

Objectif : pour une variable  $X$  à densité de loi non usuelle, on peut, sous certaines hypothèses sur la fonction de répartition de  $X$ , utiliser `rd.random()` pour simuler une telle variable. Vous serez plus ou moins guidé dans un tel exercice.

**Retenir le nom "méthode d'inversion" qui peut être demandé**

## I. Méthode d'inversion pour la loi de Cauchy

On rappelle qu'une variable aléatoire  $X$  suit la loi de Cauchy si  $X(\Omega) = \mathbb{R}$  et si  $X$  a pour fonction de répartition :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_X(x) = \frac{1}{\pi} \cdot \text{Arctan}(x) + \frac{1}{2}$$

1. Justifier que  $F_X$  est bijective de  $\mathbb{R}$  sur un intervalle à préciser.
2. Calculer sa bijection réciproque  $F_X^{-1}$  et justifier que cette fonction est strictement croissante.
3. Soit  $U \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 1])$ . Vérifier que pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $F_X(x) = P(U \leq F_X(x))$ .
- A retenir : **passage crucial de la méthode d'inversion**
4. En déduire que  $X$  suit la même loi qu'une certaine variable aléatoire  $Y = g(U)$  à déterminer.
5. Ecrire alors un programme Python qui simule la loi de Cauchy.

## II. Exercice : méthode d'inversion, loi de min

Soit

$$f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$t \mapsto \begin{cases} \frac{a}{\sqrt{1-t}} & \text{si } t \in [0, 1[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1. Déterminer  $a$  pour que  $f$  soit une densité de probabilité.
2. Soit  $X$  de densité  $f$ .
  - (a) Donner  $X(\Omega)$ . Déterminer la fonction de répartition  $F_X$  de  $X$ .
  - (b) Tracer rapidement l'allure de  $f$  et de  $F_X$ .
  - (c) Justifier rapidement que  $X$  admet une espérance et une variance. Calculer  $E(X)$ .

## 3. Simulation par la méthode d'inversion

Soit  $X$  une VAR de densité  $f$  et  $U$  une VAR où  $U \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 1])$ .

- (a) Vérifier que pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $F_X(x) = P(U \leq F_X(x))$ .
- (b) Vérifier que pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $P(U \leq F_X(x)) = P((1 - (1 - U)^2) \leq x)$ . En déduire que  $X$  a la même loi que la variable  $V = 1 - (1 - U)^2$ .
- (c) Donner un programme Python permettant de simuler la VAR  $X$  et afficher le résultat obtenu.
- (d) A l'aide de la question 3.(b), retrouver la valeur de  $E(X)$  puis calculer  $V(X)$ .

## 4. Suite des minima

Soit  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables mutuellement indépendantes de densité  $f$ . Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on note  $M_n = \min(X_1, \dots, X_n)$ .

- (a) On considère le programme suivant :

```
import numpy.random as rd
import numpy as np
n=100
U=rd.random(n)
V=1-(1-U)**2
M=np.zeros(n)
for k in range(0,n):
    M[k]=np.min(V[0:k+1])
print(M)
```

Quelles variables aléatoires a-t-on successivement simulé ?

Taper ce programme et interpréter le résultat final. Est-ce surprenant ?

- (b) On suppose  $n \geq 2$ . Déterminer la fonction de répartition de  $M_n$ , justifier que  $M_n$  est à densité et déterminer une densité de  $M_n$ . Justifier que  $M_n$  admet une espérance et que  $E(M_n) = \frac{2}{n+2}$ . Rapprocher ce résultat de ce qui a été obtenu avec la simulation précédente.

## 5. Nombre aléatoire de variables

Soit  $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$  une suite de VAR de densité  $f$  et une VARD  $N$  de loi géométrique de paramètre  $1/2$ , toutes définies sur le même espace  $(\Omega, \mathcal{B}, P)$ .

On suppose que les VAR  $X_k$  et  $N$  sont mutuellement indépendantes.

On note  $T$  la variable aléatoire réelle définie par :  $\forall \omega \in \Omega, T(\omega) = \min(X_1(\omega), \dots, X_N(\omega))$ , c'est à dire

$$T = \min(X_1, X_2, \dots, X_N)$$

**Attention** :  $N$  est ..... et pas .....

- (a) Modifier le programme ci-dessus pour simuler  $T$ .
- (b) Déterminer la fonction de répartition de  $T$  et justifier que  $T$  est à densité.