

# Resumen

## Clasificación de errores en mediciones: sistemáticos y casuales

### Presentación de errores: $x.xxx \pm \delta x$

- $\delta x$  con una cifra significativa (salvo 1)
- errores relativos

### Graficando valores medidos

- Una variable: sobre un eje, histograma
- Dos variables: buscando una relación lineal si existe de manera simple

### Combinando errores: caso general

$$Z = x \pm y$$

$$Z = (x_m \pm y_m) \pm (\delta x + \delta y)$$

$$z = \frac{a.b.c}{d.e.f}$$

$$\frac{\delta z}{z} = \frac{\delta a}{a_m} + \frac{\delta b}{b_m} + \frac{\delta c}{c_m} + \frac{\delta d}{d_m} + \frac{\delta e}{e_m} + \frac{\delta f}{f_m}$$

# Resumen

## Combinando errores: caso de variables independientes

$$Z = Z(w_m, x_m, y_m)$$

$$\delta Z = \sqrt{\left( \left. \frac{\partial Z}{\partial w} \right|_{w_m, x_m, y_m} \cdot \delta w \right)^2 + \left( \left. \frac{\partial Z}{\partial x} \right|_{w_m, x_m, y_m} \cdot \delta x \right)^2 + \left( \left. \frac{\partial Z}{\partial y} \right|_{w_m, x_m, y_m} \cdot \delta y \right)^2}$$

Permite el análisis de qué instrumento conviene utilizar para medir cada variable

## Tratamiento de las mediciones: n mediciones $\{x_i\}$ de la variable x

- **Calificadores:** promedio, varianza, desvío estándar
- **Dispersión típica de una medición:**  $x_i \pm \sigma$
- **Valor a informar:**

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

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 - nX^2 \right)}$$

$$X \pm \frac{\sigma_x}{\sqrt{n}}$$

# Ajustes de resultados

## El caso de ajustes de puntos que están sobre una recta

Medimos  $n$  pares  $(x_i, y_i)$  y tratamos de encontrar  $A, B$  que mejor “ajuste” la expresión  $y = A + B.x$

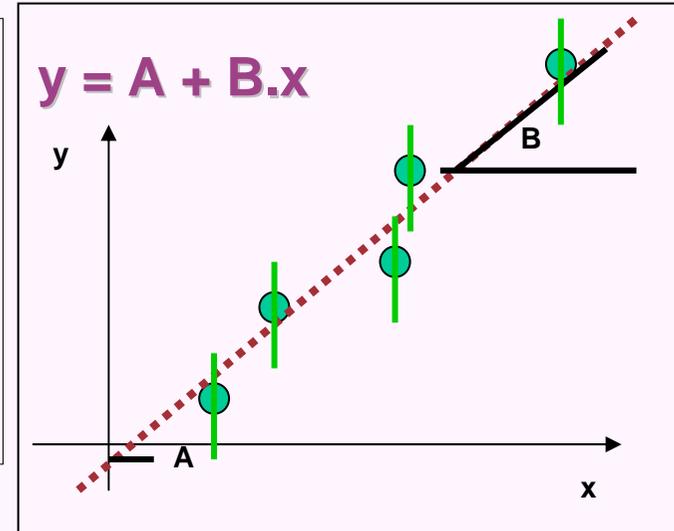
Suposiciones:

- el error en  $x$  es mucho menor que el de  $y$
- los errores en  $y$  son similares

Definimos  $\delta y_i = y_i - A - B.x_i$

Buscamos  $A, B$  que minimicen la suma cuadrática de las distancias de los puntos a la recta de ajuste

$$\text{mínimo} \sum_{i=1}^n (\delta y_i)^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - A - B.x_i)^2$$



# Ajustes de resultados: ajuste de una recta

$$\text{mínimo} \sum_{i=1}^n (\delta y_i)^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - A - B \cdot x_i)^2$$

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n (\delta y_i)^2}{\partial A} = 0$$

$$\sum_{i=1}^n (y_i - A - B \cdot x_i) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n y_i - n \cdot A - B \sum_{i=1}^n x_i = 0$$

$$n \cdot Y - n \cdot A - n \cdot B \cdot X = 0$$

$$Y - A - BX = 0$$

$$\frac{\partial \sum_{i=1}^n (\delta y_i)^2}{\partial B} = 0$$

$$\sum_{i=1}^n x_i \cdot (y_i - A - B \cdot x_i) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - A \sum_{i=1}^n x_i - B \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

$$\sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i - n \cdot A \cdot X - B \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

$$A = \frac{\sum_{i=1}^n y_i \cdot \sum_{i=1}^n x_i^2 - \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n (x_i \cdot y_i)}{\Delta}$$

$$B = \frac{n \sum_{i=1}^n (x_i \cdot y_i) - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{\Delta}$$

$$\Delta = n \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right)^2$$

## Ajustes de resultados: ajuste de una recta

$$A = \frac{\sum_{i=1}^n y_i \cdot \sum_{i=1}^n x_i^2 - \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n (x_i y_i)}{\Delta} \quad B = \frac{n \sum_{i=1}^n (x_i y_i) - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{\Delta} \quad \Delta = n \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n x_i \right)^2$$

