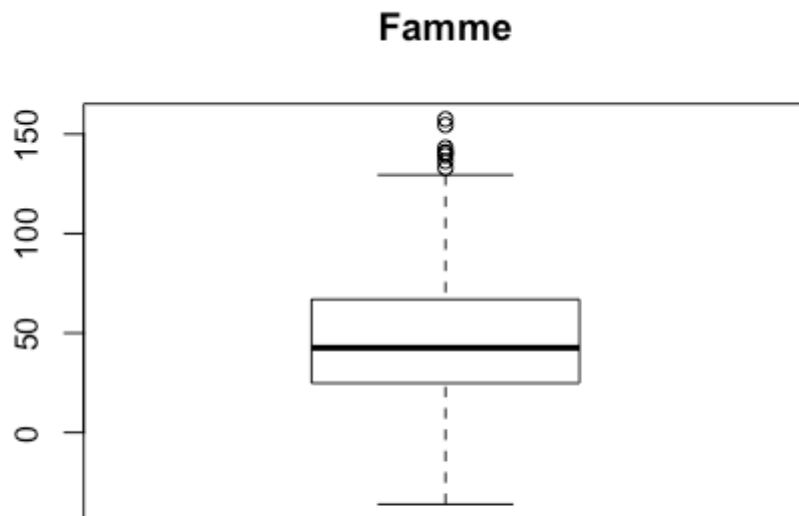
1 Statistique Descriptives

(a) Tracer les boîte des femmes et les hommes

```
rm(list = ls())  
data=read.csv("DB_binome_56.csv",header = TRUE)  
hommes <-subset(data,data['Sexe']==0)  
femmes<-subset(data,data['Sexe']==1)  
boxplot(hommes['Pêche'],TRUE,main = "Homme")
```



```
boxplot(femmes['Pêche'],TRUE,main = "Femme")
```

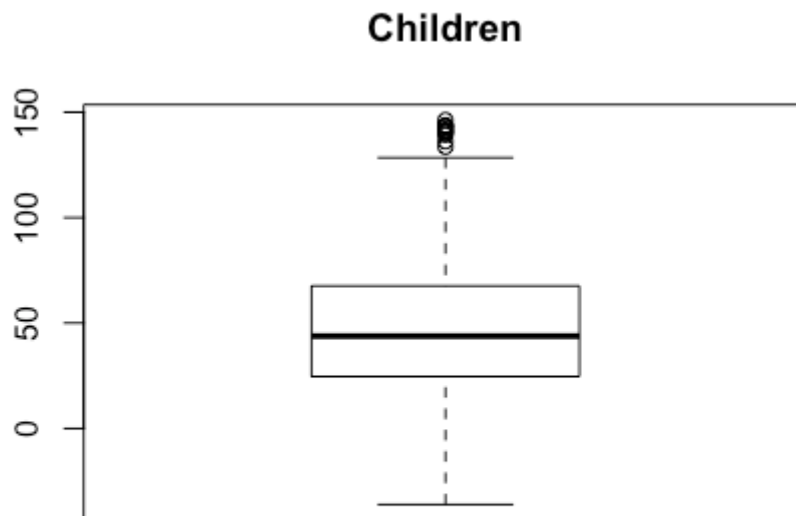


remarque que il n'y a pas une grande différence entre les hommes et les femmes.

