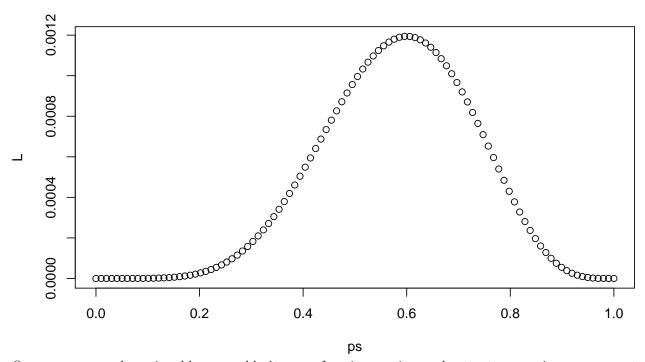
TP3 stats

Romain PEREIRA

2 Avril 2018

1. Ajuster une loi de Bernouilli

```
N <- 10
X_N <- rbinom(n=N, size=1, prob=0.7)</pre>
    [1] 1 1 1 0 1 0 1 0 0 1
(a) Une estimation simple et empirique est p \simeq \frac{m}{N}, avec m le nombre de 1 dans l'echantillon.
(b)
# fonction qui à un echantillon de Bernouilli, et une probabilité 'p',
# associe la vraisemblance d'un echantillon de Bernouilli
L_bern <- function(X_N, p) {</pre>
  s <- sum(X_N)
  n <- length(X_N)</pre>
 L_N \leftarrow (p**s) * ((1 - p)**(n - s))
  return (L_N)
L_bern(X_N, 0.5)
## [1] 0.0009765625
(c)
ps <- c() # vecteur discretisant [0, 1]
L <- c() # vecteur des vraisemblances
\# pour chaque p dans [0, 1], avec une discretisation à n points...
    <- 100 # taille de la discretisation
    <- 0 # [p0, pn]
p0
pn
   <- 1
step <- (pn - p0) / (n - 1) # pas de discretisation
   <- 1 # l'indice pour lequel le maximum est atteint
for (i in 1:n) {
 ps[i] \leftarrow p0 + (i - 1) * step
 L[i] <- L_bern(X_N, ps[i])
        <- if (L[i] > L[m]) i else m
plot(ps, L)
```



On remarque que la vraisemblance semble être une fonction continue, admettant un maximum en p_m , et symétrique par rapport à la droite $x = p_m$.

```
Ici, on a p_m = ps[m]

## [1] 0.5959596

(d)

optimize(function(p) { L_bern(X_N, p) }, interval=c(p0, pn), maximum=TRUE)

## $maximum

## [1] 0.600002

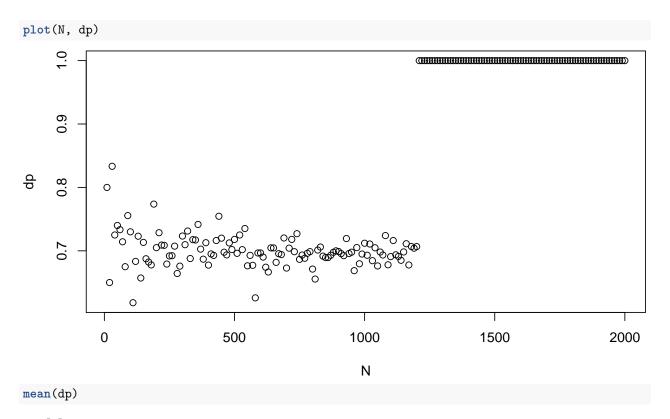
##

## $objective

## [1] 0.001194394
```

Remarque: on trouve une valeur proche de celle obtenu avec notre discretisation en (c).

```
(e)
     <- 0.7 # le paramètre réel de notre loi de bernouilli
p
     <- 10
NO
Nn
     <- 2000
     <- 200
N
     <- 0 * 1:n # vecteur des 'N'
     <- 0 * 1:n # vecteur des '/ p - px /', où p = 0.7, et px la valeur d'optimize
step <- (Nn - N0) / (n - 1)
for (i in 1:n) {
  N[i] \leftarrow as.integer(NO + (i - 1) * step)
  X_Ni <- rbinom(n=N[i], size=1, prob=p)</pre>
        <- optimize(function(px) { L_bern(X_Ni, px) }, interval=c(0, 1), maximum=TRUE)</pre>
  рх
  dp[i] <- px$maximum</pre>
```



[1] 0.8204082