

---

# TD

---

THÈME : SIMULATION DES LOIS À DENSITÉ

### Exercice 1. ♦ Lois de Pareto

Soient  $a$  et  $b$  deux réels strictement positifs. On définit la fonction  $f$  sur  $\mathbb{R}$  par :

$$f : x \mapsto \begin{cases} 0 & \text{si } x > b \\ a \frac{b^a}{x^{a+1}} & \text{si } x \geq b \end{cases}$$

1. Montrer que  $f$  est une densité de probabilité.

On dit qu'une variable aléatoire suit la loi de Pareto de paramètres  $a$  et  $b$  lorsqu'elle admet pour densité la fonction  $f$ . Dans toute la suite de l'exercice, on considère une variable aléatoire  $X$  suivant la loi de Pareto de paramètres  $a$  et  $b$ .

2. Déterminer la fonction de répartition de  $X$ .

3. a) Soit  $U$  une variable aléatoire suivant la loi uniforme sur  $[0, 1[$ .

Montrer que la variable aléatoire  $bU^{-\frac{1}{a}}$  suit la loi de Pareto de paramètres  $a$  et  $b$ .

- b) En déduire une fonction Python qui prend en arguments deux réels  $a$  et  $b$  strictement positifs et qui renvoie une simulation de la variable aléatoire  $X$ .
- c) On considère la fonction Python ci-dessous. Que contient la matrice ligne  $L$  renvoyée par la fonction **mystere** ?

```
def mystere(a,b):
    L=np.zeros(5)
    for p in range(2,7):
        S=0
        for k in range(1,10**p):
            S+=pareto(a,b)
        L[p-2]=S/10**p
    return L
```

On exécute la fonction précédente avec différentes valeurs de  $a$  et de  $b$ . Comment interpréter les résultats obtenus ?

```
>>> mystere(2,1)
[1.86379, 1.96188, 2.03994, 1.97986, 1.99862]
>>> mystere(3,2)
[3.01753, 3.08953, 2.98778, 2.99568, 2.99862]
>>> mystere(1,4)
[70.81249, 27.58769, 52.00457, 79.28056, 54.68078]
>>> mystere(1,4)
[29.62632, 45.92403, 50.88489, 79.99194, 58.12864]
```

- 4.(a) Montrer que  $X$  admet une espérance si et seulement si  $a > 1$  et que, dans ce cas :

$$\mathbf{E}(X) = \frac{ab}{a-1}.$$

- 4.(b) Montrer que  $X$  admet une variance si et seulement si  $a > 2$  et que, dans ce cas :

$$\mathbf{V}(X) = \frac{ab^2}{(a-1)^2(a-2)}.$$

### Exercice 2. ♦♦

D'après ESSEC 2014 E

Dans tout le sujet,  $I = ]a, b[$  est un intervalle ouvert non vide de  $\mathbb{R}$ , où  $a$  et  $b$  sont réels ou infinis. On dit qu'une densité de probabilité  $f$  vérifie l'hypothèse CSP(I) lorsque  $f$  est :

- continue sur  $I$ ,
- strictement positive sur  $I$ ,
- nulle en dehors de  $I$ .

On écrira alors simplement :  $f$  est CSP(I).

La plupart des langages informatiques possèdent un générateur de nombres aléatoires. En Python par exemple, on dispose de l'instruction `rd.random()` de la bibliothèque `numpy.random` (alias `rd`). Ces générateurs produisent une suite de variables aléatoires indépendantes de loi uniforme sur  $]0, 1[$ .

On propose dans la suite deux méthodes permettant de simuler des lois à densité quelconques en utilisant ces générateurs aléatoires.

Jusqu'à la fin du problème : on note  $Z$  une variable aléatoire continue à valeurs dans  $I$ , de fonction de répartition  $G$  et admettant une densité  $g$  qui est CSP(I).

#### A- Simulation par la méthode d'inversion

1. a) On note  $H$  la restriction de  $G$  à  $I$ . Montrer que  $H$  réalise une bijection de  $I$  sur  $]0, 1[$ . On note  $H^{-1}$  la bijection réciproque. Dresser le tableau de variations de  $H^{-1}$ .

Soit  $U$  une variable aléatoire suivant la loi uniforme sur  $]0, 1[$ . On pose  $X = H^{-1}(U)$ .

- b)  Justifier que  $X$  suit la même loi que  $Z$ .

2. *Simulation de lois exponentielles.*

On suppose dans cette question que  $Z$  suit la loi exponentielle de paramètre  $\lambda > 0$ .

- a) Expliciter l'intervalle  $I$  et les fonctions  $g$ ,  $G$  et  $H^{-1}$ .

