
TD

THÈME : LOIS À DENSITÉ ET SIMULATION

Exercice 1. Soit f la fonction définie sur \mathbb{R} par $f(x) = \frac{1}{2(1+|x|)^2}$.

1. Démontrer que f est la densité de probabilité d'une variable aléatoire X . On note F sa fonction de répartition.
2. On considère la variable aléatoire $Y = \ln(1 + |X|)$ et on note G sa fonction de répartition. Exprimer G en fonction de F .
3. Reconnaître la loi de Y .

Simulations

Comme pour les variables discrètes, la bibliothèque `numpy.random` importée via `rd` permet de simuler les lois à densité usuelles.

- La commande `rd.random()` simule une loi uniforme continue sur $]0; 1[$.
- `rd.exponential(a)` renvoie la simulation d'une variable aléatoire de loi exponentielle de paramètre $1/a$.
- `rd.normal(mu, sigma)` renvoie la simulation d'une variable de loi normale d'espérance μ et d'écart-type σ .
- `rd.gamma(a)` renvoie la simulation d'une variable aléatoire de loi gamma de paramètre a .

Exercice 2. ✧ 📎 En utilisant uniquement la commande `rd.random()`, expliquer comment simuler une variable aléatoire suivant une loi uniforme continue sur $]a, b[$.

Exercice 3. ◆◆

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 λ qui simule la loi exponentielle de paramètre λ .

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 Ψ 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 $m(x, y) = \min_{t \in [x, y]} h(t)$.

- a) Soit x dans I . Justifier que pour tout y dans l'intervalle $]x, b[$, il existe α_y dans l'intervalle $[x, y]$ tel que $M(x, y) = h(\alpha_y)$.
b) En déduire : $\lim_{\substack{y \rightarrow x \\ y > x}} M(x, y) = h(x)$.
c) 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 Ψ 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 $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$?