

Pour simuler des expériences aléatoires discrètes, on utilise le module `numpy.random` qu'il faut importer.

```
1 import numpy as np
2 import numpy.random as rd
```

Python

- La commande `"rd.rand()"` renvoie un nombre réel aléatoire entre 0 et 1.
- La commande `"rd.rand(n,m)"` renvoie une matrice $n \times m$ dont chaque terme est un réel aléatoire entre 0 et 1.
- Soit p un réel fixé entre 0 et 1.

La commande `"rd.rand() < p"` simule un évènement de probabilité p .

- EXERCICE 1 (LOIS USUELLES DISCRÈTES) -

1. **Écrire une fonction "Bernoulli(p)" prenant comme paramètre un réel $p \in [0; 1]$ et simulant une loi de Bernoulli de paramètre p .**

```
1 def Bernoulli(p) :
2     if rd.rand() < p :
3         return (1) # On passe ici avec probabilité p (donc succès)
4     else :
5         return (0) # On passe ici avec probabilité 1-p (donc échec)
```

2. **Écrire une fonction "Binomiale(n,p)" prenant comme paramètre un entier n et un réel $p \in [0; 1]$ et simulant une loi binomiale de paramètres n et p .**

```
1 def Binomiale(n,p) :
2     S = 0 # compte le nombre de succès
3     for k in range(n) : # on fait n expériences
4         if rd.rand()<p : # succès dans une épreuve de Bernoulli
5             S = S+1 # on augmente le nombre de succès
6     return (S)
```

3. **Écrire une fonction "Geometrique(p)" prenant comme paramètre un réel $p \in [0; 1]$ et simulant une loi géométrique de paramètre p .**

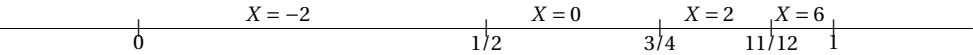
```
1 def Geometrique(p) :
2     c = 1 # compte le nombre d'expérience (1 au départ)
3     while rd.rand()>p : # tant qu'on a des échecs on continue
4         c = c+1 # on augmente le nombre d'expériences
5     return (c)
```

- EXERCICE 2 -

Le gain d'un joueur sur un jeu de grattage (prix du billet inclus) est modélisé par une variable aléatoire X dont la loi est donnée par : $X(\Omega) = \{-2, 0, 2, 6\}$ et $P(X = -2) = \frac{1}{2}, P(X = 0) = \frac{1}{4}, P(X = 2) = \frac{1}{6}, P(X = 6) = \frac{1}{12}$.

1. (a) **En utilisant judicieusement la commande "rd.rand()", écrire une fonction "SimuX()" qui renvoie une simulation de la variable X .**

On peut modéliser les probas sur le segment $[0, 1]$ comme suit :



```
1 def SimuX() :
2     r = rd.rand()
3     if r<1/2 :
4         return (-2)
5     elif r<3/4 : # 3/4=1/2+1/4
6         return (0)
7     elif r<11/12 : # 11/12=1/2+1/4+1/6
8         return (2)
9     else :
10        return (6)
```

(b) **Quelle valeur est affichée par ce programme?**

```
1 S = 0
2 for k in range(1000) :
3     S += SimuX()
4 print ( S/1000 )
```

Ce programme calcule la moyenne de X sur 1000 réalisations ce qui donne une valeur approchée de l'espérance de X .

Or, $X(\Omega) = \{-2, 0, 2, 6\}$ est fini donc $E(x)$ existe et on a : $E(X) = -2\frac{1}{2} + 0\frac{1}{4} + 2\frac{1}{6} + 6\frac{1}{12} = -\frac{1}{6}$.

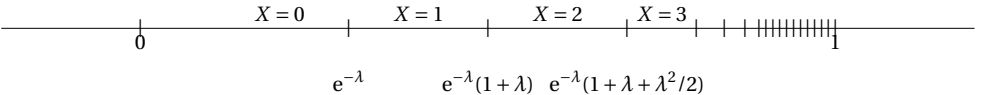
Le programme renverra environ $-\frac{1}{6}$.

