# TP2 Theorèmes limites

Evan Voyles

15 Avril, 2022

```
library(tibble)
library(ggplot2)
library(tidyverse)
set.seed(1234) # For reproducible results
```

#### Exercice 1 Illustration de la LFGN.

1. Simuler un échantillon de taille 1000 de variables aléatoires  $X_i$  de loi exponentielle de paramètre 2.

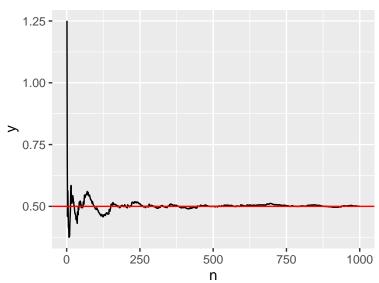
```
rate <- 2; n <- 1000
x <- rexp(n, rate)
```

2. En déduire les moyennes empiriques  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  pour  $n = 1, \dots, 1000$ .

```
moyenne_empiriques <- cumsum(x) / seq(n)</pre>
```

3. Tracer une trajectoire de la moyenne empirique, i.e  $n \mapsto \bar{X}_n$  pour  $n = 1, \dots, 1000$ . Superposer la droite d'équation y = 1/2 (utiliser la fonction abline). D'où vient 1/2?

```
df <- tibble(n = seq(n), y = moyenne_empiriques)
df |> ggplot(aes(n, y)) + geom_line() + geom_hline(yintercept = 0.5, col = "red")
```

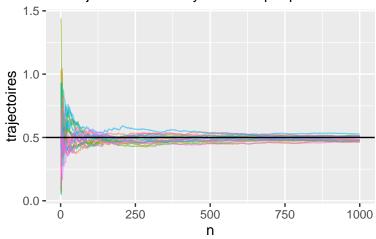


1/2 est l'espérance de notre loi exponentielle  $(\frac{1}{\lambda})$ 

4. Superposer 20 autres trajectoires de la moyenne empirique.

## Loi exponentielle avec lambda := 2

20 Trajectoires des moyennes empiriques



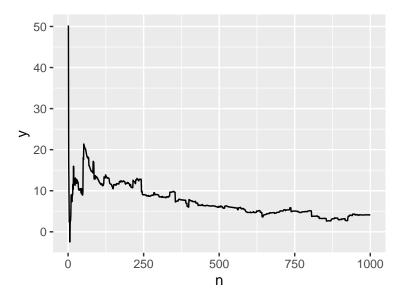
Tous les trajectoires tendent vers 0.5

5. Reprendre les mêmes questions pour une loi de Cauchy. Que remarque-t-on?

```
loc <- 5
scale <- 10
n <- 1000

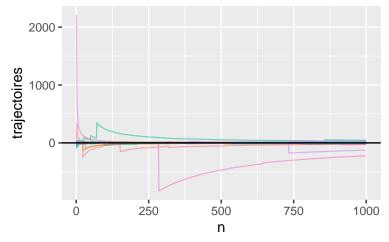
cauch <- rcauchy(n, loc, scale)
moyenne_empiriques <- cumsum(cauch) / seq(n)

df.cauchy <- tibble(n = seq(n), y = moyenne_empiriques)
df.cauchy |> ggplot(aes(n, y)) + geom_line()
```



On suppose que lorsque  $n \to \infty$ , les moyennes empiriques tendront vers la "location" (endroit) de la loi de Cauchy.

Loi de Cauchy avec loc := 5, scale := 10 20 Trajectoires des moyennes empiriques



On observe la même tendance que les moyennes empiriques tendent vers l'endroit (5 dans ce cas). Cependant, on remarque que - grace au fait que la loi de Cauchy a des "queues" (tail) qui sont rélativement fort par rapport à des autres lois comme la loi normale - il est possible de tomber sur une quantité dont la valeur absolue est extrêment large. C'est pour cela qu'on peut observer des pics la ou la moyenne a été influencé par une valeur rélativement grande.

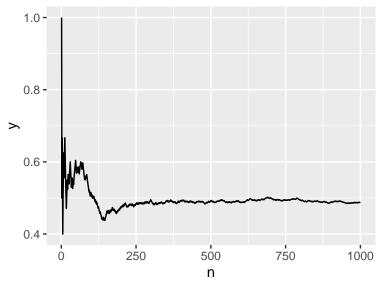
#### Exercice 2 Loi d'une variable aléatoire discrète.

1. Illustrer la LFGN lorsque les  $X_i$  sont i.i.d de loi de Bernouille  $\mathcal{B}(p)$  avec p=0.5

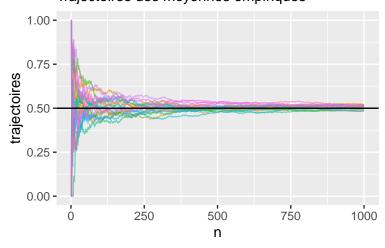
```
n <- 1000
p <- 0.5

bern <- rbinom(n, size = 1, prob = p)
moyenne_empiriques <- cumsum(bern) / seq(n)

df.bern <- tibble(n = seq(n), y = moyenne_empiriques)
df.bern |> ggplot(aes(n, y)) + geom_line()
```



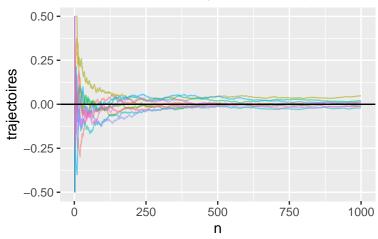
# Loi Bernouilli avec p := 0.5 Trajectoires des moyennes empiriques



- 2. On s'intéresse maintenant à l'écart entre  $\bar{X}_n$  et p pour étudier la vitesse de convergence.
- (a) Représenter 10 trajectoires de  $\bar{X}_n p$ .

