

Mesures et incertitudes

Propriété : Écriture d'un résultat en physique

En sciences quand on donne un résultat expérimental, ce dernier doit toujours être accompagné d'une **incertitude**.



Remarque

Pour connaître une incertitude, il y a deux cas possibles :

- soit on utilise un appareil dont le constructeur a spécifié l'incertitude, auquel cas on utilisera cette donnée ;
- ou sinon, il faudra l'évaluer soi-même.

Exemple

- On utilise une balance numérique dont la notice indique une précision de 0.01 g. Si on lit la masse d'un échantillon comme 2.32 g, alors il faudra écrire

$$m = 2.32 \pm 0.01 \text{ g}$$

\uparrow \uparrow
 résultat incertitude

- On utilise un ampèremètre pour mesurer l'intensité du courant dans un circuit. Mais la valeur affichée n'est pas stable, elle oscille en gros entre 0.118 A et 0.124 A :



On peut donc choisir comme valeur finale la moyenne 0.121 avec une incertitude de 0.003 :

$$i = 0.121 \pm 0.003 \text{ A}$$

\uparrow \uparrow
 résultat incertitude

- Avec une règle, on mesure la taille d'un objet et on trouve $d = 10.1$ cm. Mais la graduation étant précise au millimètre près, on s'est peut-être trompés d'un demi millimètre. On note donc :

$$d = 10.10 \pm 0.05 \text{ cm}$$

\uparrow \uparrow
 résultat incertitude

Propriété : Chiffres significatifs

- Une incertitude est toujours donnée avec un seul chiffre significatif.
- Un résultat est toujours donné avec comme dernier chiffre significatif, la décimale de l'incertitude.



✓ Exemple

On remplit une grande éprouvette et on se sent de lire avec une bonne précision un volume de 36.4 mL.



Mais le constructeur nous indique une précision de 1 mL. Dans ce cas, l'incertitude va jusqu'à l'unité, donc tous les chiffres après, sont insignifiants dans le résultat. On note finalement

$$V = 36 \pm 1 \text{ mL}$$

Propagation théorique des incertitudes

Lorsque qu'on calcule l'incertitude Δf d'une grandeur f , à partir d'un **produit** ou d'un **quotient** d'autres grandeurs x_i d'incertitudes Δx_i , on peut calculer :

$$\left(\frac{\Delta f}{f}\right)^2 = \sum_i \left(\frac{\Delta x_i}{x_i}\right)^2$$

✓ Exemple

On mesure l'intensité i du courant traversant une résistance, ainsi que la tension u à ses bornes, on cherche à en déduire sa résistance :

$$\begin{cases} i = 24 \pm 2 \text{ mA} \\ u = 5.1 \pm 0.1 \text{ V} \end{cases} \implies R = \frac{u}{i} = 212.5 \Omega \pm ??$$

Puisqu'on a un quotient de grandeurs, on peut écrire :

$$\begin{aligned} \left(\frac{\Delta R}{R}\right)^2 &= \left(\frac{\Delta i}{i}\right)^2 + \left(\frac{\Delta u}{u}\right)^2 \\ \implies \Delta R &= R \sqrt{\left(\frac{\Delta i}{i}\right)^2 + \left(\frac{\Delta u}{u}\right)^2} \\ \Delta R &= 18.19... \end{aligned}$$

Donc on écrit finalement

$$R = 0.21 \pm 0.02 \text{ k}\Omega$$

Propager des incertitudes en python (méthode Monte-Carlo)

Admettons que l'on mesure k grandeurs x_i , accompagnées de leur incertitudes Δx_i . On veut calculer une nouvelle grandeur à partir de ces dernières :

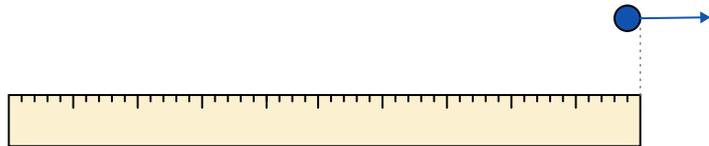
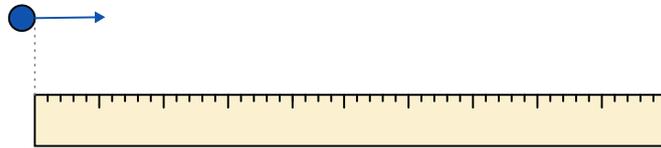
$$y = f(x_1, \dots, x_k)$$

Pour déterminer l'incertitude de y , on va procéder ainsi :

- ① Dans un fichier python, on définit chaque variable x_i et son incertitude Δx_i .
- ② On simule un grand nombre N de nouvelles mesures des x_i , selon des distributions normales, centrées sur les valeurs réellement mesurées et d'écart-types $\Delta x_i/2$.
- ③ On mène le calcul des N valeurs de y et on extrait le résultat grâce à la moyenne (mean) et son incertitude grâce à l'écart-type ($2 * \text{std}$).

