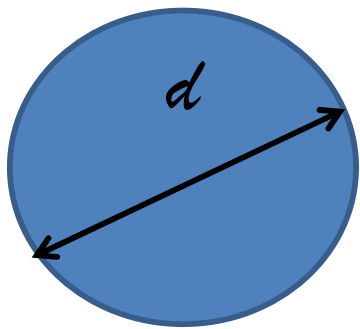


Mediciones indirectas  
Propagación de errores

# Magnitudes con incertidumbres instrumentales

Magnitudes que no pueden ser medidas directamente con un instrumento:

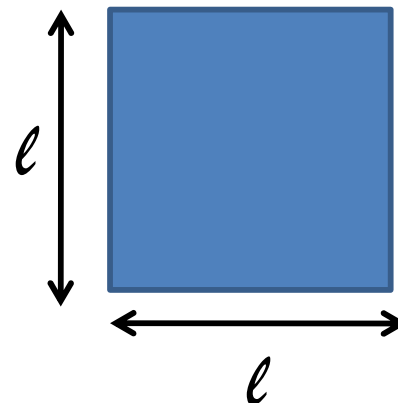
Por ej: AREA de un objeto



$$A = \frac{\pi}{4} d^2$$

$$d = d_0 \pm \Delta d$$

$$A = A_0 \pm \Delta A$$



$$A = l^2$$

$$l = l_0 \pm \Delta l$$

# Propagación de incertidumbres

Area del cuadrado:

$$A_{\max} = (l_0 + \Delta l)^2$$

$$A_{\min} = (l_0 - \Delta l)^2$$

$$A_0 = \frac{A_{\max} + A_{\min}}{2}$$

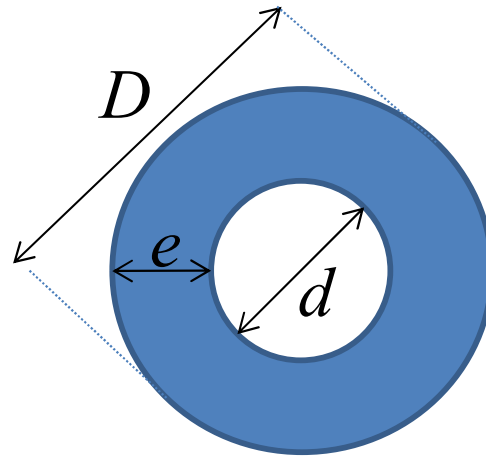
$$\Delta A = \frac{A_{\max} - A_{\min}}{2}$$

$$A_0 = \frac{2l_0^2 + \cancel{2\Delta l^2}}{2} \approx l_0^2$$

$$\Delta A = \frac{4l_0\Delta l}{2} = 2l_0\Delta l$$

# Magnitudes determinadas a partir de la medición directa de varias magnitudes

## Ejemplos



$$e = D - d$$

$$e_{max} = (D_0 + \Delta D) - (d_0 - \Delta d) = D_0 - d_0 + (\Delta D + \Delta d)$$

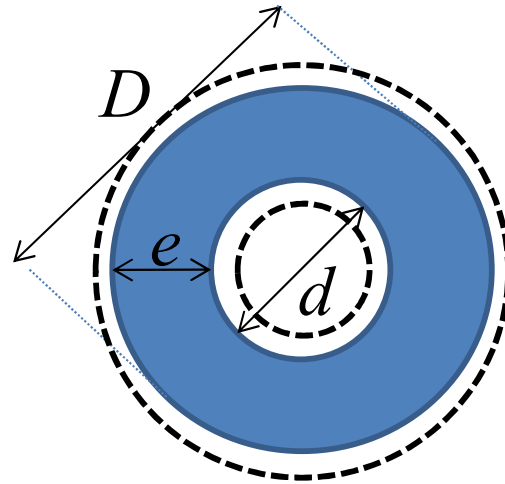
$$e_{min} = (D_0 - \Delta D) - (d_0 + \Delta d) = D_0 - d_0 - (\Delta D + \Delta d)$$

$$e = e_0 \pm \Delta e$$

$$e = D_0 - d_0 \quad \Delta e = \Delta D + \Delta d$$

# Magnitudes determinadas a partir de la medición directa de varias magnitudes

## Ejemplos



$$e = D - d$$

$$e_{max} = (D_0 + \Delta D) - (d_0 - \Delta d) = D_0 - d_0 + (\Delta D + \Delta d)$$

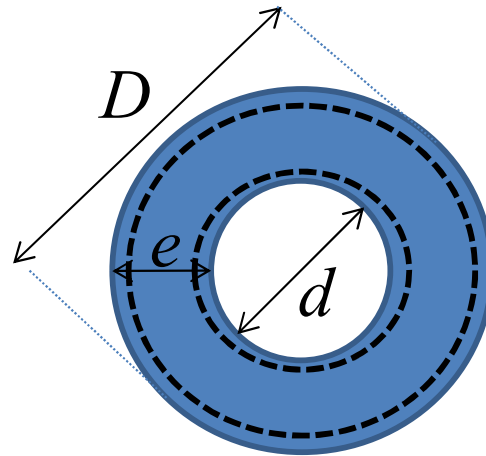
$$e_{min} = (D_0 - \Delta D) - (d_0 + \Delta d) = D_0 - d_0 - (\Delta D + \Delta d)$$

$$e = e_0 \pm \Delta e$$

$$e_0 = D_0 - d_0 \quad \Delta e = \Delta D + \Delta d$$

# Magnitudes determinadas a partir de la medición directa de varias magnitudes

## Ejemplos



$$e = D - d$$

$$e_{max} = (D_0 + \Delta D) - (d_0 - \Delta d) = D_0 - d_0 + (\Delta D + \Delta d)$$

$$e_{min} = (D_0 - \Delta D) - (d_0 + \Delta d) = D_0 - d_0 - (\Delta D + \Delta d)$$

