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.

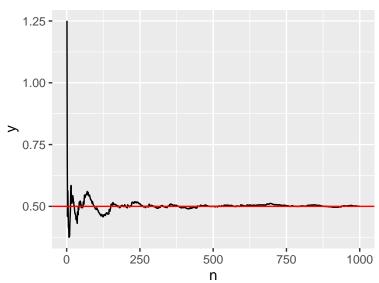
```
rate <- 2; n <- 1000
x <- rexp(n, rate)
```

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")
```

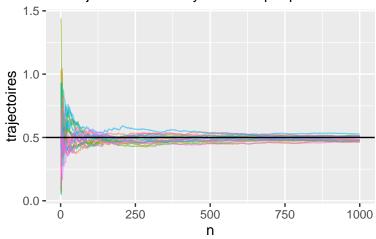


1/2 est l'espérance de notre loi exponentielle $(\frac{1}{\lambda})$

4. Superposer 20 autres trajectoires de la moyenne empirique.

Loi exponentielle avec lambda := 2

20 Trajectoires des moyennes empiriques



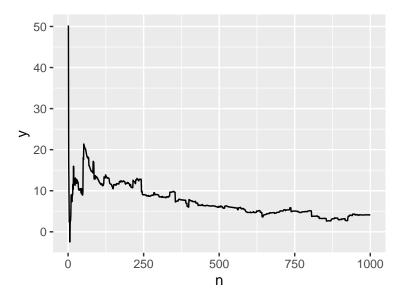
Tous les trajectoires tendent vers 0.5

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

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

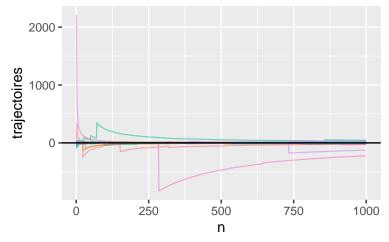
cauch <- rcauchy(n, loc, scale)
moyenne_empiriques <- cumsum(cauch) / seq(n)

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.

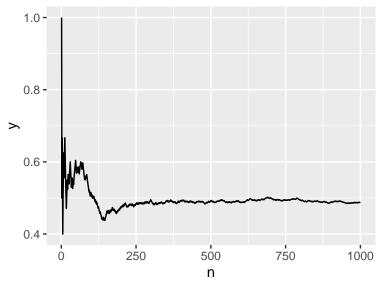
Exercice 2 Loi d'une variable aléatoire discrète.

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

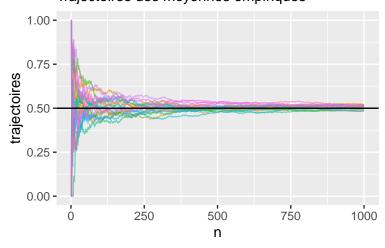
```
n <- 1000
p <- 0.5

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()
```



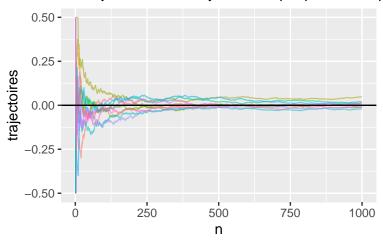
Loi Bernouilli avec p := 0.5 Trajectoires des moyennes empiriques



- 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



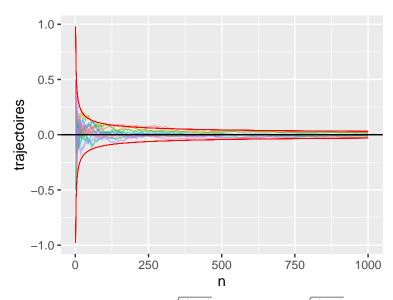
(b) Superposer en rouge les cources $n \mapsto 1.96 \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}$ et $n \mapsto -1.96 \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}$. A quoi correspond 1.96 et que signifie t'il?

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

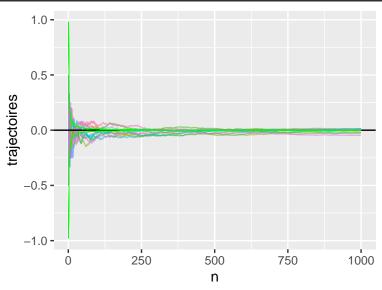
fn_b <- function(n) { sqrt_pq_95 / sqrt(n) }
fn_c <- function(n) { sqrt_pq_95 / n }
fn_d <- function(n) { sqrt_pq_95 / log(n) }

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 cources $n\mapsto 1.96\frac{\sqrt{p(1-p)}}{n}$ et $n\mapsto -1.96\frac{\sqrt{p(1-p)}}{n}$. A quoi correspond 1.96 et que signifie t'il?

```
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)
```



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