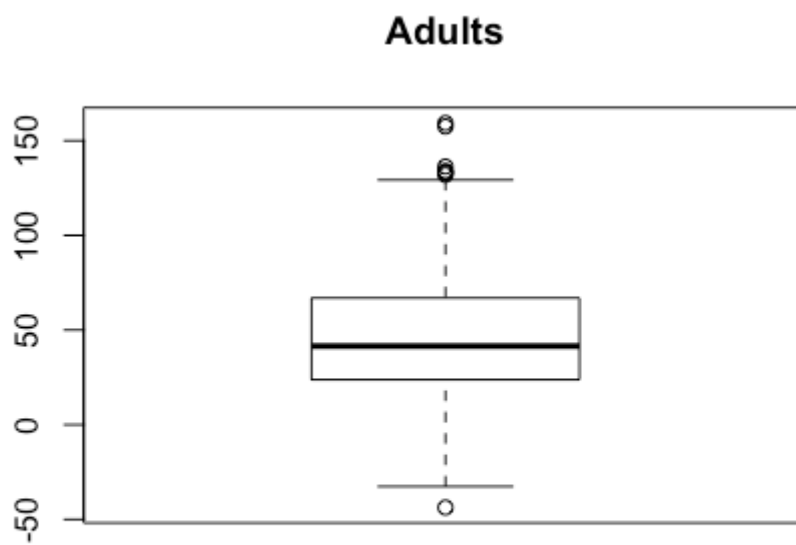
On

(b) Tracer la quantité de pêche en fonction de la tranche d'âge

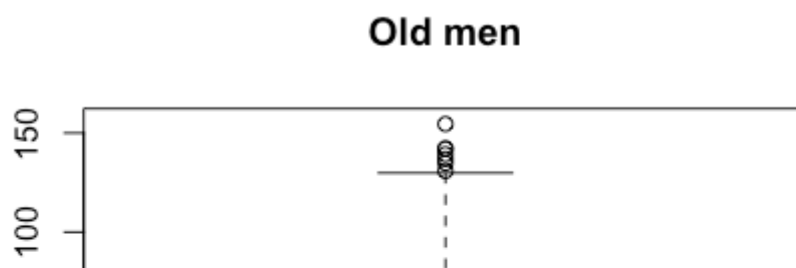
```
rm(list = ls())  
data=read.csv("DB_binome_56.csv",header = TRUE)  
children<-subset(data,data['Age']==0)  
adults<-subset(data,data['Age']==1)  
oldmen<-subset(data,data['Age']==2)  
boxplot(children['Pêche'],TRUE,main = "Children")
```

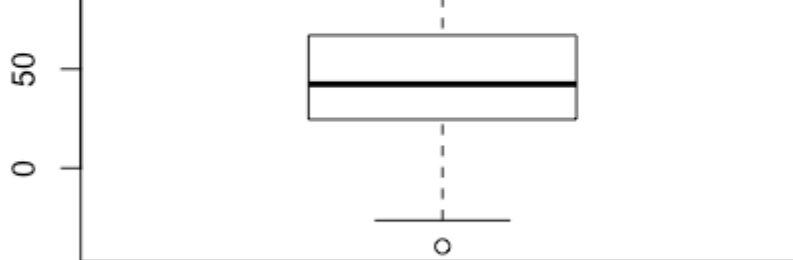


```
boxplot(adults['Pêche'],TRUE,main = "Adults")
```



```
boxplot(oldmen['Pêche'],TRUE,main = "Old men")
```



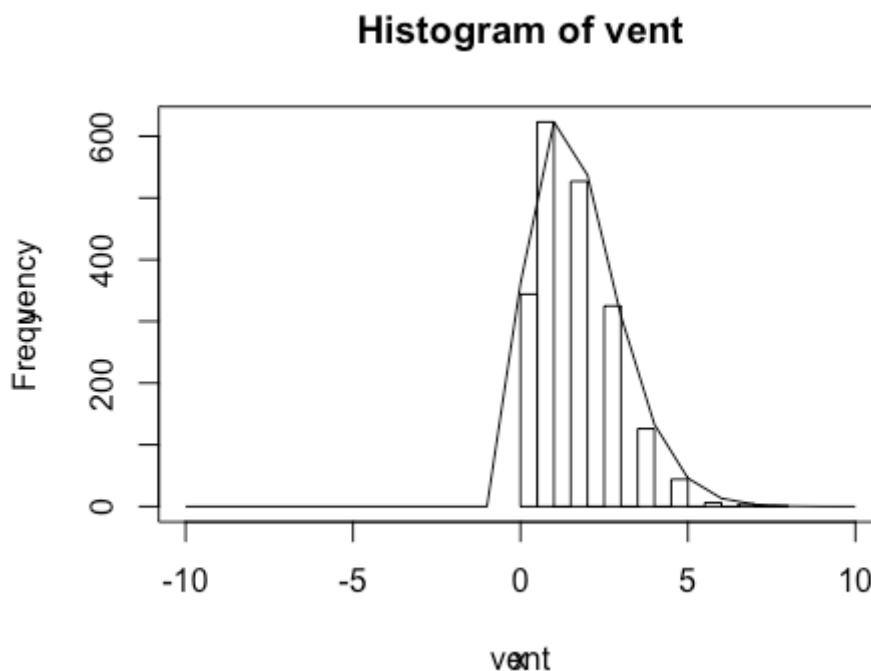


On remarque que il n'y a pas une grande difference entre les gens qui ont les age defferents.