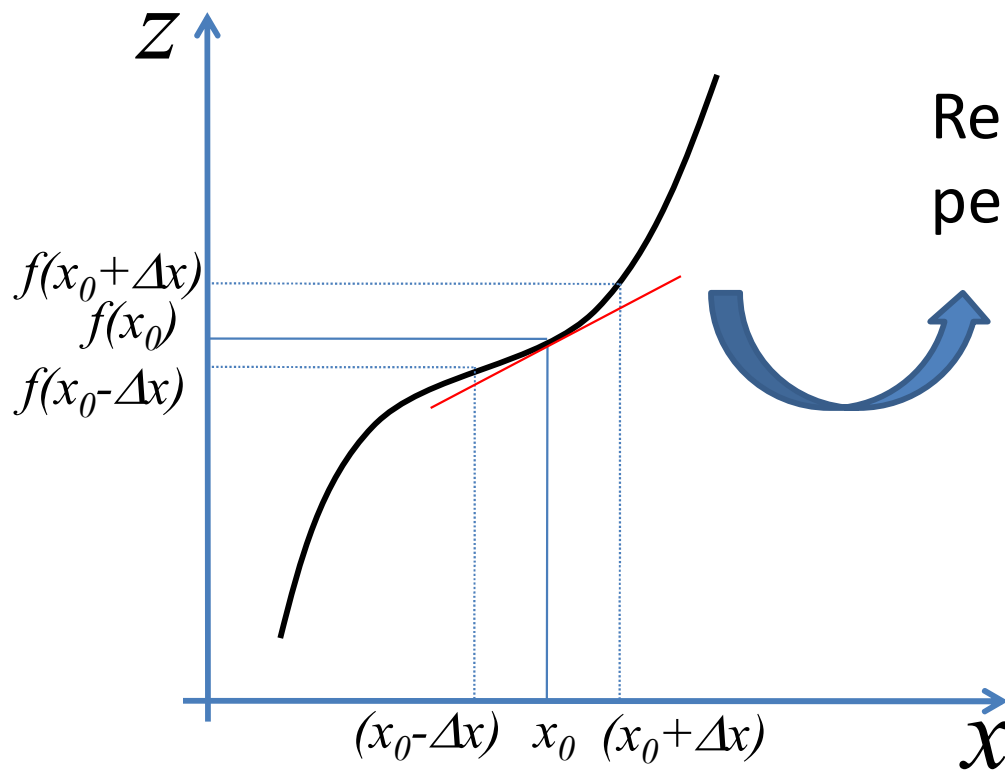
$$e = e_0 \pm \Delta e$$

$$e_0 = D_0 - d_0 \quad \Delta e = \Delta D + \Delta d$$

Queremos determinar el valor de una magnitud  $z$  partir de la medición directa de una magnitud  $x$

