

INSTITUT NATIONAL DES SCIENCES APPLIQUÉES DE  
ROUEN

INSA DE ROUEN

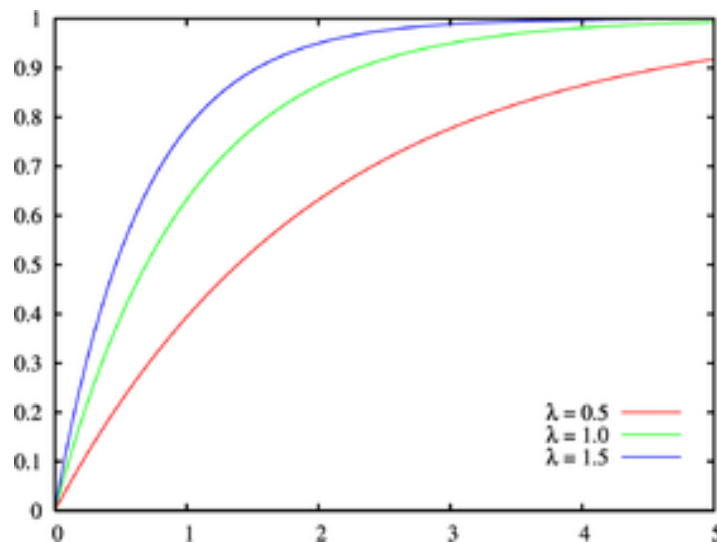


PROJET INFO GM3 - VAGUE 1 - SUJET 2

---

## Simulation d'une loi exponentielle de paramètre $\lambda$

---



*Auteurs :*

Thibaut ANDRÉ-GALLIS  
thibaut.andregallis@insa-rouen.fr  
Kévin GATEL  
kevin.gatel@insa-rouen.fr

*Enseignant :*

Ioana CIOTIR  
ioana.ciotir@insa-rouen.fr

27 Novembre 2020

# Table des matières

<b>Introduction</b>	<b>3</b>
<b>1 Partie théorique</b>	<b>4</b>
1.1 $G(U) \sim \varepsilon(\lambda)$ . . . . .	4
1.2 $G(U) \sim G(1-U) \sim \varepsilon(\lambda)$ . . . . .	5
<b>2 Partie appliquée</b>	<b>6</b>
2.1 Construction et analyse de l'exemple . . . . .	6
2.2 Cohérence de $U$ et $1 - U$ pour $G$ . . . . .	7
<b>Conclusion</b>	<b>9</b>
<b>Annexe</b>	<b>10</b>

# Introduction

La loi exponentielle modélise la durée de vie d'un phénomène sans mémoire ou sans vieillissement. En d'autres termes la probabilité que le phénomène dure au moins  $h + t$  heures sachant qu'il a déjà duré  $t$  heures sera la même que la probabilité de durer  $h$  heures à partir de sa mise en fonction initiale. Elle peut notamment modéliser la vie des circuits électriques, résoudre des problématiques de durée de vie en général.

Dans ce projet nous allons nous intéresser à comment simuler et modéliser une loi exponentielle de paramètre  $\lambda$ . Dans un premier temps nous allons démontrer qu'il est possible d'obtenir une loi exponentielle  $G(U)$  en partant d'une loi uniforme  $U$ , ensuite nous allons démontrer que prendre une loi uniforme  $U$  ou bien  $1 - U$  ne change rien pour en obtenir une. Dans un deuxième nous allons vérifier expérimentalement qu'il est possible de générer une loi exponentielle à partir d'une loi uniforme et vérifier que  $G(U) \sim G(1 - U)$ .

# 1. Partie théorique

Dans cette partie, nous allons démontrer les deux premières questions posées.

## 1.1 $G(U) \sim \varepsilon(\lambda)$

Soit  $U$  une loi uniforme sur  $[0,1]$ .