2. **S'inspirer de l'exemple précédent pour simuler une loi de Poisson de paramètre λ .**

Comme précédemment il faut découper l'intervalle $[0, 1]$ avec les probabilités de la loi de poisson :

$P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$.

On tire ensuite un nombre au hasard entre 0 et 1 et on cherche dans quel segment il tombe.



```
1 import numpy as np, numpy.random as rd, math as m
2 def SimuPoisson(lbd) :
3     r = rd.rand()
4     k = 0
5     S = np.exp(-lbd)*(lbd**k)/(m.factorial(k))
6     while S < r :
7         k = k+1
8         S = S + np.exp(-lbd)*(lbd**k)/(m.factorial(k))
9     return k
```

Python

Soit X une variable aléatoire suivant la loi binomiale de paramètres n et p .

- La commande `"rd.binomial(n, p)"` renvoie une réalisation de X .
- La commande `"rd.binomial(n, p, k)"` renvoie un vecteur contenant " k " réalisations de X .

Soit Y une variable aléatoire suivant la loi géométrique de paramètre p .

- La commande `"rd.geometric(p)"` renvoie une réalisation de Y .
- La commande `"rd.geometric(p, k)"` renvoie un vecteur contenant " k " réalisations de Y .

Soit Z une variable aléatoire suivant la loi de Poisson de paramètre λ (noté `lbd`).

- La commande `"rd.poisson(lbd)"` renvoie une réalisation de Z .

- La commande "rd.poisson(lbd, k)" renvoie un vecteur contenant "k" réalisations de Z .

- EXERCICE 3 -

1. La commande "np.mean(L)" renvoie la moyenne empirique de la liste L. Donner une approximation de la valeur affichée par le programme suivant.

```
1 np.mean(rd.geometric(0.25, 10000))
```

On simule un vecteur contenant 10000 réalisations d'une variable aléatoire X suivant une loi géométrique de paramètre 0.25 puis on calcule sa moyenne (avec "np.mean"). Ainsi, on obtient une approximation de l'espérance $E(X) = \frac{1}{0.25} = 4$.

2. La commande "np.count_nonzero(condition)" compte le nombre de fois que la "condition" est vraie dans une liste. Quelle est la variable aléatoire simulée par la variable "X" dans le programme suivant?

```
1 R = rd.rand(1, 20)
2 X = np.count_nonzero(R < 0.25)
```

La variable "R" est un vecteur contenant 20 nombres aléatoires entre 0 et 1.

La variable "X" compte le nombre d'éléments de "R" inférieurs à 0.25 donc le nombre de fois qu'une expérience de Bernoulli de paramètre 0.25 ("rand() < 0.25") est un succès.

Ainsi, la variable "X" simule une loi binomiale $\mathcal{B}(20, 0.25)$.

- EXERCICE 4 -

On lance n fois une pièce équilibrée ($n \geq 2$), les lancers étant supposés indépendants. On note Z la variable aléatoire qui vaut 0 si l'on n'obtient aucun pile pendant ces n lancers et qui prend pour valeur le rang du premier pile dans le cas contraire.

1. Compléter la fonction suivante permettant de simuler la variable aléatoire Z , le nombre n de lancers étant donné en paramètre.

```
1 def SimuZ(n) :
2     for i in range(1, n+1) :
3         if rd.rand() < 1/2 : # on simule l'obtention d'un pile (proba=1/2)
4             return(i) # on a obtenu un pile au tirage i
5     return(0) # aucun pile n'a été obtenu sur les n tirages
```

2. Écrire un programme renvoyant une approximation de l'espérance de Z .