$$z = f(x)$$

$$x = (x_0 \pm \Delta x)$$



Recta tangente a  $f(x_0)$

pendiente:  $\frac{df}{dx} \Big|_{x_0}$

$$z = (z_0 \pm \Delta z)$$

$$z_0 = f(x_0)$$

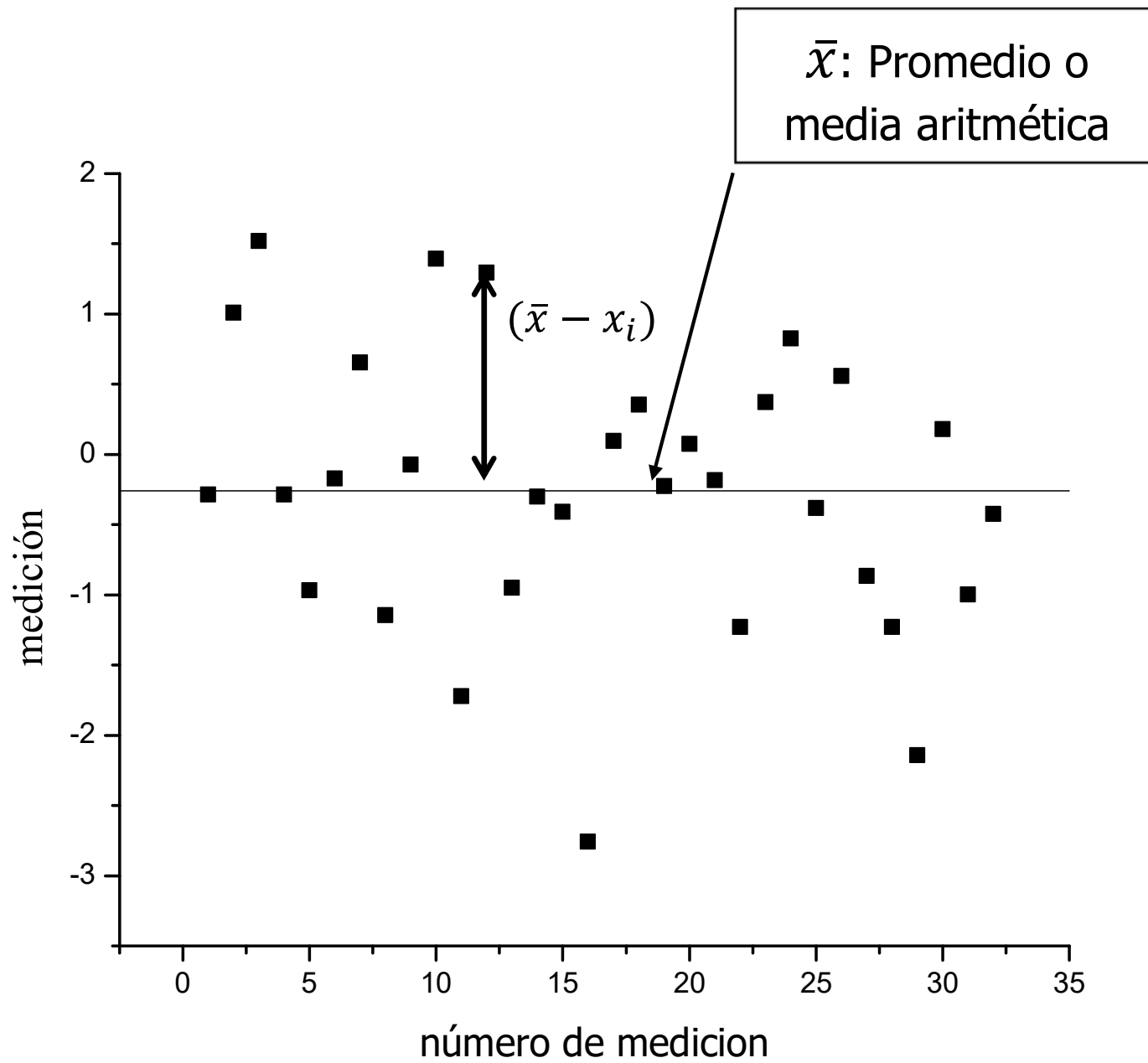
$$\Delta z = \left| \frac{df}{dx} \Big|_{x_0} \right| * \Delta x$$

# Caso general

## Propagación del Error

- Revisemos el caso en el que queremos obtener  $z = f(x, y)$   
(después generalizaremos a  $z = f(x_1, x_2, x_3, x_4 \dots)$ )
- Supondremos que  $x$  está sometida a fluctuaciones aleatorias (como el T del péndulo)  
(después generalizaremos a casos en que el error de apreciación es preponderante)





# Varianza de una VA

$$V(X) = \frac{\sum_{i=1}^N (\bar{x} - x_i)^2}{N}$$

$X$ : VA;  $x_i$ : medición "i" de la VA

Propiedades de la Varianza

Supongamos  $X$  e  $Y$  VA independientes, entonces:

1.  $V(\text{cte}) = 0$
2.  $V(k.X) = k^2.V(X)$
3.  $V(X+Y) = V(X) + V(Y)$

Dispersión de los datos  $x_i$  respecto de la media

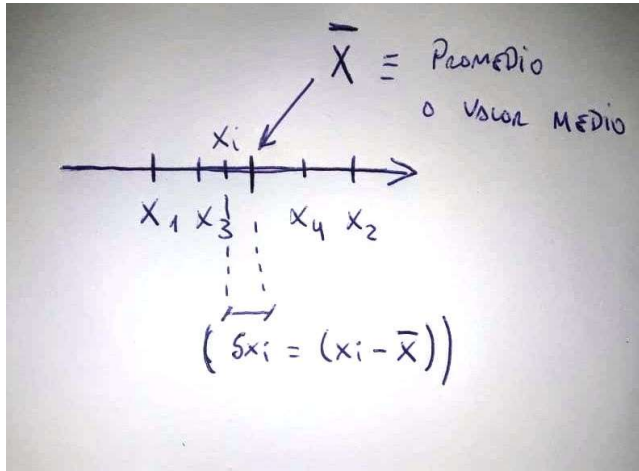
$$S = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (\bar{x} - x_i)^2}{N}}$$

