

3 Tirages d'une variable aléatoire



CAPACITÉS EXIGIBLES

- ★ Utiliser les fonctions de base des bibliothèques **random** et/ou **numpy** (leurs spécifications étant fournies) pour réaliser des tirages d'une variable aléatoire
- ★ Utiliser la fonction **hist** de la bibliothèque **matplotlib.pyplot** (sa spécification étant fournie) pour représenter les résultats d'un ensemble de tirages d'une variable aléatoire
- ★ Déterminer la moyenne et l'écart-type d'un ensemble de tirages d'une variable aléatoire

A Histogramme, moyenne et écart-type

A.1 Tracé d'un histogramme

Pour représenter graphiquement un ensemble de valeurs sous forme d'un histogramme, on aura chargé préalablement le module **pyplot** de la bibliothèque **matplotlib** avec l'instruction :

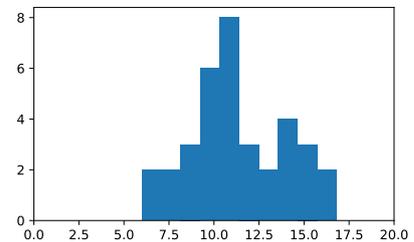
```
import matplotlib.pyplot as plt
```

Puis, on emploiera l'instruction :

```
plt.hist(ensemble des valeurs étudiées)
```

Voici un exemple avec les moyennes individuelles d'une ancienne promotion sur une année complète :

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2
3 # Moyennes individuelles des étudiants
4 X = [7.4,10.8,6.0,10.6,11.4,15.1,14.1,13.8,15.3,
5      13.8,8.8,10.7,10.2,8.5,13.4,16.2,11.1,9.1,9.8,12.8,
6      9.7,9.6,10.6,14.6,16.8,11.7,11.1,9.6,10.4,9.3,15.2,
7      10.5,7.1,6.2,12.0]
8
9 # Tracé de l'histogramme
10 plt.hist(X)
11 plt.xlim(0,20)
12 plt.show()
```



A.2 Calcul d'une moyenne et d'un écart-type

Il faudra importer la bibliothèque **numpy** avec **import numpy as np**, puis :

- pour le calcul de la **moyenne** : **np.average** (liste des valeurs étudiées)
- pour le calcul de l'**écart-type de la population** σ : **np.std** (liste des valeurs étudiées)
- pour le calcul de l'**écart-type de l'échantillon** s_x (ou s_{n-1}) : **np.std** (liste des valeurs étudiées, **ddof=1**)

Poursuivons l'exemple précédent pour illustrer :

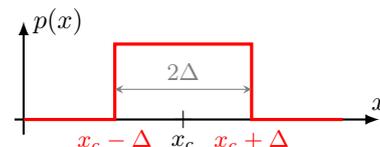
```
13 import numpy as np
14
15 moyenne = np.average(X)
16 sigma = np.std(X)
17 sx = np.std(X, ddof=1)
18
19 print(moyenne, sigma, sx)
```

⇒ 11.23... 2.74... 2.78...

B Loi uniforme (ou rectangulaire)

► Qu'est-ce que c'est ?

Une variable aléatoire X suit une loi rectangulaire de largeur 2Δ centré sur une valeur x_c lorsque la loi de probabilité $p(x)$ prend la forme ci-contre. Il y a donc équiprobabilité d'obtenir un tirage aléatoire dans l'intervalle $[x_c - \Delta, x_c + \Delta]$. En dehors de cet intervalle, la probabilité est nulle.



► Tirage aléatoire avec Python

On aura chargé préalablement le module **random** de la bibliothèque **NumPy** avec l'instruction :

```
import numpy.random as rd
```

Si on connaît les valeurs $x_{min} = x_c - \Delta$ et $x_{max} = x_c + \Delta$, on utilisera l'instruction :

```
rd.uniform(xmin, xmax, N)
```

qui génère un tableau NumPy unidimensionnel de N valeurs tirées au sort de manière équiprobable dans l'intervalle $[x_{min}, x_{max}]$.

Si on connaît les valeurs x_c et Δ , on utilisera plutôt l'instruction :

```
rd.uniform(xc - Delta, xc + Delta, N)
```

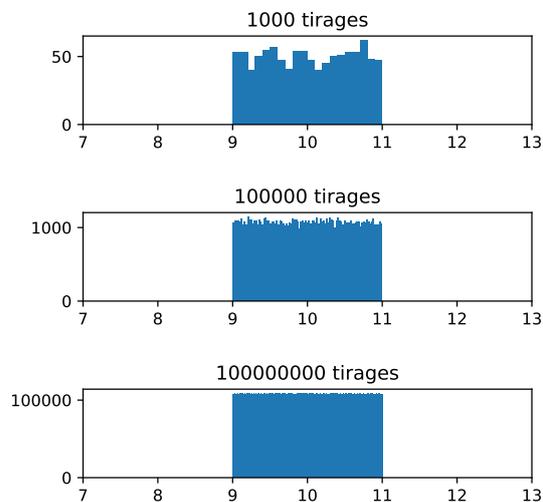
ou de manière équivalente :