Au choix :

```
1 S = 0
2 for k in range(1000) :
3     S += SimuZ()
4 print( S/1000 )
```

```
1 S = [SimuZ() for k in range(1000)]
2 print( np.mean(S) )
```

- EXERCICE 5 -

Deux individus A et B s'affrontent dans un jeu de Pile ou Face dont les règles sont les suivantes :

- le joueur A dispose d'une pièce amenant Pile avec la probabilité $\frac{2}{3}$ et lance cette pièce jusqu'à l'obtention du deuxième Pile; on note X la variable aléatoire prenant la valeur du nombre de Face alors obtenus;
- le joueur B dispose d'une autre pièce amenant Pile avec la probabilité $p \in]0, 1[$ et lance cette pièce jusqu'à l'obtention d'un Pile; on note Y la variable aléatoire prenant la valeur du nombre de Face alors obtenus;
- Le joueur A gagne si son nombre de Face obtenus est inférieur ou égal à celui de B ; sinon c'est le joueur B qui gagne.

On dit que le jeu est équilibré lorsque les joueurs A et B ont la même probabilité de gagner.

1. Écrire une fonction Python "simule_X()" qui simule la variable aléatoire X .

```
1 def simule_X() :
2     Pile = 0
3     Face = 0
4     while Pile < 2 : # on continue le jeu tant qu'on n'a pas 2 piles
5         if rd.rand() < 2/3 : # on obtient pile
6             Pile = Pile + 1
7         else :
8             Face = Face + 1
9     return(Face)
```

2. Écrire une fonction Python "simule_Y(p)" qui prend en argument un réel p de $]0; 1[$ et simule la variable aléatoire Y .

```
1 def simule_Y(p) :
2     Face = 0
3     while rd.rand() < 1-p : # on simule un face (proba 1-p)
4                             # jusqu'à obtention d'un pile
5         Face = Face + 1
6     return(Face)
```

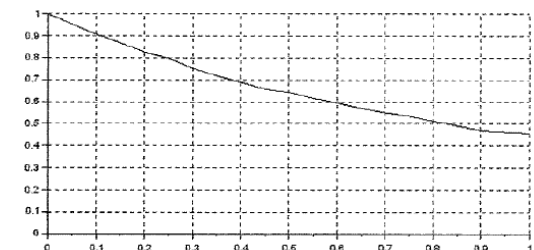
3. Expliquer ce que renvoie la fonction suivante :

```
1 def mystere(p) :
2     r = 0
3     N = 10**4
4     for k in range(1, N+1) :
5         x = simule_X()
6         y = simule_Y(p)
7         if x <= y :
8             r = r + 1/N
9     return( r )
```

On fait 10000 simulations de X et de Y et on regarde si $X \leq Y$ donc on regarde si A gagne.

Ainsi, on compte le nombre de fois que A gagne sur 10000 expériences. En fait, on calcule plutôt la fréquence de victoire de A ("r = r + 1/N" calcule une fréquence (puisqu'on divise par le nombre d'expériences)).

4. On trace, en fonction de p , une estimation de la probabilité que A gagne et on obtient le graphe suivant :



À la vue de ce graphe, conjecturer une valeur de p pour lequel le jeu serait équilibré.

On cherche la valeur de p (en abscisses) pour laquelle $P(A \text{ gagne})$ (en ordonnées) vaut $1/2$. On obtient : $p \approx 0.8$.

Python 1
Soit X une variable aléatoire suivant la loi uniforme discrète sur $\llbracket m; n \rrbracket : X \leftarrow \mathcal{U}(\llbracket m; n \rrbracket)$. La commande "rd.randint(m, n+1)" renvoie une simulation de X.

- EXERCICE 6 -

On dispose de n urnes, numérotées de 1 à n . Pour chaque $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$, l'urne k contient k boules numérotées de 1 à k . On choisit une urne au hasard puis on tire une boule dans cette urne. On note X_n la variable aléatoire qui prend la valeur du numéro de la boule piochée.