**DESVIACIÓN ESTÁNDAR ( $S$ )**

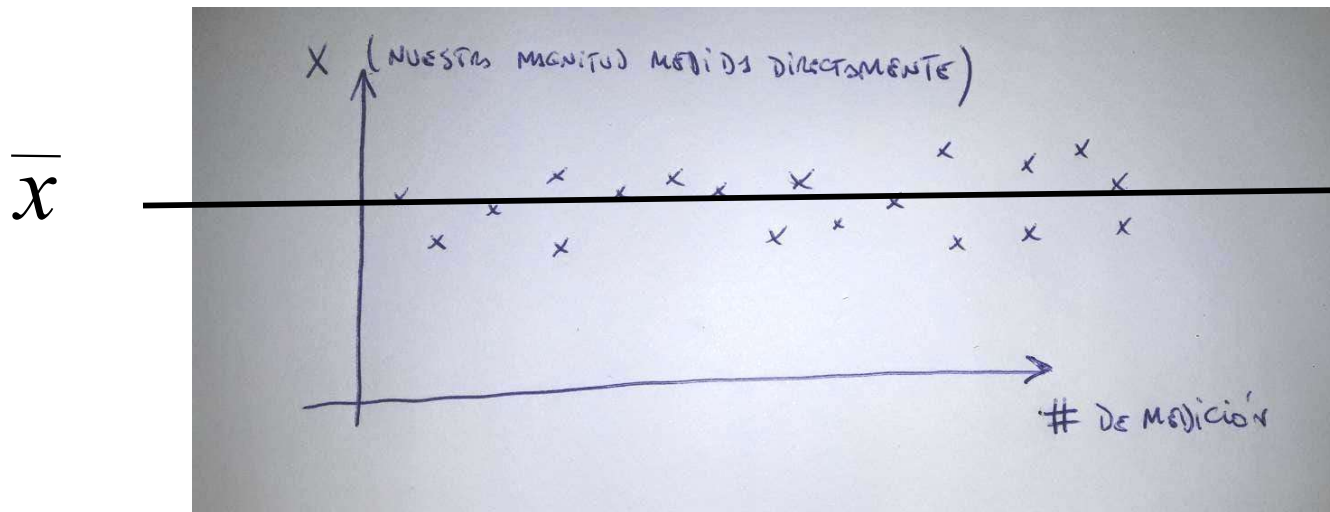
$$S^2 = V$$

# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística



$$i = 1, \dots, N$$



El promedio es  
~ centro de  
masa de la  
nube de puntos

# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística

$$V(x) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2$$
$$\frac{dV}{d\bar{x}} = 0 \rightarrow -\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N 2(x_i - \bar{x}) = 0$$
$$\rightarrow \frac{\sum_{i=1}^N x_i}{N} - \frac{\sum_{i=1}^N \bar{x}}{N} = 0$$
$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^N x_i}{N}$$

Buscamos que la varianza sea mínima

El promedio ES el valor que hace mínima a la varianza

# Caso general

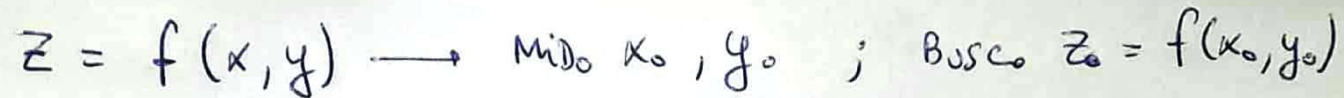
## Propagación del Error – Visión Estadística

-  $x$  e  $y$  son VA independientes, entonces

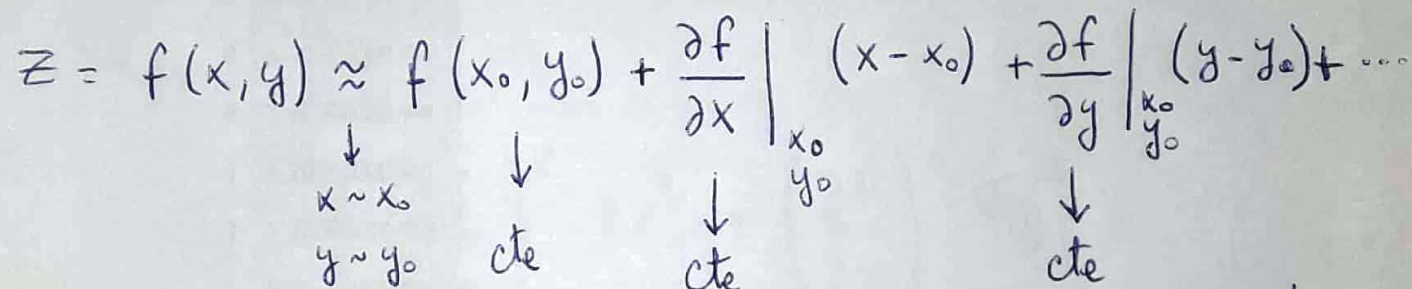
$$V(x+y) = V(x) + V(y)$$

- Si conocemos  $V(x)$ , se cumple que:

$$V(k.x) = k^2 V(x) \quad (k = \text{cte})$$


$$z = f(x, y) \longrightarrow \text{Mido } x_0, y_0 \ ; \ \text{Busco } z_0 = f(x_0, y_0)$$

Puedo desarrollar  $f$  en serie de Taylor en un entorno de  $(x_0, y_0)$ :


$$z = f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x_0 \\ y_0}} (x - x_0) + \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{\substack{x_0 \\ y_0}} (y - y_0) + \dots$$

$\downarrow$                        $\downarrow$                        $\downarrow$                        $\downarrow$   
 $x \sim x_0$                        $\text{cte}$                        $\text{cte}$                        $\text{cte}$

# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística

-  $x$  e  $y$  son VA independientes, entonces

$$V(x+y) = V(x) + V(y)$$

- Si conocemos  $V(x)$ , se cumple que:

$$V(k.x) = k^2 V(x) \quad (k = \text{cte})$$

The image shows a handwritten derivation on a chalkboard. It starts with the Taylor expansion of a function  $z = f(x, y)$  around a point  $(x_0, y_0)$ . The expansion is written as  $z = f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x_0, y_0} (x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{x_0, y_0} (y - y_0) + \dots$ . Below this, arrows indicate that  $x \sim x_0$  and  $y \sim y_0$ , and that the partial derivatives are constant (cte) at the point  $(x_0, y_0)$ . A bracket groups the linear terms. Below that, the variance of  $z$  is given as  $V(z) \cong V(f(x_0, y_0)) + V(\dots)$ , with a note that  $V(f(x_0, y_0)) = 0$  because it is a constant. Finally, the variance is expressed as  $V(z) \approx V\left(\frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x_0, y_0} (x - x_0)\right) + V\left(\frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{x_0, y_0} (y - y_0)\right)$ .

