

## TP N°3 : SIMULATIONS

### I Simulation du hasard en Python

Le module `random` propose diverses fonctions permettant de générer des nombres (pseudo-aléatoires) qui suivent des distributions mathématiques. Il y a plusieurs façons d'appeler les fonctions du module `random` mais le plus conseillé est d'écrire `import random as rd` et d'appeler les fonctions à l'aide de `rd.nomdela fonction` pour éviter les éventuels conflits de modules. On peut considérer que plusieurs appels d'une fonction de ce module donnent des résultats indépendants. Si vous tapez dans le shell `import random` puis `help(random)`, vous aurez toutes les fonctions du module.

Voici quelques exemples extraits du formulaire de l'agro à connaître par cœur :

- la fonction `random()` génère aléatoirement un nombre réel de  $[0, 1[$ .
- la fonction `randint(a, b)` génère un nombre entier aléatoire dans  $\llbracket a, b \rrbracket$ , c'est à dire une variable aléatoire qui suit une loi uniforme sur  $\llbracket a, b \rrbracket$ .
- la fonction `choice(L)` choisit aléatoirement un élément de la liste `L`.



#### Simuler un événement de probabilité $p$

On suppose que le module `random` est importé de la manière suivante :

```
import random as rd
```

L'instruction `rd.random() < p` ou `rd.random() <= p` permet de simuler informatiquement un événement de probabilité  $p$ .

### II Exercices de simulations

#### • Création de listes en utilisant de l'aléatoire

- 1 Ecrire une fonction `infsup(L)` qui renvoie lorsqu'on choisit un élément aléatoire de la liste `L` une liste triée de la manière suivante :

Si  $L = [3, 7, 55, 8, 6, 12, 8]$  et le nombre aléatoire vaut 8, la fonction doit renvoyer la liste :

$[3, 7, 6, 8, 8, 55, 12]$ .

- 2 ♥ Ecrire une fonction `sansremise` de paramètre une liste  $L$  et un entier  $k$  qui renvoie une liste de  $k$  valeurs prises au hasard dans la liste  $L$ , sans répétition possible.

#### ✓ Simulations d'événements aléatoires

- 3 Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . On dispose de  $n$  urnes  $U_1, U_2, \dots, U_n$  avec ( $n \in \mathbb{N}^*$ ). Pour  $1 \leq k \leq n$ , l'urne  $n^\circ k$  contient  $k^2$  boules blanches et  $n^2 - k^2$  boules noires. On choisit une urne au hasard, puis on tire une boule de cette urne. Ecrire une fonction Python `simul(n)` qui permet de simuler l'expérience en renvoyant si la boule tirée est noire ou blanche.

#### ✓ ♥ Estimation d'une probabilité

On souhaite estimer une probabilité de réalisation d'un événement  $A$  lors d'une expérience que l'on sait simuler. Il suffit pour cela de simuler un grand nombre de fois l'expérience et de déterminer la fréquence de réalisation de  $A$  (en mathématique, cela correspond à la loi des grands nombres).

- 4 Deux joueurs lancent tour à tour un dé. Le premier qui obtient un 6 a gagné. On suppose que le joueur A commence.
  - 1) Ecrire une fonction `simul()` permettant de simuler un lancer de dé.
  - 2) Ecrire une fonction `Agagne()` permettant de renvoyer 1 si le joueur A gagne et 0 sinon.
  - 3) Ecrire une fonction `estimA(nbsim)` permettant de calculer la fréquence de réalisation de l'événement "A gagne" sur  $nbsim$  parties. Qu'a-t-on estimé?
  - 4) Faire de même pour le joueur B.

- 5 Autour des dérangements (Cet exercice est à rapprocher de l'exercice n°7 du TD n°3.)

On appelle dérangement toute permutation  $f$  de  $\llbracket 1, n \rrbracket$  n'ayant aucun point fixe, c'est à dire que

$$\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, f(k) \neq k.$$

- 1) Ecrire une fonction `permut(n)` prenant un entier  $n$  en argument et renvoyant une permutation d'une liste  $1, \dots, n$ .

- 2) Ecrire une fonction `derangement(L)` prenant en argument une permutation  $1, \dots, n$  qui renvoie `True` si la liste est un dérangement et `False` sinon.
- 3) Dans cette question, on choisit  $n = 50$ . Estimer la probabilité qu'une permutation soit un dérangement.

#### ✓ Simulation d'une variable aléatoire, Estimation d'une espérance

- Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{T}, P)$  lui-même associé à une expérience aléatoire. Si on répète l'expérience un grand nombre de fois, on peut soupçonner que la moyenne des réalisations de  $X$  va se stabiliser autour d'une valeur particulière. On dit dans ce cas, on a estimé l'espérance de  $X$ . Cela repose aussi sur la loi faible des grands nombres.

- 6 ♥ Une puce se déplace sur l'axe des abscisses en partant de l'origine. A chaque seconde, elle saute d'une unité vers la droite avec la probabilité  $p$  ( $p \in ]0, 1[$ ) ou vers la gauche avec la probabilité  $1 - p$ .  $X_n$  la position de la puce après  $n$  secondes.

- 1) Ecrire une fonction Python `position(n, p)` de paramètres  $p$  et  $n$  qui renvoie la position de la puce après  $n$  secondes, c'est à dire une simulation de  $X_n$ .
- 2) Ecrire une fonction Python `estimesp(nbsim, n)` qui permet de renvoyer une estimation de l'espérance de  $X_n$ , c'est à dire que l'on calcule la moyenne des réalisations sur  $nbsim$  simulations de  $X_n$ .