On a :

$$\mathbb{P}(U \leq t) = F_U(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ \frac{t-0}{1-0} = t & \text{si } t \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } t > 1 \end{cases}$$

Soit  $\lambda > 0$  et  $G$  une fonction telle que :

$$\begin{array}{ccc} G & : & [0, 1] \longrightarrow \mathbb{R}^+ \\ & & u \longmapsto \frac{-1}{\lambda} \ln(1 - u) \end{array}$$

Alors :

$$\mathbb{P}(G(U) < t) = \mathbb{P}\left(\frac{-1}{\lambda} \ln(1 - U) < t\right) = \mathbb{P}(\ln(1 - U) > -\lambda t) = \mathbb{P}(1 - U > e^{-\lambda t})$$

Or :

$$\mathbb{P}(1 - U > e^{-\lambda t}) = \mathbb{P}(U < 1 - e^{-\lambda t}) = F_U(1 - e^{-\lambda t}) = \begin{cases} 0 & \text{si } 1 - e^{-\lambda t} < 0 \\ 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } 1 - e^{-\lambda t} \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } 1 - e^{-\lambda t} > 1 \end{cases}$$

On a :

$$\begin{aligned} 1 - e^{-\lambda t} < 0 & \iff e^{-\lambda t} > 1 \\ & \iff \underbrace{-\lambda}_{< 0} t > 0 \\ & \iff t < 0 \end{aligned}$$

Ensuite :

$$\begin{aligned} 1 - e^{-\lambda t} \in [0, 1] & \iff 0 \leq 1 - e^{-\lambda t} \leq 1 \\ & \iff e^{-\lambda t} \leq 1 \\ & \iff \underbrace{-\lambda}_{< 0} t \leq 0 \\ & \iff t \geq 0 \end{aligned}$$

Enfin :

$$\begin{aligned} 1 - e^{-\lambda t} > 1 & \iff e^{-\lambda t} < 0 \\ & \iff t \in \emptyset \end{aligned}$$

Ainsi :

$$\mathbb{P}(G(U) < t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0 \\ 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0 \end{cases}$$

D'où  $G(U) \sim \varepsilon(\lambda)$ .

## 1.2 $G(U) \sim G(1-U) \sim \varepsilon(\lambda)$

On a :

$$\mathbb{P}(G(1-U) < t) = \mathbb{P}\left(\frac{-1}{\lambda} \ln(U) < t\right) = \mathbb{P}(\ln(U) > -\lambda t)$$

D'où :

$$\mathbb{P}(\ln(U) > -\lambda t) = \mathbb{P}(U > e^{-\lambda t}) = 1 - \mathbb{P}(U < e^{-\lambda t}) = 1 - F_U(e^{-\lambda t})$$

Or :

$$F_U(e^{-\lambda t}) = \begin{cases} 0 & \text{si } e^{-\lambda t} < 0 \text{ Aucun } t \text{ ne satisfait l'inéquation} \\ e^{-\lambda t} & \text{si } e^{-\lambda t} \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } e^{-\lambda t} > 1 \end{cases}$$

Donc :

$$-F_U(e^{-\lambda t}) = \begin{cases} -e^{-\lambda t} & \text{si } -e^{-\lambda t} \in [-1, 0] \\ -1 & \text{si } -e^{-\lambda t} < -1 \end{cases}$$

Enfin :

$$1 - F_U(e^{-\lambda t}) = \mathbb{P}(G(1-U) < t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} & \text{si } 1 - e^{-\lambda t} \in [0, 1] \iff t \geq 0 \\ 0 & \text{si } 1 - e^{-\lambda t} < 0 \iff t < 0 \end{cases} = F_U(1 - e^{-\lambda t})$$

On retombe bien sur la même loi exponentielle que  $G(U)$ .

Pour conclure si  $U \sim \mathbb{U}([0, 1])$  on aura  $G(1-U) \sim G(U) \sim \varepsilon(\lambda)$ .

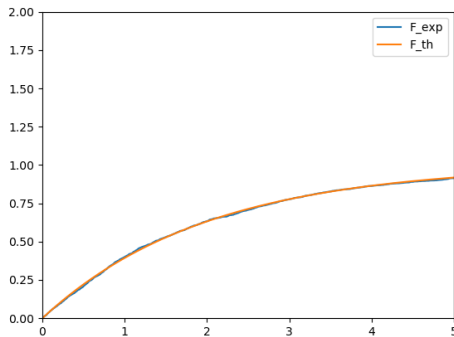
## 2. Partie appliquée

Dans cette partie nous allons illustrer ce que nous venons de démontrer en construisant un exemple. Nous avons ainsi fait un programme qui, en partant d'une simple loi uniforme que possèdent les langages traditionnels, génère une loi exponentielle<sup>1</sup>. Nous allons ensuite analyser ces résultats afin de discuter de la méthode et de la conformité.