```
xc + rd.uniform(-Delta, Delta, N)
```

En effet, `rd.uniform(-Delta, Delta, N)` génèrera un tableau NumPy de N valeurs dans $[-\Delta, \Delta]$. Donc, en additionnant x_c à ce tableau, on obtient bien des valeurs dans $[x_c - \Delta, x_c + \Delta]$.

► Exemple

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 import numpy.random as rd
3
4 N = 1000 # nombre de tirages
5 xmin = 9.
6 xmax = 11.
7
8 a = rd.uniform(xmin, xmax, N)
9
10 # ou bien, de manière équivalente :
11 xc = 10.
12 Delta = 1.
13 a = xc + rd.uniform(-Delta, Delta, N)
14
15
16 # tracé de l'histogramme
17 plt.hist(a, bins='rice')
18 plt.title("%i tirages" %N)
19 plt.show()
```



(R) L'option `bins='rice'` permet d'optimiser le choix du nombre de barres à afficher.

Poursuivons avec le calcul de la moyenne et de s_x :

```
20 import numpy as np
21
22 moyenne = np.average(a)
23 sx = np.std(a, ddof=1)
24
25 print("Pour", N, "tirages :")
26 print("moyenne =", moyenne)
27 print("sx =", sx)
```

⇒ Pour 1000 tirages :
moyenne = 9.982311156469073
sx = 0.5793309511215071

(R) On retrouve logiquement une moyenne et un écart-type de l'échantillon proches respectivement de la valeur centrale x_c et de l'écart-type $\frac{\Delta}{\sqrt{3}} = 0,58$ attendu pour ce type de distribution.

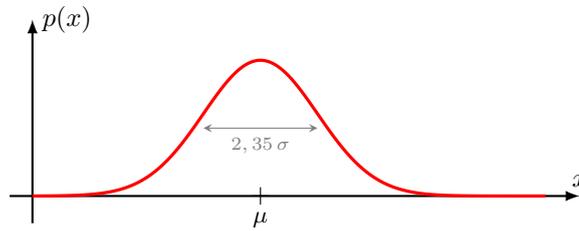


C Loi normale (ou gaussienne)

► Qu'est-ce que c'est ?

Une variable aléatoire X suit une loi normale (ou gaussienne) d'espérance μ et d'écart-type σ lorsque la loi de probabilité s'écrit sous la forme :

$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$



(R) La largeur à mi-hauteur vaut environ $2,35\sigma$.

► Tirage aléatoire avec Python

On aura chargé préalablement le module **random** de la bibliothèque **NumPy** avec l'instruction :

```
import numpy.random as rd
```

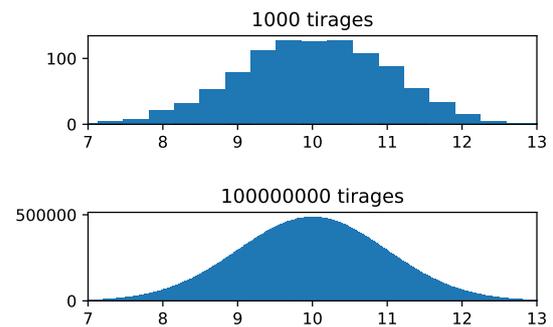
Puis, connaissant l'écart-type σ et l'espérance μ , on utilisera l'instruction :

```
rd.normal(mu, sigma, N)
```

permettant de générer un tableau NumPy unidimensionnel contenant N valeurs tirées au sort suivant la loi décrite précédemment.

► Exemple

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 import numpy.random as rd
3
4 N = 1000 # nombre de tirages
5 mu = 10.
6 sigma = 1.
7
8 b = rd.normal(mu, sigma, N)
9
10 # tracé de l'histogramme
11 plt.hist(b, bins='rice')
12 plt.title("%i tirages" %N)
13 plt.show()
```



(R) L'option **bins='rice'** permet d'optimiser le choix du nombre de barres à afficher.

Poursuivons avec le calcul de la moyenne et de s_x :

```
14 import numpy as np
15
16 moyenne = np.average(b)
17 sx = np.std(b, ddof=1)
18
19 print("Pour", N, "tirages :")
20 print("moyenne =", moyenne)
21 print("sx =", sx)
```

⇒ Pour 1000 tirages :
moyenne = 9.945380010087232
sx = 0.9693775291004446

(R) On retrouve logiquement une moyenne et un écart-type de l'échantillon proches respectivement de la valeur de l'espérance μ et de l'écart-type σ choisie.