#### ✓ Loi et histogramme

- 7 ♥ Une urne contient 2 boules blanches et 3 boules noires. On tire les boules une à une au hasard jusqu'à ce qu'il ne reste que des boules d'une seule couleur dans l'urne. Soit  $Z$  le nombre de tirages nécessaires.

- 1) Déterminer  $Z(\Omega)$ .
- 2) Ecrire une fonction Python `simulZ()` permettant de renvoyer une simulation de la variable aléatoire  $Z$ .
- 3) Ecrire une fonction `estimproba(nbsim)` qui permet de renvoyer une estimation de  $P(Z = 2)$ .
- 4) Ecrire une fonction `estimloi(nbsim)` qui renvoie une liste  $[p_0, p_1, p_2]$  où  $p_i$  est une estimation de  $P(Z = i + 2)$ .
- 5) Ecrire une fonction `estimesp(nbsim)` qui permet de calculer la moyenne de  $nbsim$  simulations de la variable aléatoire  $Z$ . Qu'a-t-on estimé?

- 6) Tracer un diagramme en bâtons permettant d'obtenir l'histogramme de la loi de  $Z$  pour  $nbsim$  simulations. On pourra la fonction `estimloi(nbsim)` précédente.



On pourra utiliser l'instruction du module `matplotlib.pyplot` (as `plt`) `plt.bar(U, Y)` avec  $U$  tableau correspond à  $Z(\Omega)$  et  $Y$  le tableau d'estimation des  $(P(Z = k))_{k \in U}$

- 7) Déterminer la loi de  $Z$  et son espérance par le calcul.

#### 8 Simulation de la loi de Pascal et estimation de son espérance

Une bactérie a une probabilité  $p = \frac{3}{8}$  d'être touchée par un laser. Elle meurt lorsqu'elle est touchée 3 fois. On appelle  $X$  la variable aléatoire égale à la durée de vie de la bactérie.

- 1) Ecrire une fonction `SimulPas(p)` qui permet d'effectuer une réalisation de  $X$ . Testez votre fonction pour  $p = 3/8$
- 2) Ecrire une fonction `LST(p, nbsim)` qui simule  $nbsim$  réalisations de  $X$  et qui renvoie la liste de ces  $n$  réalisations.
- 3) Tracer l'histogramme de la distribution empirique obtenu à partir de  $nbsim$  simulations de  $X$ .



On pourra utiliser l'instruction du module `matplotlib.pyplot` (as `plt`) `plt.hist` permettant de tracer un histogramme.

On pourra consulter : <http://python-simple.com/python-matplotlib/histogram.php> ou taper `help(plt.hist)` dans la console.

- 4) Ecrire une fonction `moyenne(p, n)` qui renvoie la moyenne de ces réalisations. Testez votre fonction avec  $p = 3/8$  et  $n = 1000$ . Qu'est-ce que cette moyenne permet-elle d'estimer? Quelle conjecture pouvez vous faire quant à la variable  $X$ ?

### III Simulation d'une variable aléatoire discrète de loi connue

Dans le cours, on a simulé des variables aléatoires qui suivent des lois de Bernoulli, binomiale, géométrique grâce à leur situation type. Mais ici, on va voir une nouvelle méthode plus générale qui repose sur la loi plutôt que sur la situation type.

**Objectif :** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $X$  une variable aléatoire finie avec  $X(\omega) = \{x_i, i \in \llbracket 0, n \rrbracket\}$  et  $\forall i \in \llbracket 0, n \rrbracket, P(X = x_i) = p_i$ . On suppose que les  $x_i$  sont rangés dans l'ordre croissant.

Voici une démarche pour simuler  $X$  qui utilise la fonction de répartition de  $X$  définie par :

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < x_0 \\ p_0 & \text{si } x_0 \leq x < x_1 \\ p_0 + p_1 & \text{si } x_1 \leq x < x_2 \\ \vdots & \\ p_0 + p_1 + \dots + p_i & \text{si } x_i \leq x < x_{i+1} \\ \vdots & \\ 1 & \text{si } x \geq x_n \end{cases}$$



#### Simulation de $X$ à l'aide de sa fonction de répartition

- On tire un nombre au hasard entre 0 et 1, noté  $a$ .
- On calcule le plus petit entier  $i$  tel que

$$P(X \leq x_i) = p_0 + p_1 + \dots + p_i > a$$

- On renvoie  $x_i$ .

**10** Adapter la démarche précédente pour écrire une fonction `poisson(lam)` permettant de simuler une variable aléatoire qui suit une loi de Poisson de paramètre `lam`

**9** Ecrire une fonction Python `simulX(Lunivers, Lloi)` qui renvoie une simulation de la variable aléatoire  $X$  qui suit la loi suivante :

$$X(\Omega) = \{x_i, i \in \llbracket 0, n \rrbracket\} \text{ et } \forall i \in \llbracket 0, n \rrbracket, P(X = x_i) = p_i.$$

`Lunivers` est la liste correspondant à  $X(\Omega)$  rangée dans l'ordre croissant `Lunivers = [x0, ..., xn]` et `Lloi` correspond à la loi de  $X$ , `Lloi = [p0, ..., pn]`.