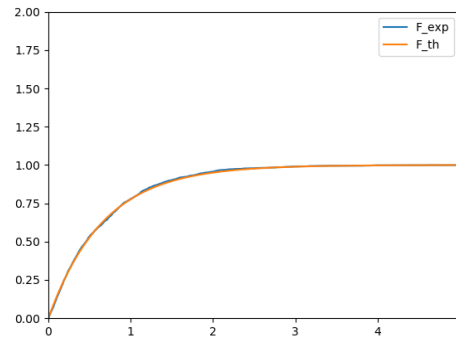
### 2.1 Construction et analyse de l'exemple

Dans un premier temps nous avons tiré puis stocké un grand nombre de valeurs (ici  $N=2000$ ) tirées aléatoirement de manière uniforme entre  $[0,1]$ . La fonction  $G$  est appliquée au tableau puis ce dernier est trié de manière à classer par ordre croissant les valeurs. Nous avons ensuite utilisé un second tableau compteur permettant de comptabiliser le nombre de valeur inférieur à seconde valeur constante appartenant au tableau créé précédemment. Enfin, en incrémentant cette constante on peut ainsi construire une fonction de répartition de nos valeurs tirées initialement de manière aléatoire. On trace ensuite les deux courbes pour pouvoir les comparer. Pour pouvoir comparer notre résultat obtenu à la courbe théorique afin de valider notre simulation, nous avons tracé la fonction de répartition d'une loi exponentielle de paramètre  $\lambda$  nous servant ainsi de modèle.

On obtient ce résultat :



Fonction de répartition avec  $\lambda = 0.5$



Fonction de répartition avec  $\lambda = 1.5$

On obtient des courbes très proches voire superposées ce qui est bon signe.

Pour avoir d'autres éléments à étudier, nous avons comparé l'espérance obtenue avec celle théorique.

---

1. Le code est disponible en annexe

Pour  $\lambda=0.5$

$\mathbb{E}_{th}$	$\mathbb{E}_{exp}$
2	2.01158

Pour  $\lambda=1.5$

$\mathbb{E}_{th}$	$\mathbb{E}_{exp}$
0.66667	0.67476

Les espérances sont également très proches. On calcule aussi numériquement l'écart moyen entre les deux courbes en plus du tracé de la courbe. On obtient ainsi :

Pour  $\lambda=0.5$

Ecart
0.00963

Pour  $\lambda=1.5$

Ecart
0.00557

Nous retrouvons bien toutes les propriétés d'une loi exponentielle. La loi exponentielle formée par  $G(U)$  est donc bien vérifiée expérimentalement.

## 2.2 Cohérence de $U$ et $1 - U$ pour $G$

Pour ce faire, nous avons fabriqué de la même manière la fonction de répartition en prenant  $1 - U$  au lieu de  $U$ .

Nous obtenons :