Écrire une fonction "simuX(n)" qui simule X_n pour une valeur de n donnée en paramètre.

```

1 def simuX(n) :
2     u = rd.randint(1, n+1) # on choisir l'urne
3     X = rd.randint(1, u+1) # on pioche une boule dans l'urne
4                             # (il y a u boules)
5     return (X)

```

- EXERCICE 7 -

Soit N un entier supérieur ou égal à 3. On considère une urne qui contient une seule boule noire numérotée 1 et $(N-1)$ boules blanches numérotées de 2 à N et .

On effectue des tirages sans remise jusqu'à l'obtention de la boule noire et on note X la variable aléatoire qui donne le nombre de tirages nécessaires.

1. Compléter la fonction suivante pour qu'elle simule X pour une valeur de N donnée en paramètre.

```

1 def simuX(N) :
2     nbr_boules = N
3     c = 0
4     for i in range(1,N+1) :
5         tirage = rd.randint(1,nbr_boules+1) # on pioche une boule
6         c = c+1 # un tirage de plus
7         if tirage == 1 : # on a obtenu la noire
8             return(c) # on renvoie le numero du tirage
9         else :
10             nbr_boules = nbr_boules-1 # il n'y a pas remise
11                                     # donc 1 boule de moins

```

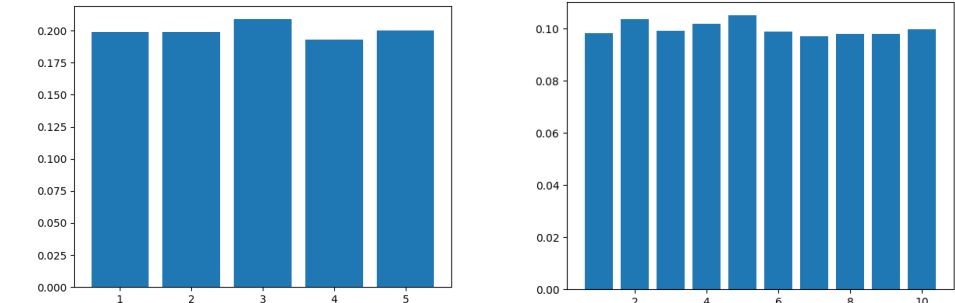
2. Compléter le programme suivant pour qu'il trace le diagramme en bâton de X , à partir de ses fréquences.

```

1 import matplotlib . pyplot as plt
2
3 N = 5
4 freqX = np.zeros(N) # on construit un vecteur qui contiendra les fréquences
5 for k in range (10000) :
6     i = simuX(N) # L'évènement (X=i) est réalisé
7     freqX[i-1] += 1 # on augmente le nombre d'obtention de (X=i)
8 freqX = freqX /10000
9 # diagramme en batons
10 plt.bar( range(1, N+1), freqX )
11 plt.show ()

```

3. On obtient les diagrammes en bâtons ci-dessous pour $N = 5$ et $N = 10$. Que peut-on conjecturer sur la loi de X ?



On remarque une situation d'équiprobabilité ($P(X = k)$ est à peu près constant) ce qui permet de conjecturer que X suit la loi uniforme sur $\llbracket 1; N \rrbracket$.

- EXERCICE 8 -

Une urne contient initialement 1 boule rouge et 1 boule blanche. On effectue une succession d’épreuves selon le protocole suivant.

- On pioche une boule au hasard dans l’urne. On replace la boule tirée dans l’urne puis on rajoute une boule de la même couleur que celle qui vient d’être piochée.

Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, on note X_n le nombre de boules rouges qui ont été ajoutées dans l’urne (par rapport à la composition initiale) à l’issue des n premières épreuves.