- b) Écrire une fonction Python d'argument  $\lambda$  qui simule la loi exponentielle de paramètre  $\lambda$ .

3. *Simulation de la loi de Laplace.*

On cherche dans cette question à simuler une variable aléatoire de densité  $g$  donnée par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad g(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|} \quad (\text{densité de Laplace}).$$

Soit  $Y$  une variable aléatoire suivant la loi exponentielle de paramètre 1.

Soit  $V$  une variable aléatoire indépendante de  $Y$  suivant la loi uniforme sur  $\{-1, 1\}$ , ce qui signifie  $\mathbf{P}([V = -1]) = \mathbf{P}([V = 1]) = \frac{1}{2}$ . On pose  $X = VY$ .

- a) Vérifier que  $g$  est une densité de probabilité qui est CSP( $\mathbb{R}$ ).

- b) Établir :

→ pour tout  $x \geq 0$ ,  $\mathbf{P}([X > x]) = \frac{1}{2} \mathbf{P}([Y > x])$  ;

→ pour tout  $x \leq 0$ ,  $\mathbf{P}([X \leq x]) = \frac{1}{2} \mathbf{P}([Y \geq -x])$ .

- c) En déduire une expression de la fonction de répartition de  $X$ .

- d) Conclure que  $X$  est une variable aléatoire continue admettant  $g$  comme densité.

- e) Écrire une fonction Python qui simule la loi de Laplace.

#### B- Préliminaires

On considère dans cette partie :

- $X$  une variable aléatoire réelle continue à valeurs dans  $I$ , de fonction de répartition  $F$  et admettant une densité de probabilité  $f$  qui est CSP(I).
- $U$  une variable aléatoire qui suit la loi uniforme sur  $]0, 1[$  et qui est indépendante de  $X$ .
- $h$  une fonction continue sur  $I$  à valeurs dans  $[0, 1]$ .

On se propose d'établir la formule suivante :

$$\mathbf{P}([U \leq h(X)]) = \mathbf{P}([U < h(X)]) = \int_a^b f(t)h(t)dt.$$

On définit sur  $I$  la fonction  $\Psi$  par :  $\forall x \in I, \Psi(x) = \mathbf{P}([X \leq x] \cap [U \leq h(X)])$ .

1. Pour tous réels  $x$  et  $y$  dans  $I$  tels que  $x < y$ , on pose  $M(x, y) = \max_{t \in [x, y]} h(t)$  et  $m(x, y) = \min_{t \in [x, y]} h(t)$ .
- Soit  $x$  dans  $I$ . Justifier que pour tout  $y$  dans l'intervalle  $]x, b[$ , il existe  $\alpha_y$  dans l'intervalle  $[x, y]$  tel que  $M(x, y) = h(\alpha_y)$ .
  - En déduire :  $\lim_{\substack{y \rightarrow x \\ y > x}} M(x, y) = h(x)$ .
  - Montrer de même que pour tout  $y$  dans  $I$ ,  $\lim_{\substack{x \rightarrow y \\ x < y}} M(x, y) = h(y)$ .

On montrerait de manière analogue (on ne demande pas de le vérifier) :  $\lim_{\substack{y \rightarrow x \\ y > x}} m(x, y) = h(x)$  et  $\lim_{\substack{x \rightarrow y \\ x < y}} m(x, y) = h(y)$ .

2. Soient  $x$  et  $y$  des réels de  $I$  tels que  $x < y$ .

- a) Établir l'inclusion suivante entre événements :

$$[x < X \leq y] \cap [U \leq h(X)] \subset [x < X \leq y] \cap [U \leq M(x, y)].$$

En déduire l'inégalité :

$$\Psi(y) - \Psi(x) \leq (F(y) - F(x))M(x, y).$$

- b) Établir une minoration analogue pour  $\Psi(y) - \Psi(x)$ , puis l'encadrement

$$\frac{F(y) - F(x)}{y - x} m(x, y) \leq \frac{\Psi(y) - \Psi(x)}{y - x} \leq \frac{F(y) - F(x)}{y - x} M(x, y)$$

- c) Montrer que  $\Psi$  est dérivable sur  $I$ , et exprimer sa dérivée en fonction de  $f$  et  $h$ .

