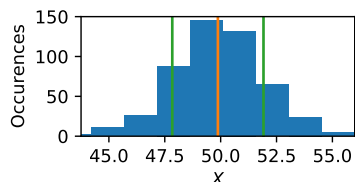


# Mesures et incertitudes

## Variabilité de la mesure

La répétition d'une mesure donne un ensemble de  $n$  valeurs  $\{x_i\}$  plus ou moins dispersées.



`plt.hist(x)`

**Moyenne**

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

`np.mean(x)`

**Écart-type expérimental**

$$u(x) = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

`np.std(x, ddof=1)`

### Incertitude-type

La quantification de la variabilité d'une mesure  $x$  d'une grandeur  $X$  est appelée **incertitude-type** et notée  $u(x)$ . Par définition, l'incertitude-type correspond à l'**écart-type expérimental** de la distribution des données issues d'une répétition de la mesure.

## Estimation de l'incertitude-type

### Estimation de type A

On réalise  $n$  **fois le même protocole** pour obtenir l'ensemble des points expérimentaux  $\{x_i\}$ . On note  $u(x)$  l'incertitude-type sur chacune de ces valeurs, évaluée en calculant l'écart-type expérimental de l'ensemble. Le **résultat de l'expérience** est alors

$$X = \bar{x} \pm u(\bar{x}), \quad \text{avec} \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad \text{et} \quad u(\bar{x}) = \frac{u(x)}{\sqrt{n}}.$$

### Estimation de type B

Lors d'une mesure sans variabilité observée, on **estime** la **plus petite plage** dans laquelle l'expérimentateur est certain de trouver la valeur recherchée. On note  $\bar{x}$  la **valeur centrale** de cette plage et  $\Delta$  sa **demi-largeur**. Autrement dit, on est certain de trouver la valeur recherchée dans l'intervalle  $[\bar{x} - \Delta, \bar{x} + \Delta]$ . Le **résultat de l'expérience** est alors

$$X = \bar{x} \pm u(\bar{x}), \quad \text{avec} \quad u(\bar{x}) = \frac{\Delta}{\sqrt{3}}.$$

### Présentation du résultat

L'incertitude-type  $u(\bar{x})$  est exprimée avec **un seul chiffre significatif**. Le **dernier chiffre significatif donné sur l'estimation  $\bar{x}$**  de la grandeur mesurée est la décimale sur laquelle porte  $u(\bar{x})$ . Le résultat doit être accompagné de son **unité**.

$$R = (50 \pm 1) \Omega \quad v = (344,5 \pm 0,2) \text{ m} \cdot \text{s}^{-1} \quad \lambda = (546 \pm 6) \times 10^{-9} \text{ m}$$

## Composition d'incertitudes

### Incertitude-type totale

Pour une mesure soumise à plusieurs sources d'incertitude, l'**incertitude-type totale** est

$$u(\bar{x}) = \sqrt{u_1(\bar{x})^2 + u_2(\bar{x})^2 + \dots}$$

### Incertitude-type composée

Type de relation	Relation	Incertitude-type
Proportionnalité	$x = \lambda y, \quad \lambda \in \mathbb{R}$	$u(\bar{x}) =  \lambda u(\bar{y})$
Somme ou différence	$x = y + z \quad \text{ou} \quad x = y - z$	$u(\bar{x}) = \sqrt{u(\bar{y})^2 + u(\bar{z})^2}$
Produit ou quotient	$x = y \times z \quad \text{ou} \quad x = \frac{y}{z}$	$\frac{u(\bar{x})}{\bar{x}} = \sqrt{\left(\frac{u(\bar{y})}{\bar{y}}\right)^2 + \left(\frac{u(\bar{z})}{\bar{z}}\right)^2}$
Puissance ou racine	$x = y^p, \quad p \in \mathbb{R}$	$\frac{u(\bar{x})}{\bar{x}} =  p  \frac{u(\bar{y})}{\bar{y}}$

Dans un cas quelconque, on peut avoir recours à un algorithme de type **Monte-Carlo**.

```

1 import numpy as np
2
3 def r(u,i):      # loi d'Ohm
4     return u/i
5 # MESURES
6 u   = 12.1      # tension en volts
7 d_u = 0.5      # incertitude sur u en volts
8 i   = 242.2e-3 # intensité en ampère
9 d_i = 0.2e-3  # incertitude sur i en ampère
10
11 # MONTE-CARLO : simulation de 10000 mesures
12 u_sim = np.random.uniform(u-d_u, u+d_u, 10000)
13 i_sim = np.random.uniform(i-d_i, i+d_i, 10000)
14 r_sim = r(u_sim, i_sim)
15 print(r(u,i), np.std(r_sim, ddof=1))

```

## Comparaison entre deux mesures

### Écart normalisé

Pour comparer deux mesures  $x_1$  et  $x_2$  d'incertitudes-types  $u(x_1)$  et  $u(x_2)$ , on définit l'**écart normalisé**  $E_n$ , ou **z-score**, par

$$E_n = \frac{|x_1 - x_2|}{\sqrt{u(x_1)^2 + u(x_2)^2}}$$

Par convention, on dit que ces deux résultats sont **compatibles** si  $E_n \leq 2$ .