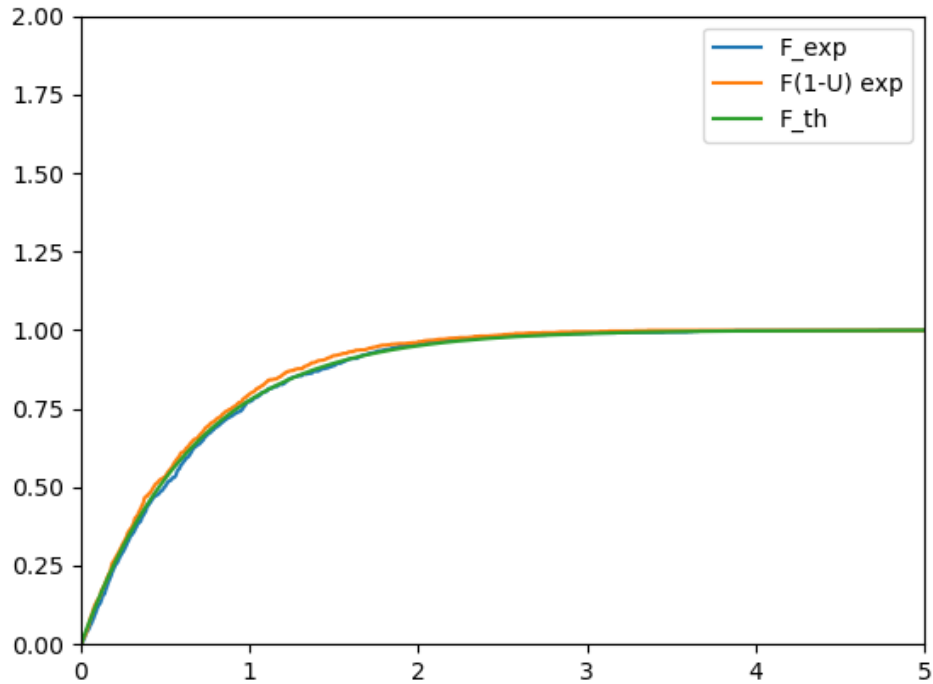


FIGURE 2.1 – Fonctions de répartition

Nous observons que les deux courbes ont la même allure et sont très proches. De plus nous obtenons cette figure avec une moyenne des écarts entre les deux courbes expérimentales de l'ordre de 1%

Ecart
0.01038

Ainsi, nous pouvons donc conclure sur la cohérence de  $U$  et  $1 - U$  pour la fonction  $G$ .



# Conclusion

# Annexe

---

Code 2.1 – Programme en Python

```
import numpy as np
import random
import matplotlib.pyplot as plt
import math as m

N=1000
Lambda=1.5
esperance=0.0
ecart_moyen=0.0
tab=np.zeros(N)
tabu=np.zeros(N)

for i in range(N):
    tab[i]=random.random()
    tabu[i]=1-tab[i]                                     #construction de G(1-U)
    tab[i]=(-1/Lambda)*m.log(1-tab[i])
    tabu[i]=(-1/Lambda)*m.log(1-tabu[i])

tabtrie=sorted(tab)      #tableau trie
tabutrie=sorted(tabu)

t1 = np.arange(0.0,5.0,5.0/N)    #tableau N valeurs entre 0 5 par pas 5/5

tabcompteur = np.zeros(N)
tabucompteur = np.zeros(N)

for i in range(N):
    for j in range(N):
        if (tabtrie[j]<=t1[i]) or ((tabtrie[j]>=5.0)and(t1[i]>=5.0)):
            tabcompteur[i]+=1
        if (tabutrie[j]<=t1[i]) or ((tabutrie[j]>=5.0)and(t1[i]>=5.0)):
            tabucompteur[i]+=1
F=tabcompteur/N
FU=tabucompteur/N

ecartU=0                                     #ecart moyen entre F et FU
for i in range(N):
    ecartU+=abs(F[i]-FU[i])
ecartU=ecartU/N

plt.plot(t1,F,label='F_exp')
plt.plot(t1,FU,label='F(1-U)_exp')
```

```

F_th=np.zeros(N)
for i in range(N):
    F_th[i]=1-m.exp(-Lambda*tabtrie[i])

plt.plot(tabtrie,F_th,label='F_th')

plt.legend()
plt.axis([0, 5, 0, 2])
plt.show()

for i in range(N):
    ecart_moyen+=abs(F[i]-(1-m.exp(-Lambda*t1[i])))
ecart_moyen=ecart_moyen/N

for i in range(N):
    esperance+=tabtrie[i]
esperance=esperance/N

print()
print("Nous avons pris lambda=",Lambda)
print("Notre esperance theorique est donc: 1/lambda=",round(1/Lambda,5))

print("Notre esperance experimentale=",esperance)

print("En calculant l'ecart_moyen entre les deux courbes on trouve")
print(round(ecart_moyen,5))
print("Donc notre courbe experimentale se superpose presque")
print("parfaitement avec la courbe theorique")

print("Cette difference est toujours tres faible, et confirme")
print("que notre tirage se rapproche bien d'un tirage aleatoire")
print("selon une loi exponentielle de parametre lambda=")
print(round(Lambda,5))

print("L'ecart_moyen entre G(U) et G(1-U) vaut",round(ecartU,5))

```