

## I Algorithme probabiliste

### Définition : Algorithme probabiliste

Un algorithme probabiliste est défini comme un algorithme ayant accès à une opération élémentaire `random()` renvoyant un bit uniformément au hasard (0 ou 1 avec probabilité  $\frac{1}{2}$ ).

Plusieurs appels à `random()` donnent des bits mutuellement indépendants.

### Exercice 1.

Comment générer un entier dans  $\llbracket 0, n - 1 \rrbracket$  uniformément au hasard en utilisant `random`? Avec quelle complexité ?

---



---

En pratique, on utilise le plus souvent un générateur pseudo-aléatoire qui renvoie des termes d'une suite  $u_n$  où  $u_0$  (graine) est donné par l'utilisateur et  $u_{n+1} = f(u_n)$  avec  $f$  une fonction bien choisie.

En C :

- `void srand(int)` permet d'initialiser  $u_0$  (souvent avec le nombre de secondes écoulées depuis 1970)
- `int rand(void)` renvoie le prochain terme  $u_n$ , où  $u_{n+1} = (au_n + b) \bmod N$

	OCaml	C
Initialiser avec la graine <code>s</code>	<code>Random.init s</code>	<code>srand(s)</code>
$\mathcal{U}(\llbracket 0, n - 1 \rrbracket)$	<code>Random.int n</code>	<code>rand() % n</code>
Booléen aléatoire	<code>Random.bool ()</code>	<code>(rand() &amp; 1) == 0</code>
$\mathcal{U}([0, 1])$	<code>Random.float 1.</code>	<code>((double)rand() / RAND_MAX</code>

### Exercice 2.

En utilisant une fonction `float r()` renvoyant un réel uniformément au hasard dans  $[0, 1]$  :

1. Écrire une fonction `int bernoulli(float p)` simulant une loi de Bernoulli de paramètre `p`.
  2. Écrire une fonction `int geometrique(float p)` simulant une loi géométrique de paramètre `p`.
  3. Écrire une fonction `int binomiale(int n, float p)` simulant une loi binomiale de paramètres `n` et `p`.
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 

## II Algorithme de Las Vegas

### Définition : Algorithme de Las Vegas

Un algorithme probabiliste est de type Las Vegas s'il renvoie toujours un résultat correct mais avec un temps d'exécution variable (pour une même entrée).

Moyen mnémotechnique : Las Vegas = La Vérité.

### Définition : Espérance du temps de calcul

Soit  $A$  un algorithme probabiliste.

Sur une entrée  $x$ , le nombre  $T(x)$  d'opérations élémentaires effectuées par  $A$  est une variable aléatoire, à valeurs dans  $\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$ . On dit que l'espérance du temps de calcul de  $A$  est en  $O(f(n))$  s'il existe une constante  $\lambda$  telle que  $\mathbb{E}(T(x)) \leq \lambda f(|x|)$  pour toute entrée  $x$ .

On moyenne donc la complexité sur les différentes exécutions possibles de  $A$  pour une entrée  $x$ .

Ne pas confondre avec la complexité en moyenne pour un algorithme déterministe qui moyenne la complexité sur toutes les entrées possibles (de taille  $n$ ).

Exemple : Le tri rapide avec choix aléatoire du pivot est un algorithme de Las Vegas.

Sur un même tableau de taille  $n$ , sa complexité peut varier entre  $n \log(n)$  et  $n^2$ . On peut montrer que son espérance du temps de calcul est en  $O(n \log(n))$ .

Sa complexité en moyenne n'est pas définie car ce n'est pas un algorithme déterministe.

### Exercice 3.

Soit `void shuffle(int*, int)` une fonction mélangeant un tableau (appliquant une permutation uniformément au hasard sur ses éléments) en complexité linéaire.

1. Écrire une fonction `bool sorted(int*, int)` déterminant si un tableau est trié par ordre croissant.
  2. Écrire une fonction `void bozo_sort(int*, int)` triant un tableau à l'aide d'un algorithme de Las Vegas.
  3. Soit  $T(n)$  le nombre d'itérations de `bozo_sort` pour un tableau de  $n$  entiers distincts. Calculer  $\mathbb{E}[T(n)]$  et en déduire la complexité moyenne de `bozo_sort`.
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
- 
-

### III Algorithme de Monte-Carlo

#### Définition : Algorithme de Monte-Carlo

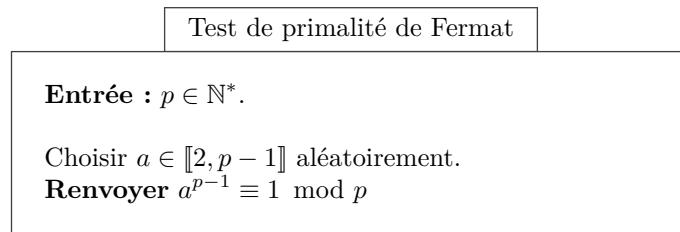
Un algorithme probabiliste est de type Monte-Carlo s'il peut renvoyer un résultat incorrect mais avec toujours le même temps d'exécution pour une même entrée.