3. a) En déduire que, pour tout  $x$  et  $y$  dans  $I$  :

$$\Psi(y) - \Psi(x) = \int_x^y f(t)h(t)dt.$$

- b) Établir : pour tout  $x$  dans  $I$ ,  $\Psi(x) \leq F(x)$ , puis montrer :  $\lim_{x \rightarrow a} \Psi(x) = 0$ . En déduire :

$$\forall x \in I, \quad \Psi(x) = \int_a^x f(t)h(t)dt.$$

- c) Établir : pour tout  $x$  dans  $I$ ,  $\mathbf{P}([X > x] \cap [U \leq h(X)]) = \mathbf{P}([U \leq h(X)]) - \Psi(x)$ .  
En déduire :  $\lim_{x \rightarrow b} \Psi(x) = \mathbf{P}([U \leq h(X)])$ , puis

$$\mathbf{P}([U \leq h(X)]) = \int_a^b f(t)h(t)dt.$$

4. Montrer que  $\mathbf{P}([U < h(X)]) = 1 - \mathbf{P}([1 - U \leq 1 - h(X)])$ , et en déduire

$$\mathbf{P}([U < h(X)]) = \int_a^b f(t)h(t)dt.$$

### C- Application : Simulation par la méthode du rejet

Dans la méthode dite du rejet, pour simuler la loi de  $Z$  de densité  $g$ , on commence par déterminer une loi de probabilité que l'on sait simuler, de densité  $f$  qui est CSP( $I$ ), et qui vérifie : il existe une constante  $c > 0$  telle que :

$$\forall x \in I, \quad g(x) \leq cf(x).$$

1. Montrer qu'il existe une fonction  $h$  continue sur  $I$  et à valeurs dans  $[0, 1]$  telle que, pour tout  $x \in I$ ,  $g(x) = cf(x)h(x)$   
On considère alors :

- une suite de variables aléatoires  $(U_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  qui suivent la loi uniforme sur  $]0, 1[$ .
- une suite de variables aléatoires  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  à valeurs dans  $]a, b[$ , ayant toutes la même loi de densité de probabilité  $f$  et de fonction de répartition  $F$ .

On suppose de plus que pour tout entier  $n \geq 1$ , les variables  $X_1, \dots, X_n, U_1, \dots, U_n$  sont mutuellement indépendantes.  
On définit  $N$  la variable aléatoire prenant comme valeur le premier indice  $k$  vérifiant  $U_k \leq h(X_k)$ .

2. a) En utilisant la partie précédente, prouver l'égalité, pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\mathbf{P}([U_k \leq h(X_k)]) = \frac{1}{c}$ .

b) En déduire que  $N$  suit une loi géométrique dont on précisera le paramètre, l'espérance et la variance.

On définit la variable aléatoire  $X$  comme étant la valeur de  $X_N$ , c'est-à-dire la valeur de  $X_k$  pour le premier indice  $k$  vérifiant  $U_k \leq h(X_k)$ .

3. Soit  $x \in I$ .

a) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Exprimer l'événement  $[X \leq x] \cap [N = n]$  à partir des événements  $[X_n \leq x] \cap [U_n \leq h(X_n)]$  et  $[U_k > h(X_k)]$  pour  $k \in \llbracket 1, n-1 \rrbracket$ .

b) En utilisant la question B.3.(b), montrer que pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$  :

$$\mathbf{P}([X_n \leq x] \cap [U_n \leq h(X_n)]) = \frac{1}{c} G(x).$$

c) En déduire  $\mathbf{P}([X \leq x] \cap [N = n])$  en fonction de  $c$  et de  $G(x)$ .

d) Montrer finalement :  $\mathbf{P}([X \leq x]) = G(x)$ .

4. Conclure.

5. *Simulation de la loi normale.*

Dans cette question,  $Z$  suit la loi normale centrée et réduite, donc  $I = \mathbb{R}$ .

Soit  $f$  la densité de Laplace (question 3), définie par  $\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|}$ .

a) Donner une densité  $g$  de  $Z$  qui est CSP( $\mathbb{R}$ ).

b) Étudier les variations sur  $[0, +\infty[$  de la fonction  $a : x \mapsto e^{x - \frac{x^2}{2}}$ .

c) Expliciter une constante  $c > 0$  telle que, pour tout  $x \geq 0 : g(x) \leq \frac{c}{2}e^{-x}$ .

d) En déduire que pour tout  $x$  réel,  $g(x) \leq cf(x)$ .

e) Expliquer alors comment mettre en place la méthode du rejet pour simuler la loi normale centrée et réduite. On explicitera en particulier la fonction  $h$  introduite à la question 4.

f) Compléter la fonction Python suivante pour qu'elle simule la loi normale centrée réduite :

```
def simulnormaleCR():
    ...

    while ... :

        x=laplace()
        u=rd.random()
        ...
    return normale=
```

Editeur

g) Comment simuler une loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  ?