$$z = f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x_0, y_0} (x - x_0) + \frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{x_0, y_0} (y - y_0) + \dots$$

$\downarrow$                        $\downarrow$                        $\downarrow$                        $\downarrow$   
 $x \sim x_0$                        $y \sim y_0$                       cte                      cte

$$V(z) \cong V(f(x_0, y_0)) + V(\dots)$$

$\downarrow$                        $\parallel$   
sum                      0

$$V(z) \approx V\left(\frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x_0, y_0} (x - x_0)\right) + V\left(\frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{x_0, y_0} (y - y_0)\right)$$

# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística

-  $x$  e  $y$  son VA independientes, entonces

$$V(x+y) = V(x) + V(y)$$

- Si conocemos  $V(x)$ , se cumple que:

$$V(k.x) = k^2 V(x) \quad (k = \text{cte})$$

$$V(z) \approx \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right)_{x_0}^2 V(x-x_0) + \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right)_{y_0}^2 V(y-y_0)$$

Prod  
x cte

$$V(x-x_0) = V(x) - V(x_0) = V(x)$$

idem  $V(y-y_0)$

# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística

-  $x$  e  $y$  son VA independientes, entonces

$$V(x+y) = V(x) + V(y)$$

- Si conocemos  $V(x)$ , se cumple que:

$$V(k.x) = k^2 V(x) \quad (k = \text{cte})$$

$$V(z) = \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right)_{x_0, y_0}^2 V(x) + \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right)_{x_0, y_0}^2 V(y)$$



$$S_z^2 = \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right)_{x_0, y_0}^2 S_x^2 + \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right)_{x_0, y_0}^2 S_y^2$$