Moyen mnémotechnique : Monte Carlo = Menteur.

Ainsi, l'aléatoire est sur le temps d'exécution pour un algorithme de Las Vegas et sur la valeur de retour pour un algorithme de Monte-Carlo.

Exemple : Le petit théorème de Fermat affirme que  $p$  est premier si et seulement  $\forall a \in \llbracket 2, n-1 \rrbracket, a^{p-1} \equiv 1 \pmod{p}$ .

Si  $p$  est premier alors l'algorithme de Monte-Carlo suivant renverra toujours Vrai. Si  $p$  n'est pas premier, il peut renvoyer Vrai ou Faux.



#### Définition : Faux positif, faux négatif

Soit  $A$  un algorithme de Monte Carlo pour un problème de décision.

Un faux positif (resp. faux négatif) est une exécution de  $A$  qui renvoie Vrai (resp. Faux) pour une instance négative (resp. positive).

Exemple : Le test de primalité de Fermat n'a pas de faux négatif. Un nombre de Carmichael (entier  $n$  non premier tel que  $a^n \equiv a \pmod{n}$  pour tout  $a$  premier avec  $n$ ) peut donner un faux positif.

#### Théorème

Supposons que l'on dispose d'un algorithme Monte Carlo pour un problème de décision  $\Pi$  dont la probabilité de faux négatif est nulle et la probabilité de faux positif est majorée par  $p$ .

Alors pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ , on peut obtenir un algorithme de type Monte Carlo résolvant  $\Pi$  sans faux négatif et avec une probabilité de faux positif majorée par  $p^k$ .

Preuve :

---

---

#### Exercice 4.

Soit  $\varphi$  une formule de  $k$ -SAT avec  $n$  variables. On considère l'algorithme suivant :

#### Algorithme 1

```
Répéter p fois :
  v ← valuation uniformément au hasard sur les variables de φ
  Si v satisfait φ :
    Renvoyer Vrai
  Renvoyer Faux
```

Supposons  $\varphi$  satisfiable.

1. Soit  $v$  une valuation choisie uniformément au hasard. Minorer  $\mathbb{P}(v \text{ satisfait } \varphi)$ .

2. Avec quelle valeur de  $p$  l'algorithme 1 renvoie Vrai avec probabilité au moins  $\frac{1}{2}$  ?

On considère un autre algorithme :

## Algorithme 2

$v \leftarrow$  valuation uniformément au hasard sur les variables de  $\varphi$

**Répéter**  $p$  fois :

**Si**  $v$  satisfait  $\varphi$  :

Renvoyer Vrai

$C \leftarrow$  clause non satisfaite uniformément au hasard de

4

$x \leftarrow$  variable uniformément au hasard de  $C$

$$v(x) \leftarrow \neg v(x)$$

### Renvoyer Faux

On suppose  $\varphi$  satisfiable et on note  $v^*$  une valuation qui satisfait  $\varphi$ .

Si  $v$  est une valuation, on note  $d(v, v^*) = |\{x \mid v(x) \neq v^*(x)\}|$  le nombre de variables pour lesquelles  $v$  et  $v^*$  diffèrent.

3. Soient  $v$  une valuation obtenue à une étape de l'algorithme 2 et  $v'$  la valuation obtenue à l'étape suivante. On suppose que  $v$  ne satisfait pas  $\varphi$ .

Montrer que  $\mathbb{P}(d(v', v^*) = d(v, v^*) - 1) \geq \frac{1}{k}$ .

On suppose  $k = 2$  et on admet que, si  $\varphi$  est satisfiable et  $p = \infty$ , il faut en moyenne  $O(n^2)$  itérations pour que l'algorithme 2 renvoie Vrai.

4. En déduire un algorithme de Monte-Carlo en complexité polynomiale et avec une probabilité d'erreur  $O\left(\frac{1}{n}\right)$  pour déterminer si  $\varphi$  est satisfiable.