(c) Tracer l'histogramme l'intensité de vent

```
vent<-data[, 'Noeuds']
hist(vent,freq=TRUE,xlim=c(-10,10))
lambda=mean(vent)
```

```
x=seq(-10,10)
y<-dpois(x,lambda)
par(new=TRUE)
plot(x,y,type="l",xaxt="n",yaxt="n")
```



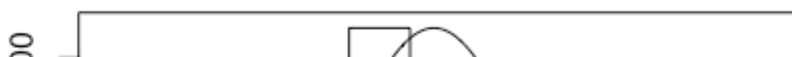
Elle suivie la loi de Poisson . On le justifie par la courbe de “dpoi”

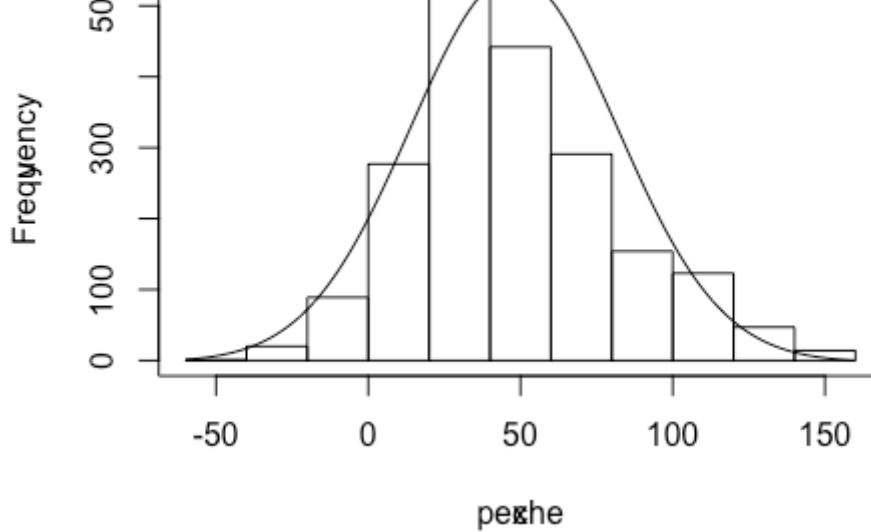
(d) Tracer l'histogramme la quantité de pêche

```
peche<-data[, 'Pêche']
hist(peche,freq=TRUE,xlim=c(-60,160))
```

```
mu=mean(peche)
delta=sqrt(var(peche))
x=seq(-60,160)
y<-dnorm(x,mu,delta)
par(new=TRUE)
plot(x,y,type="l",xaxt="n",yaxt="n")
```

Histogram of peche





Elle suit la loi de Normale . On le justifie par la courbe de “dnorm”

2

(a) Verifier les observation

```
nb = length(vent)
lambda = mean(vent)
echant = rpois(nb , lambda)
ks.test(vent, echant)
## Warning in ks.test(vent, echant): p-value will be approximate in the
## presence of ties
##
## Two-sample Kolmogorov-Smirnov test
##
## data: vent and echant
## D = 0.0055, p-value = 1
## alternative hypothesis: two-sided
```

