

# Laboratorio 4

**Turno A, Primer cuatrimestre de 2024**

*Repaso de nociones de estadística y errores en mediciones*

Pablo Cobelli

Departamento de Física, FCEN UBA

✉ [cobelli@df.uba.ar](mailto:cobelli@df.uba.ar)

🏠 [materias.df.uba.ar/l4a2024c1](https://materias.df.uba.ar/l4a2024c1)

👤 [pablocobelli/laboratorio4](https://github.com/pablocobelli/laboratorio4)

# Breve repaso de nociones de estadística y errores en mediciones

- Estadística descriptiva
- Tipos de errores en mediciones
- Incerteza en lecturas únicas
- Propagación de errores
- Error estándar vs desviación estándar
- Propagación de errores usando Monte Carlo
- Principio de cuadrados mínimos
- Correlación entre variables
- Bondad del ajuste:  $\chi^2$  y p-valor

# Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 1)

- Medimos indirectamente volumen de cilindro:  $V = \pi \frac{D^2}{4} h \equiv V(D, h)$ .
- Tenemos  $N$  mediciones de  $D$  y de  $h$ :  $D_i$  y  $h_i$ ; calculamos  $\bar{h}$ ,  $\sigma_h$  y  $\bar{D}$ ,  $\sigma_D$ .
- Nos preguntamos por  $\bar{V}$  y por  $\sigma_V$ .
  
- En adelante pensamos en forma más general:  $q = q(x, y)$ , donde  $x$  e  $y$  son magnitudes medidas directamente  $N$  veces, y buscamos determinar  $\bar{q}$  y  $\sigma_q$  indirectamente.

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 2)

- $(x_i, y_i)$ , con  $i = 1, \dots, N$ , medidas directamente
- $q \equiv q(x, y)$ , magnitud a determinar indirectamente
- Si los errores son *suficientemente* pequeños, entonces\*:

$$q_i = q(x_i, y_i),$$
$$q_i \approx q(\bar{x}, \bar{y}) + \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y})$$

Podemos calcular promedio y desviación estándar a partir de esta aproximación de Taylor de primer orden usando las definiciones usuales:

$$\bar{q} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N q_i, \quad y \quad \sigma_q = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 3)

Calculemos la media de  $q$ :

$$\begin{aligned}\bar{q} &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N q_i \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ q(\bar{x}, \bar{y}) + \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) + \mathcal{O}(\cdot) \right] \\ &= q(\bar{x}, \bar{y}).\end{aligned}$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\sigma_q^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\begin{aligned}\sigma_q^2 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2 \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) \right]^2\end{aligned}$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\begin{aligned}\sigma_q^2 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2 \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) \right]^2 \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y})\end{aligned}$$



## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\begin{aligned}\sigma_q^2 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2 \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) \right]^2 \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y}) \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \sigma_x^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \sigma_y^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \sigma_{xy}\end{aligned}$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\begin{aligned}\sigma_q^2 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2 \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) \right]^2 \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y}) \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \sigma_x^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \sigma_y^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \sigma_{xy}\end{aligned}$$

## Propagación de errores en mediciones indirectas (parte 4)

Calculemos la varianza de  $q$ :

$$\begin{aligned}\sigma_q^2 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (q_i - \bar{q})^2 \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[ \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (x_i - \bar{x}) + \left. \frac{\partial q}{\partial y} \right|_{\bar{x}, \bar{y}} (y_i - \bar{y}) \right]^2 \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i - \bar{y})^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x}) (y_i - \bar{y}) \\ &= \left( \frac{\partial q}{\partial x} \right)^2 \sigma_x^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y} \right)^2 \sigma_y^2 + 2 \frac{\partial q}{\partial x} \frac{\partial q}{\partial y} \sigma_{xy}\end{aligned}$$

Notar que este resultado es general\*, aunque aproximado\*\*

# Método de Monte Carlo para propagación de errores

# Propagación de errores “clásica” vs el método de Monte Carlo

- Propagación “clásica”
  - informa al diseño de experiencias
  - informa sobre las precisiones relativas a utilizar
  - requiere de un cálculo complejo y/o no siempre es calculable\*
  
- Propagación vía Monte Carlo
  - de acuerdo al caso, puede requerir muchas realizaciones
  - su programación es relativamente fácil
  - puede extenderse con algoritmos avanzados\*

# Error estándar vs desviación estándar

- El error estándar de una serie de mediciones  $x_i$  viene dado por:

$$\epsilon_x = \sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma_x}{\sqrt{N}}$$

- De dónde se obtiene este resultado?
- El error de medición... es el error estándar o la desviación estándar?

# Coeficiente de correlación entre variables

# Principio de cuadrados mínimos



# Residuos y grados de libertad

Mejor estimado, en el sentido de cuadrados mínimos, de un set de datos de una única variable  $y$ , que medimos  $N$  veces. Nuestro “modelo” para el comportamiento es el más simple:

$$y(x) = c.$$

Calculemos la suma cuadrada de los residuos (entre modelo y experiencia) y minimicémosla respecto del parámetro  $c$ :

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^N r_i^2 = \sum_{i=1}^N [y(x) - y_i]^2 = \sum_{i=1}^N (c - y_i)^2,$$

$$\Rightarrow \partial_c \chi^2 = 2 \sum_{i=1}^N (c - y_i) = 2 \left( Nc - \sum_{i=1}^N y_i \right) = 0 \quad \Rightarrow \quad c = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i$$

Veamos que este extremo es efectivamente un mínimo:

$$\partial_c^2 \chi^2 = \partial_c^2 \left[ \sum_{i=1}^N (c - y_i)^2 \right] = \partial_c \left[ 2 \sum_{i=1}^N (c - y_i) \right] = 2 \sum_{i=1}^N 1 = 2N > 0.$$

# Residuos y grados de libertad

Pensemos en ajuste de cuadrados mínimos lineales con 2 parámetros con un modelo lineal en las variables

$$y(x) = ax + b$$

Los residuos vienen dados por:

$$r_i = y(x_i) - y_i = (ax_i + b) - y_i$$

Usamos 2 condiciones (una para cada parámetro) para minimizar los residuos:

$$\partial_a \chi^2 = 0$$

$$\partial_b \chi^2 = 0$$

Bondad del ajuste:  $\chi^2$  y p-valor