## Loi Bernouilli avec p := 0.5

### 10 Trajectoires des moyennes empiriques moins p



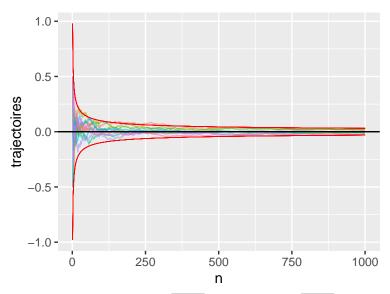
(b) Superposer en rouge les courbes  $n \mapsto 1.96 \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}$  et  $n \mapsto -1.96 \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}$ . A quoi correspond 1.96 et que signifie t'il?

La valeur de 1.96 correspond à la valeur pour un intervalle de confiance de 95%. Très imprécisement, on suppose que 95% des moyennes empiriques seront entre les bornes de ces deux fonctions. On remarque que  $\sqrt{p(1-q)}$  est l'écart type d'une loi normale approximant une loi de Bernouilli.

```
p <- 0.5
sqrt_pq_95 <- 1.96 * sqrt(p * (1 - p))
n <- 1000

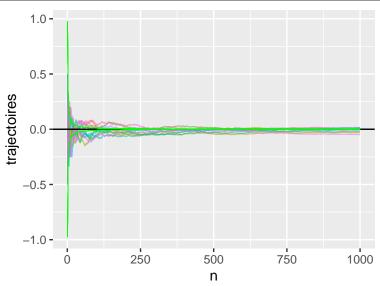
fn_b <- function(n) { sqrt_pq_95 / sqrt(n) }
fn_c <- function(n) { sqrt_pq_95 / n }
fn_d <- function(n) { sqrt_pq_95 / log(n) }

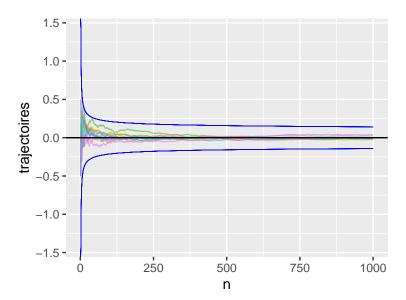
draw_traj_moins_p(sim, n, 10, p) +
    geom_line(aes(x = n, y = fn_b(n)), col = "red", size = 0.25) +
    geom_line(aes(x = n, y = -fn_b(n)), col = "red", size = 0.25)</pre>
```



(c) Superposer en rouge les courbes  $n\mapsto 1.96\frac{\sqrt{p(1-p)}}{n}$  et  $n\mapsto -1.96\frac{\sqrt{p(1-p)}}{n}$ .

```
draw_traj_moins_p(sim, n, 10, p) +
    geom_line(aes(x = n, y = fn_c(n)), col = "green", size = 0.25) +
    geom_line(aes(x = n, y = -fn_c(n)), col = "green", size = 0.25)
```





Exercice 3 Illustration de la convergence en loi donnée par le TCL.

1. Ecrire une fonction telexpo qui prend pour arguments n et le paramètre a de la loi exponentielle. Cette fonction simule 1000 vecteurs  $(X_1, \ldots, X_n)$  où  $X_i$  suit une loi exponentielle de paramètre a et calculer pour chacun de ces vecteurs :

$$\sqrt{n} \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i - \mathbb{E}(X_1)}{\sqrt{\operatorname{var}(X_1)}}$$

```
tclexpo <- function(n, a) {
    X1 <- rexp(n, a)
    mu <- mean(X1)
    sqv <- sqrt(var(X1))
    sqn <- sqrt(n)
    coeff <- force(sqn / (n * sqv)) # Calculate once, use 1000 times

    stat_Xi <- function(Xi) {
        coeff * sum(Xi - mu)
    }

    # Let's create a list so that we can easily map over it with lapply
    my_list <- list(X1)

    for (i in seq(999)) {
        my_list[[i + 1]] <- rexp(n, a)
    }

    unlist(lapply(my_list, stat_Xi)) # return a vector
}</pre>
```

```
a <- 2
n <- c(2, 10, 50, 100)

out <- map(n, tclexpo, a) # Map tclexpo(n = ?, a) over the values of n</pre>
```

```
# Now I have a list of length 4 whose elements are vectors with size 1000.
df <- tibble(n2 = out[[1]], n10 = out[[2]], n50 = out[[3]], n100 = out[[4]])
df <- df |> pivot_longer(everything(), names_to = "names", values_to = "values")
# df$names <- factor(df$names, levels = "n10", "n2", "n50", "n100")

df |>
    ggplot(aes(values)) +
    geom_histogram(breaks = seq(-4, 4, 0.2)) +
    geom_line(aes(values, 200 * dnorm(values)), col = "red") +
    facet_wrap(~ names)
```