✓ Exemple

Imaginons que l'on cherche à mesurer la vitesse d'une balle avec une règle et un chronomètre :



On mesure un temps $t = 1.54\text{ s}$ pour parcourir une distance $L = 1.00\text{ m}$. Le constructeur de la règle indique une incertitude $\Delta L = 1\text{ cm}$ et puisque la mesure du temps est faite à la main, on estime l'erreur d'environ $\Delta t = 0.1\text{ s}$.

- ① On peut donc commencer un fichier PYTHON :

```

1  import numpy as np
2
3  t      = 1.54
4  L      = 1.00
5  Delta_t = 0.1
6  Delta_L = 0.01
7

```

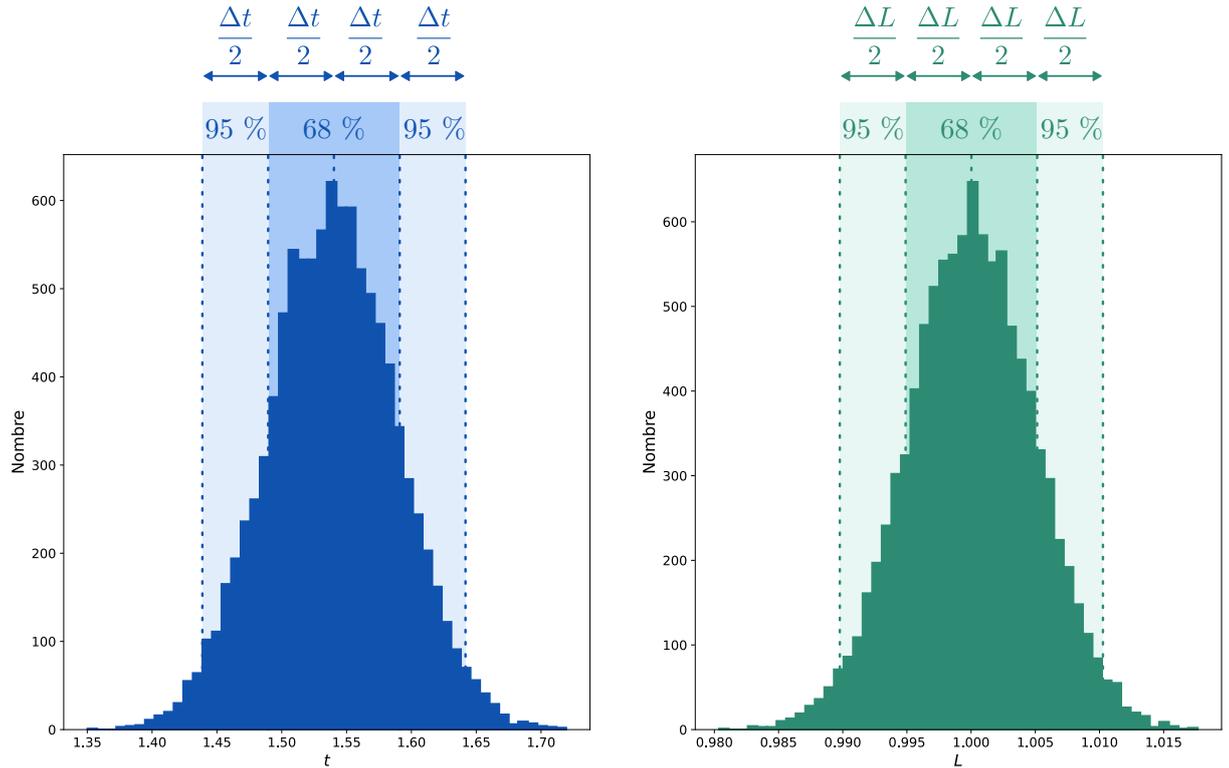
- ② À présent, on simule 10 000 nouvelles expériences du même type :

```

8  N = 10000
9
10 simu_t = np.random.normal(t, Delta_t / 2, N)
11 simu_L = np.random.normal(L, Delta_L / 2, N)
12

```

On peut représenter les histogrammes des simulations ainsi obtenues :



On comprend pourquoi il faut un écart-type de $\Delta x_i/2$: l'incertitude sur notre résultat peut-être vue comme un intervalle de confiance à 95% par exemple. Un seul écart-type donne un intervalle de confiance à 68%, ce qui est trop faible par rapport à la situation physique.

- ③ On calcule la vitesse pour chacune des simulations, et on en déduit la valeur moyenne ainsi que l'incertitude :

```

13  simu_v = simu_L / simu_t
14  print('Vitesse = ', simu_v.mean(), '±', 2 * simu_v.std())
15

```

Dans cet exemple, le résultat affiché est

```
>>> Vitesse = 0.6501605826042482 ± 0.04275015819323062
```

On peut donc en déduire l'écriture finale du résultat :

$$v = 0.65 \pm 0.04 \text{ m} \cdot \text{s}^{-1}$$