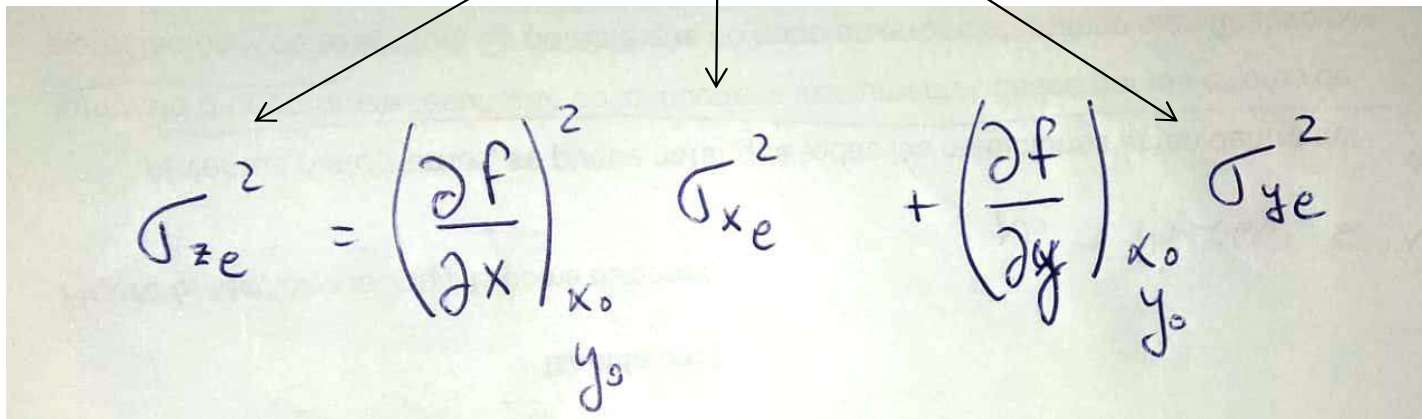


# Caso general

## Propagación del Error – Visión Estadística

Asociaremos  $\sigma_e \sim S$

Error estadístico

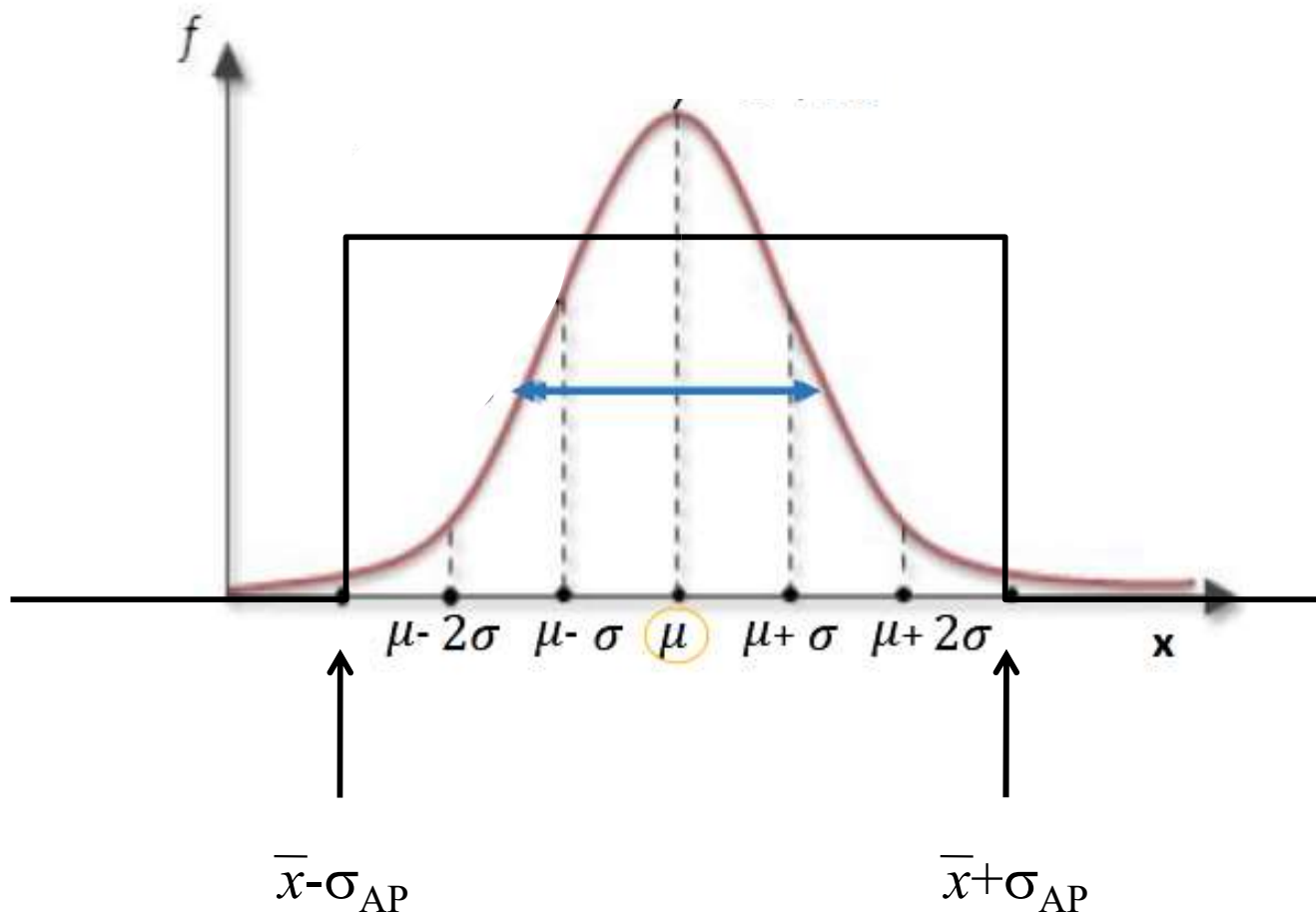


The image shows a handwritten equation on a piece of paper. The equation is  $\sigma_{ze}^2 = \left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)_{x_0, y_0}^2 \sigma_{xe}^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)_{x_0, y_0}^2 \sigma_{ye}^2$ . Three arrows point from the text 'Error estadístico' above to the three terms in the equation: the first arrow points to  $\sigma_{ze}^2$ , the second to  $\sigma_{xe}^2$ , and the third to  $\sigma_{ye}^2$ .

# Propagación del Error Generalización

\*\*\*\***IMPORTANTE**\*\*\*\*

¿Qué hacemos si el error más relevante es el de apreciación?



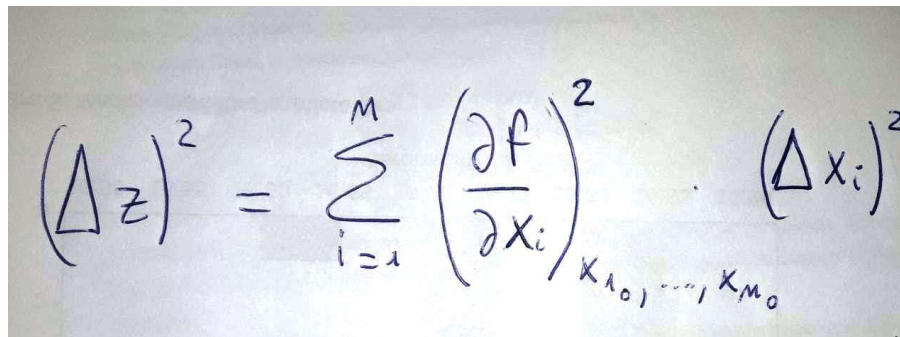
# Propagación del Error

## Generalización

Recordemos 
$$\Delta x = \sqrt{\sigma_{AP}^2 + \sigma_e^2} \sim \sigma_{AP}$$

Además, el desarrollo de Taylor mostrado para 2 variables ( $x$  e  $y$ ) puede generalizarse para  $n$  variables ( $x_1, \dots, x_n$ )

Entonces, generalizando al caso de la determinación de una magnitud  $z = f(x_1, \dots, x_n)$  a partir de las mediciones directas de  $x_1, \dots, x_n$ , llegamos a:


$$(\Delta z)^2 = \sum_{i=1}^M \left( \frac{\partial f}{\partial x_i} \right)^2_{x_{10}, \dots, x_{n0}} (\Delta x_i)^2$$

Donde  $(x_{10}, \dots, x_{n0})$  son los valores medidos de  $(x_1, \dots, x_n)$ ,  $\Delta x_i$  es el error de la variable y  $\Delta z$  es el error de propagación de  $z$ .