Donc on remarque la p-value est presque 1 > 0.05 , donc il suivre la loi poisson

(b) La vraisemblance

(c) Tracer La log-vraisemblance et déterminer le maximum de vraisemblance

```
lambda=mean(vent)

x<-seq(0.01,lambda+5,0.01)
logL=vector(length=length(x))
n<-length(vent)

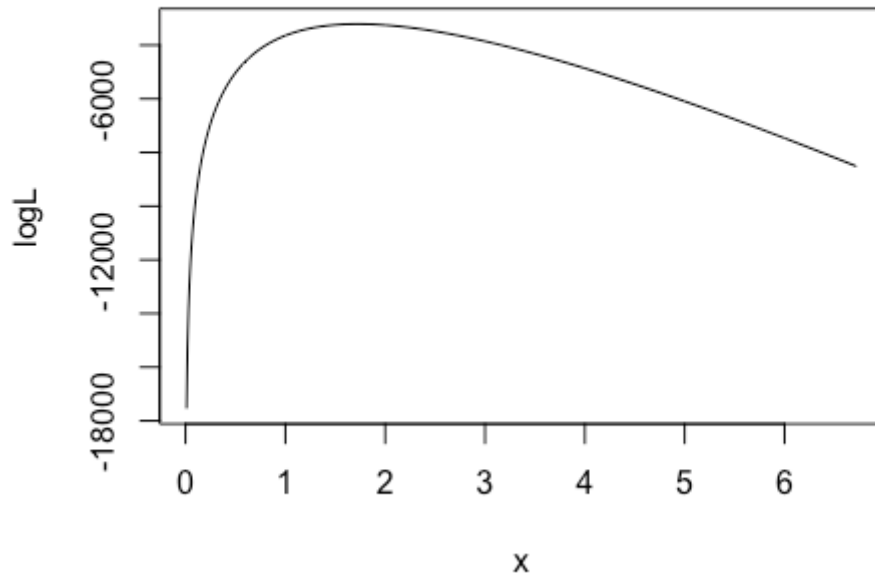
max=-100000
maxX=0

for( i in seq(1,length(x))){
  sum=0
  for(j in seq(1,length(vent))){
    sum = sum + vent[j]*log(x[i]) - log(factorial(vent[j]))
  }

  logL[i]=-n*x[i] +sum

  if(logL[i]>max){
    max=logL[i]
    maxX=x[i]
  }
}
```

```
plot(x,logL,type="l",xaxt="lambda",yaxt="logL")
```



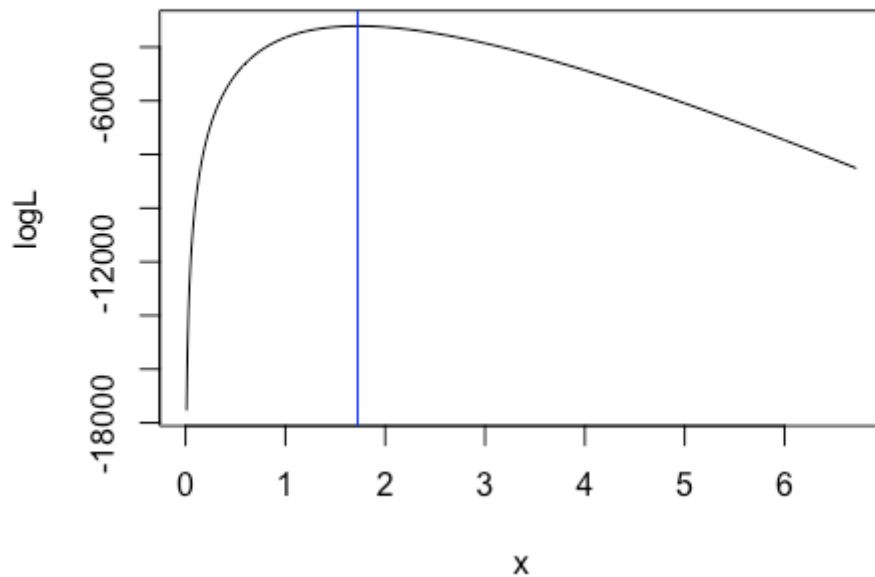
#

(d) donner une estimation du parametre ,et faire apparaitre sur le graphique

je utilise deux facos pour estimer le parametre

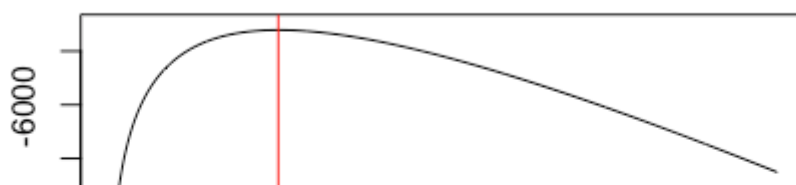
```
plot(x,logL,type="l",xaxt="lambda",yaxt="logL")
par(new=TRUE)
```