1. (a) Écrire une fonction "tirage(x,y)" qui simule le tirage d'une boule dans une urne contenant "x" boules rouges et "y" boules blanches et qui retourne la valeur 0 si la boule est rouge et 1 si elle est blanche.

```
1 def tirage(x,y) :
2     r = rd.rand()
3     if r < x/(x+y) :
4         return (0)
5     else :
6         return (1)
```

- (b) Compléter la fonction suivante, qui simule n tirages successifs dans une urne contenant initialement 1 boule rouge et 1 boule blanche (selon le protocole décrit ci-dessus) et qui retourne la valeur de X_n :

```
1 def experience(n) :
2     x = 1
3     y = 1
4     for k in range(1,n+1) :
5         r = tirage(x,y)
6         if r == 0 : # on obtient une boule rouge
7             x = x+1
8         else : # on obtient une boule blanche
9             y = y+1
10    return (x-1)
```

- (c) Donner l'ensemble $X_n(\Omega)$.
 $X_n(\Omega) = \llbracket 0; n \rrbracket$.
- (d) On souhaite estimer la loi de X_n . Pour cela, on va construire un vecteur nommé *loi* contenant les approximations de $P(X_n = 0), P(X_n = 1), \dots, P(X_n = n)$. Pour obtenir ces approximations, on va simuler m fois (m grand) l'expérience grâce à la fonction "experience" précédente. Compléter la fonction suivante pour que la variable *loi* contienne en sortie les approximations de $P(X_n = 0), P(X_n = 1), \dots, P(X_n = n)$.

```
1 def simulation(n,m) :
2     loi = np.zeros(n+1)
3     for k in range(1,m+1) :
4         Xn = experience(n) # l'expérience a retourné la valeur Xn
5         loi[Xn] = loi[Xn] + 1 # on augmente nbr d'obtention de Xn
6     loi = loi / m # On calcule la fréquence (approx. des probas)
7     return (loi)
```

2. (a) On considère les instructions suivantes et leurs sorties.
Pour $n = 2$ et $m = 10000$:

```
1 >>> simulation(2,10000)
2 array([0.3331, 0.3317, 0.3352])
```

Pour $n = 4$ et $m = 10000$:

```
1 >>> simulation(4,10000)
2 array([0.2051, 0.1897, 0.2053, 0.2029, 0.197 ])
```

Que peut-on conjecturer sur la loi de X_n ?

Il semblerait que X_n suive une loi uniforme (probas sensiblement égales). Plus précisément, on peut conjecturer que X_n suit une loi uniforme sur $\llbracket 0; n \rrbracket$ puisque chaque probabilité vaut environ $\frac{1}{n+1}$.

- (b) Déterminer la loi de X_1 et vérifier votre conjecture lorsque $n = 1$.

- $X_1(\Omega) = \llbracket 0; 1 \rrbracket$.
- En notant B_i (resp. R_i) l’évènement "tirer une boule blanche (resp. rouge) au tirage numéro i , on a :

$$P(X_1 = 0) = P(B_1) = \frac{1}{2} \quad \text{et} \quad P(X_1 = 1) = P(R_1) = \frac{1}{2}$$

La conjecture est donc vérifiée : X_1 suit une loi uniforme sur $\llbracket 0; 1 \rrbracket$

- (c) En utilisant la formule des probabilités totales, déterminer la loi de X_2 et vérifier votre conjecture lorsque $n = 2$.

- $X_2(\Omega) = \llbracket 0; 2 \rrbracket$.
- D’après la FPT avec le SCE $((X_1 = 0), (X_1 = 1))$, on a :

$$\begin{aligned} P(X_2 = 0) &= P((X_1 = 0) \cap (X_2 = 0)) + P((X_1 = 1) \cap (X_2 = 0)) \\ &= P(B_1 \cap B_2) + 0 \\ &= P(B_1)P_{B_1}(B_2) = \frac{1}{2} \frac{2}{3} = \frac{1}{3} \end{aligned}$$

En effet, $P_{B_1}(B_2) = \frac{2}{3}$ car cela signifie qu’on a tiré une blanche dans une urne contenant 1 rouge et 2 blanches.

Et $P((X_1 = 1) \cap (X_2 = 0)) = 0$ car cet évènement est impossible.

- De même, on obtient :

$$P(X_2 = 1) = \frac{1}{3} \quad \text{et} \quad P(X_2 = 2) = \frac{1}{3}$$

La conjecture est donc vérifiée.