

---

**PROBABILITÉS ET STATISTIQUE**  
**Série 6**

---

**Exercice 1.** *Complexité d'un algorithme de tri*

La complexité algorithmique temporelle permet de fixer une borne supérieure du nombre d'opérations qui sont nécessaires pour trier un ensemble de  $n$  éléments.

On peut montrer que la complexité temporelle "en moyenne" et "dans le pire des cas" d'un algorithme basé sur une fonction de comparaison ne peut pas être meilleure que  $n \log(n)$ . Les tris qui ne demandent que  $n \log(n)$  comparaisons en moyenne sont alors dits optimaux.

1. Le problème du tri consiste, étant donné une suite  $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  d'éléments d'un ensemble totalement ordonné (par exemple), à déterminer une permutation  $\sigma \in \text{Sym}(n)$  telle que  $y = (u_{\sigma(1)}, u_{\sigma(2)}, \dots, u_{\sigma(n)})$  soit triée.
  - (a) Montrer que la complexité d'un algorithme de tri par comparaison dichotomique ne peut pas être meilleure que  $n \log_2(n)$  dans le pire des cas.  
*Indication : modéliser l'algorithme par un arbre binaire et en déterminer la hauteur minimale en utilisant Stirling.*
  - (b) Montrer que la complexité d'un algorithme de tri par comparaison dichotomique ne peut pas être meilleure que  $n \log_2(n)$  en moyenne.  
*Indication : travailler avec la mesure uniforme sur  $\text{Sym}(n)$  et raisonner encore avec les arbres binaires.*
2. Le principe du *tri fusion* consiste à trier récursivement la moitié gauche d'un tableau, puis la moitié droite, puis d'interclasser les deux moitiés du tableau. L'interclassement a une complexité  $O(n)$  où  $n$  est la taille du tableau résultat.
  - (a) Ecrire une équation de récurrence pour la complexité d'un algorithme de tri fusion.
  - (b) On cherche à montrer que le tri fusion est optimal, i.e. qu'il existe une constante  $a$  telle que

$$C_{\text{fusion}}(n) \leq an(\log_2(n) + 1)$$

En faire une démonstration par récurrence, en considérant séparément les cas "n pair" et "n impair".

**Exercice 2.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables indépendantes de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

1. Montrer que  $U := X^2 + Y^2$  suit une loi exponentielle dont on précisera le paramètre.
2. Montrer que le quotient  $Z := X/Y$  suit une loi de Cauchy, c'est-à-dire admet la densité suivante sur  $\mathbb{R}$  :

$$\phi_Z(x) = \frac{1}{\pi} \times \frac{1}{1 + x^2}.$$

3. Que vaut l'espérance de  $Z$  ?

**Exercice 3.**

Si  $F$  et  $f$  sont respectivement la fonction de répartition et la densité de probabilité d'une variable aléatoire positive, on désigne par taux de panne la fonction  $\rho$  définie pour  $x > 0$  par :

$$\rho(x) = \frac{f(x)}{1 - F(x)}$$

Déterminer le taux de panne  $\rho$  pour la loi exponentielle de paramètre  $\theta > 0$  et pour la loi de Weibull de densité de probabilité  $f(x) = \alpha\theta x^{\alpha-1} \exp(-\theta x^\alpha)$  pour  $x > 0$ , où  $\alpha$  et  $\theta$  sont deux paramètres positifs.

**Exercice 4.**

1. Soit  $X$  une variable aléatoire discrète à valeurs dans  $\mathbb{N}$ . Montrer que

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(X > n)$$

2. Soit maintenant  $X$  une variable aléatoire de densité  $f$  à valeurs positives. Montrer que

$$\mathbb{E}(X^r) = \int_0^\infty r x^{r-1} \mathbb{P}(X > x) dx$$

3. Application : dans le cas discret, calculer la moyenne d'une variable aléatoire géométrique  $X \sim \text{geom}(p)$ , et dans le cas continu, calculer la moyenne d'une variable aléatoire exponentielle  $Y \sim \text{exp}(\lambda)$ .

**Exercice 5. Simulation de variables aléatoires par la méthode d'inversion**

La plupart des langages informatiques donne accès à une fonction retournant des nombres (pseudo) aléatoires suivant une loi uniforme sur l'intervalle  $[0, 1]$ . Il est alors utile de pouvoir générer à partir de ceux-ci des nombres suivant d'autres lois. Une des méthodes utilisées à cette fin est la méthode d'inversion :

Soit  $F$  une fonction de répartition sur  $\mathbb{R}$ . On désire générer une variable aléatoire de fonction de répartition  $F$ . Pour tout  $p \in [0, 1]$ , on définit l'inverse généralisé de  $F$  par

$$G(p) := \inf\{x \in \mathbb{R}, F(x) \geq p\}.$$

Remarque : on utilise les conventions  $\inf \mathbb{R} = -\infty$  et  $\inf \emptyset = +\infty$ .

1. Justifier l'existence dans  $\mathbb{R}$  de  $G(p)$  si  $p \in ]0, 1[$ .
2. Montrer que pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$  :  $G(F(x)) \leq x$ .
3. Montrer que si  $G(p) \in \mathbb{R}$ , alors  $F(G(p)) \geq p$ .
4. Montrer que  $G(p) \leq x \Leftrightarrow F(x) \geq p$ .
5. Montrer que si  $U$  est une variable de loi uniforme sur  $[0, 1]$ , alors  $G \circ U$  admet  $F$  pour fonction de répartition ; i.e. la fonction de répartition de la v.a.  $G(U)$  est précisément  $F$ . Ceci est utilisé en pratique pour simuler des variables aléatoires.
6. Que vaut  $G$  lorsque  $F$  est bijective sur  $]0, 1[$  ? Comment simuler une variable de loi  $\mathcal{E}(\lambda)$  à partir d'une variable de loi uniforme (donner un algorithme) ?