

## Principe de la méthode de Monte-Carlo

Pour estimer la variabilité de la grandeur  $z$ , on va simuler un grand nombre  $N$  de calculs de la variable  $z$  résultant de  $i = 1, \dots, N$  jeux de variables  $x_1, x_2, x_3, \dots$

L'incertitude-type sur la grandeur  $z$  sera obtenue en calculant l'écart-type sur les valeurs  $z_i$  pour l'ensemble des jeux  $i = 1, \dots, N$ .

## Hypothèses de la simulation de Monte-Carlo

Pour la grandeur  $x_1$  :

- si l'incertitude-type de  $x_1$  est connue, on réalisera un tirage des valeurs de  $x_1$  selon une **loi normale** d'écart-type  $u(x_1)$
- si seule la **plage de valeur acceptables** est connue pour la grandeur  $x_1$  alors on réalisera un tirage selon une **loi uniforme** dans l'intervalle  $[x_1 - \Delta_{x_1}, x_1 + \Delta_{x_1}]$

De même pour les grandeurs  $x_2, x_3$ , etc...

## Exemple de Code Python avec tracé d'histogramme

Dans cet exemple, la grandeur  $z$  est obtenue par l'expression mathématique suivante :

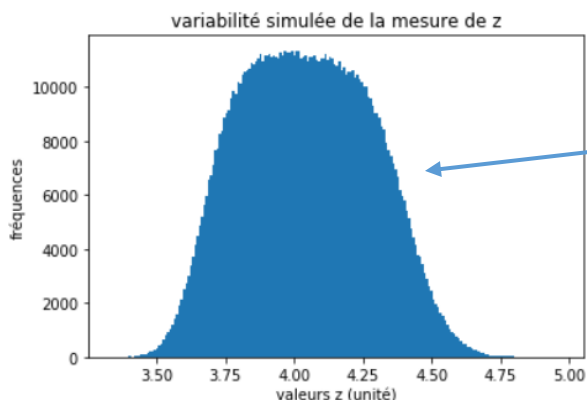
$$z = f(x_1, x_2, x_3) = \frac{x_1^2}{\cos\left(\frac{x_2}{10}\right) + \sin\left(\frac{x_3}{10}\right)}$$

```

1  # importation des modules
2  import numpy as np
3  import matplotlib.pyplot as plt
4  N = 10**6 # nb de tirages
5
6  # tirages de la variable x1
7  x1, delta_x1 = 2.2, 0.1 # valeur mesurée, demi-largeur de l'intervalle de valeurs acceptables
8  x1i = np.random.uniform(x1 - delta_x1, x1 + delta_x1, N) # loi uniforme : a, b, N
9
10 # tirage de la variable x2
11 x2, u_x2 = 1.3, 0.42 # valeur mesurée, incertitude-type
12 x2i = np.random.normal(x2, u_x2, N) # loi normale : moyenne, écart-type, N
13
14 # tirage de la variable x3
15 x3, u_x3 = 2.1, 0.32 # valeur mesurée, incertitude-type
16 x3i = np.random.normal(x3, u_x3, N) # loi normale : moyenne, écart-type, N
17
18 # calculs des z pour chaque triplet (x1, x2, x3)
19 def f(x,y,z):
20     return x**2/(np.cos(y/10)+np.sin(z/10)) # fonction quelconque
21 zi = f(x1i, x2i, x3i) # appel à la fonction f qui calcule les N valeurs zi
22
23 # résultats
24 moyZ = np.mean(zi) # moyenne
25 etypeZ = np.std(zi, ddof = 1) # estimateur non-biaisé de l'écart-type
26
27 # tracé des histogrammes
28 plt.hist(zi, bins = 'rice') # tracé d'histogramme
29 plt.xlabel('valeurs z (unité)')
30 plt.ylabel('fréquences')
31 plt.title('variabilité simulée de la mesure de z')
32 print("Z : moyenne z = ",moyZ, " (unité) incertitude-type u(z) = ", etypeZ, " (unité)")

```

Z : moyenne z = 4.042740627725263 (unité) incertitude-type u(z) = 0.2377378394186036 (unité)



### REMARQUE :

Dans le cas général, l'histogramme des valeurs calculées n'est pas une courbe gaussienne.