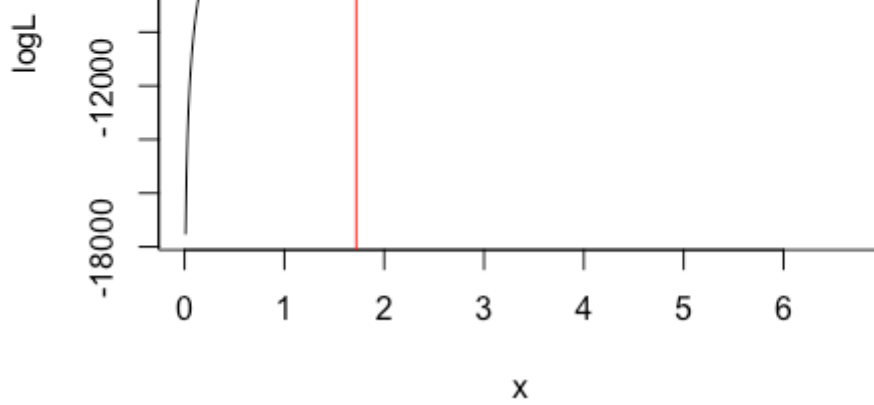
```
abline(v=lambda,col = "blue")
```



```
plot(x,logL,type="l",xaxt="lambda",yaxt="logL")
par(new=TRUE)
```

```
abline(v=maxX,col = "red")
```





```
cat("1er",lambda,"2eme",maxX)
## 1er 1.724 2eme 1.72
```

(e)écrire la vraisemblance théorique du modèle de la quantité de pêche

pour $\lambda = 1.724$, ici les

sont omises du calcul .

```
repartition<-function(xi,sigma){
  m<-qpois(p=0.999999,lambda=lambda)
  proba<-dpois(seq(0,m,1),lambda)
  f=vector(length = m)
  sum<-0
  for(j in seq(1,m)){
    norm<- 1/sqrt(2*pi)/sigma*exp(-((xi-100/(j))/sigma)^2/2)
    f[j]=proba[j]*norm
    sum=sum+f[j]
  }
  return(sum)
}
```

(f)TCL

On pose $X=$

~

(g)Déterminer le maximum de vraisemblance du parametre

, tracer la log-vraisemblance de l'échantillon en fonction de la valeur du avec chaque une des méthodes

```
sum<-0
x<-seq(15,70,1)
logL=vector(length=length(x))
max= 100000
```

```

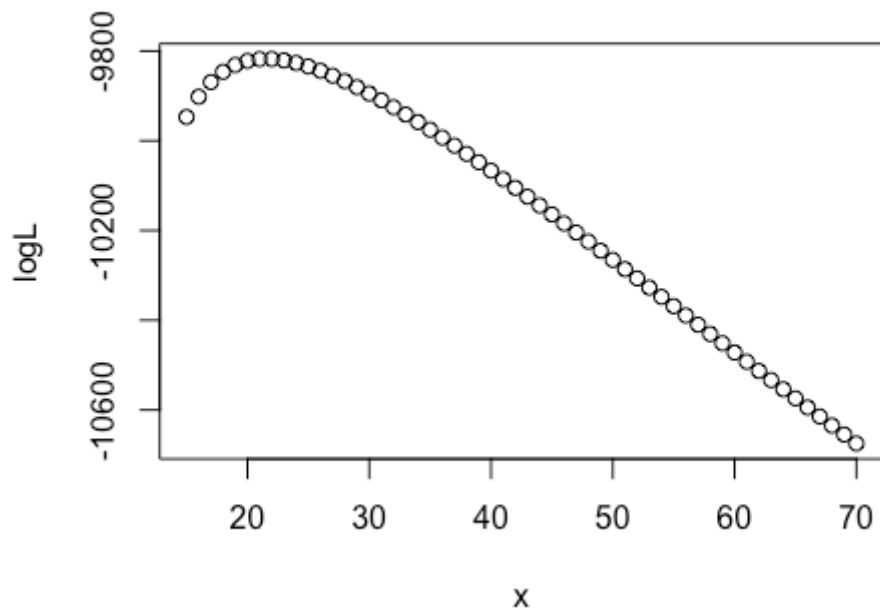
max=-100000
maxX=0
second=-100000
secondX=0

for(j in seq(1,length(x))){
  sum<-0
  for(i in seq(1,length(peche))){
    sum=sum+log(repartition(peche[i],x[j]))
  }

  logL[j]=sum

  if(logL[j]>max){
    max=logL[j]
    maxX=x[j]
  }else if (logL[j]>second){
    second=logL[j]
    secondX=x[j]
  }
}
plot(x,logL)