# Propagación del Error

## Casos más comunes

$$- f(x, y, z) = ax + by - cz \quad ; \quad \Delta x, \Delta y, \Delta z$$

$$\Delta f^2 = a^2 \Delta x^2 + b^2 \Delta y^2 + c^2 \Delta z^2$$

$$- g(x, y, z) = G x^a y^b z^c$$

$$\Delta g^2 = \left[ \left( G a x^{a-1} y^b z^c \right)^2 \Delta x^2 + \left( G x^a b y^{b-1} z^c \right)^2 \Delta y^2 + \left( G x^a y^b c z^{c-1} \right)^2 \Delta z^2 \right]$$

$$\frac{\Delta g^2}{g^2} = \frac{[ \quad ]}{(G x^a y^b z^c)^2}$$

$$\frac{\Delta g^2}{g^2} = a^2 \frac{\Delta x^2}{x^2} + b^2 \frac{\Delta y^2}{y^2} + c^2 \frac{\Delta z^2}{z^2}$$

# Propagación del Error

## Casos más comunes

$$h(x, y) = y \ln x$$

$$\Delta h^2 = \underbrace{\left( y \frac{1}{x} \right)^2}_{\text{DIVERGES } P/x \rightarrow 0} \Delta x^2 + (\ln x)^2 \Delta y^2$$

# Medir el volumen de cuerpos

$$V = (\bar{V} \pm \Delta V)$$

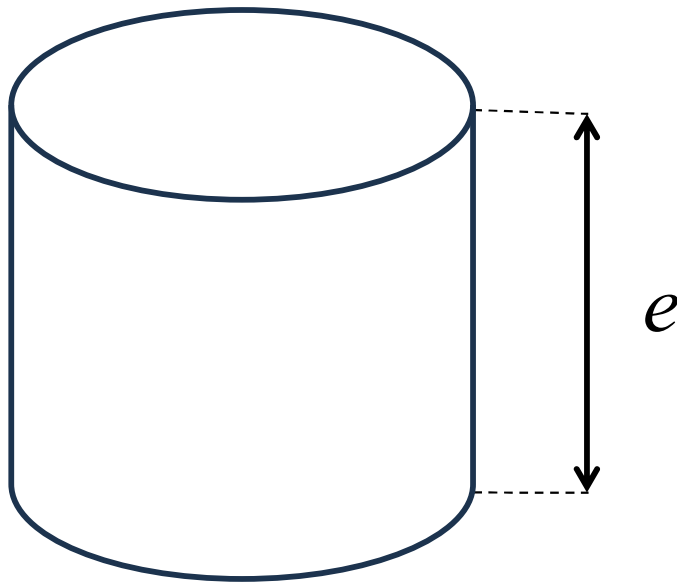
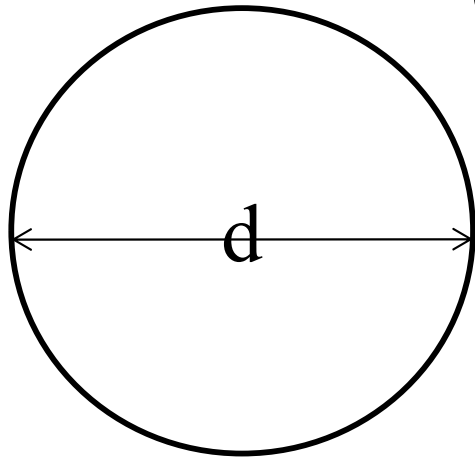
- 2 objetos
- 3 métodos
- Análisis de la influencia de los errores de las magnitudes de medición directa en la magnitud indirecta (V).

# Medir el volumen de cuerpos

$$V = (\bar{V} \pm \Delta V)$$

1. Medir las dimensiones y determinar el volumen a partir de su geometría
2. Medir el volumen sumergiendo el cuerpo en agua
3. Medir la masa y determinar el volumen tomando el valor de densidad del material

# 1. Medir el volumen a partir de las dimensiones



$$V = \pi r^2 e$$

$$\Delta V^2 = \left( \frac{\partial V}{\partial r} \right)^2 (\Delta r)^2 + \left( \frac{\partial V}{\partial e} \right)^2 (\Delta e)^2$$

¿y cómo obtengo  $\Delta r$  y  $\Delta e$ ?