```



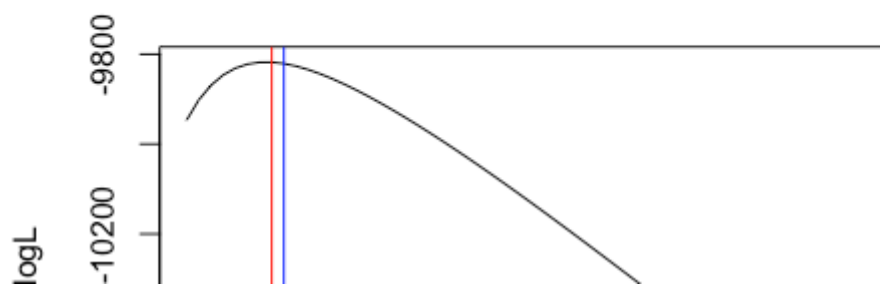
(h) Donner une estimation du parametre avec les deux approches et la faire apparaitre sur les graphiques

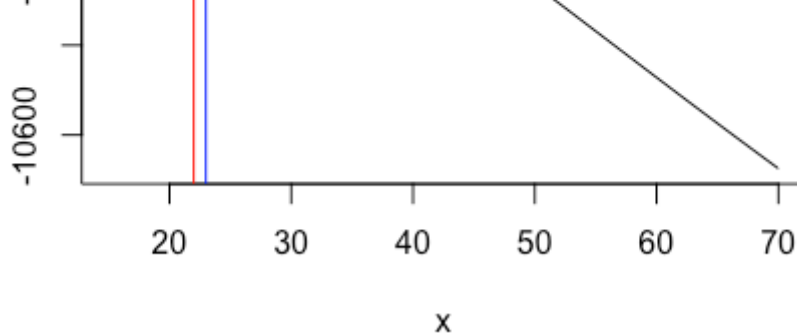
```

cat("les deux approches",maxX,secondX)
## les deux approches 22 23
cat("estimateur=",maxX/2+secondX/2)
## estimateur= 22.5
plot(x,logL,type="l",xaxt="lambda",yaxt="logL")
par(new=TRUE)

abline(v=maxX,col = "red")
par(new=TRUE)
abline(v=secondX,col = "blue")

```





3

(1)

On a déjà donc on a \sim donc \sim avec on pose que \sim , donc on a

(2)

```
Intervalle=function(lambda, alpha, n) {
  theta1 = lambda + sqrt(lambda/n) * qnorm(alpha/2, mean = 0, sd = 1, log = FALSE)
  theta2 = lambda + sqrt(lambda/n) * qnorm(1-alpha/2, mean = 0, sd = 1, log = FALSE)
  paste("Intervalle de confiance : [ ", theta1, ", ", theta2, "]", sep = "")
}
Intervalle(lambda, 0.05, 2000)
## [1] "Intervalle de confiance : [ 1.66645577784488, 1.78154422215512]"
```

4 Tests

(a)

On pose que H_0 : la quantité de pêche ne dépend pas du sexe H_1 : la quantité de pêche dépend du sexe

```
quantiteH <- subset(data, data['Sexe'] == 1)[, 'Pêche']
quantiteF <- subset(data, data['Sexe'] == 0)[, 'Pêche']

t.test(quantiteH, quantiteF, paired = FALSE)
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data: quantiteH and quantiteF
## t = -0.13155, df = 1817.6, p-value = 0.8954
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -3.219464 2.814720
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 47.73338 47.93575
```

On a $p\text{-value} = 0.8953 > 0.05$, donc on ne rejette pas l'hypothèse 0. # (b) Test :

et

si

, on rejette le Hypothese

```
trois_Noeds <- subset(data, data['Noeds'] == 3)[, 'Pêche']
sum=0
for(i in seq(1, length(trois_Noeds))) {
  sum=sum+(trois_Noeds[i]-100/(3+1))^2
}
```



```
}
```

```
cat(sum,"inferieur a",20^2*qchisq(p=0.999, df=length(trois_Noeuds)), "superieur  
a",20^2*qchisq(p=0.001, df=length(trois_Noeuds)))  
## 161348.9 inferieur a 163806 superieur a 100749.8  
if(sum>20^2*qchisq(p=1, df=length(trois_Noeuds))){  
  print("on rejette H0")  
}else if(sum<20^2*qchisq(p=0.005, df=length(trois_Noeuds))){  
  print("on rejette H0")  
}else{  
  print("on ne rejette pas H0")  
}  
## [1] "on ne rejette pas H0"
```

On remarque que pour ces datas , H0 n'est pas rejet quand $\alpha = 0.001$