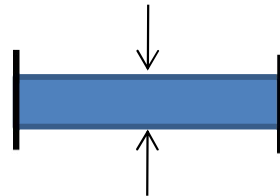
- Instrumento
- Método



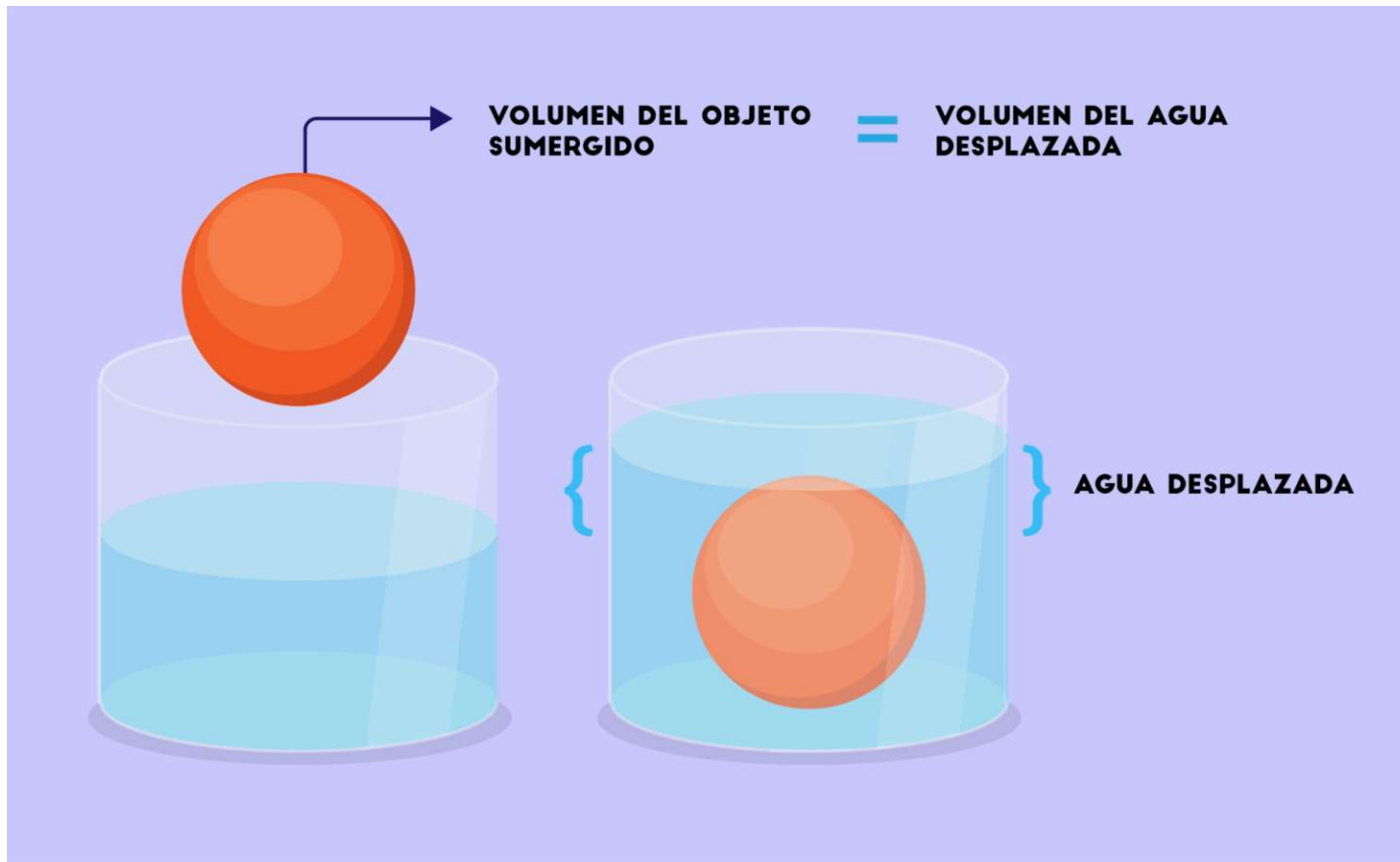
# 1. Medir el volumen a partir de las dimensiones

- Si uso  $r = d/2 \rightarrow$  propagar el error de  $d$
- Si uso  $p = 2\pi r^2 \rightarrow$  propagar el error de  $p$

(calibre, regla)



## 2. Medir el volumen a partir de sumergir el objeto en un líquido



$$V = V_f - V_i$$

Precisión  
(cantidad,  
ojo 2 pasos).

Irregularidades.

$$\Delta V^2 = \left( \frac{\partial V}{\partial V_f} \right)_{V_{f0}, V_{i0}}^2 (\Delta V_f)^2 + \left( \frac{\partial V}{\partial V_i} \right)_{V_{f0}, V_{i0}}^2 (\Delta V_i)^2$$

### 3. Medir el volumen a partir de su masa y su densidad

$$V = M/\rho ; \rho: \text{densidad de "masa"}$$

Balanza  $\rightarrow$  Peso ; Para obtener  $V$  necesito  $\rightarrow$  masa

$P = M.g$  ; Pero además  $\rightarrow$  la balanza usa g "fuerza"

$$\Delta V^2 = \left( \frac{\partial V}{\partial \rho} \right)^2 (\Delta \rho)^2 + \left( \frac{\partial V}{\partial M} \right)^2 (\Delta M)^2$$

### 3. Medir el volumen a partir de su masa y su densidad

Ojo con  $\rho$ : Objeto uniforme      Material puro  $\rightarrow$  OK  
 $\rho_{Al} = 2,7 \text{ g/cm}^3$   
Aleación?

Objeto no uniforme

# Consideraciones

- Identificar claramente las magnitudes de medición directa, las intermedias y las finales (no es necesario que sea explícito, pero define el número de pasos)
- Analizar cómo influye el error de cada magnitud en el error del volumen. Error absoluto/error relativo. Magnitudes con distintas unidades
- Precisión de los instrumentos utilizados
- Ventajas y desventajas de cada método, precauciones
- Confiabilidad de las magnitudes utilizadas (la medí yo?, la obtuve?, qué tan confiable es?)