**Incertezas en A, B:**

$$\sigma_A = \sigma_y \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\Delta}}$$

$$\sigma_y = \sqrt{\frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (y_i - A - B \cdot x_i)^2}$$

$$\sigma_B = \sigma_y \sqrt{\frac{n}{\Delta}}$$

# Ajustes de resultados

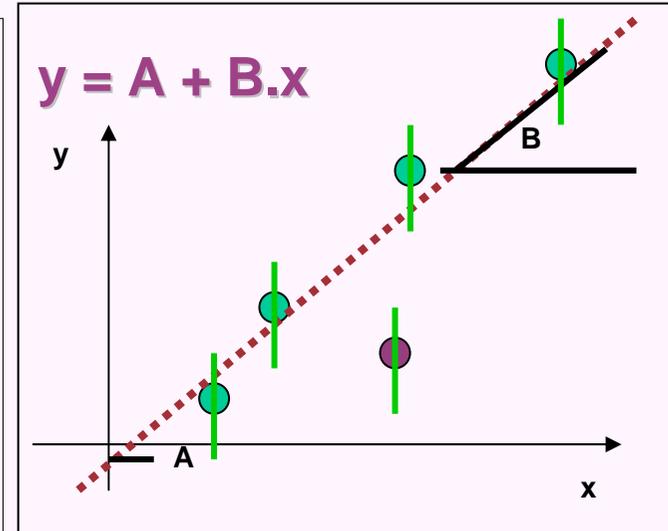
## El caso de ajustes de puntos que están sobre una recta

### Consideraciones:

- A,B obtenidos deben tener sentido físico
- la recta debe ajustar todos los puntos considerados dentro del margen de error
- para identificar si los puntos medidos responden a un comportamiento lineal definimos:

r: coeficiente de correlación

$\sigma_{xy}$ : covarianza



$$r = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \cdot \sigma_y}$$

$$\sigma_{xy} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta x_i \cdot \delta y_i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - X)(y_i - Y)$$

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n \delta x_i \cdot \delta y_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n \delta x_i^2 \sum_{i=1}^n \delta y_i^2}}$$

# Ajustes de resultados

## Coeficiente de correlación: significado

Supongamos que  $x, y$  están perfectamente sobre una recta, entonces dado  $x_i$  se obtendría  $y_i = A + B \cdot x_i$ .

Además:  $Y = A + BX$

$$\delta y_i = y_i - Y = (A + B \cdot x_i) - (A + B \cdot X) = B \cdot \delta x_i$$

reemplazando:

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n \delta x_i \cdot \delta y_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n \delta x_i^2 \sum_{i=1}^n \delta y_i^2}} = \frac{B \sum_{i=1}^n \delta x_i^2}{\sqrt{B^2 \sum_{i=1}^n \delta x_i^2 \sum_{i=1}^n \delta x_i^2}} = \frac{B}{|B|} = \pm 1$$

## Nociones de probabilidad

- Sea un experimento que puede dar como resultado valores discretos de una variable  $\underline{x}$  (dado, ruleta, spin, nro. de neutrones en el núcleo, etc.). Cada uno de los valores posibles tiene una probabilidad  $P_i$  de ser observado, de manera que cumple:

$$0 \leq P_i \leq 1$$

$$\sum_i P_i = 1$$

(sumado en todos los posibles valores de  $x_i$ )

- Sea un experimento que puede dar como resultado valores continuos de una variable  $\underline{x}$  (l, V, R, t, etc.). Existen infinitos valores posibles. Existe probabilidad que un valor ubicado en un entorno de una cantidad dada sea observable, de manera que cumple:

$$\text{Prob}(x, x+dx) = F(x).dx$$

$$0 \leq F(x)$$

$$\int F(x).dx = 1$$

(integrado en todo el entorno de posibles valores de  $x$ )

## Nociones de probabilidad: como calcularla

- Para las variables discretas  $\underline{x}$ , donde son posibles  $\underline{k}$  valores diferentes: si realizamos un número  $\underline{n}$  de mediciones y obtenemos  $n_i$  veces el valor  $x_i$ , definimos:

$$P(x_i) = \frac{n_i}{n}$$

$$i = 1, \dots, k$$

$$0 \leq P(x_i) \leq 1$$

$$\sum_{i=1}^k P(x_i) = \sum_{i=1}^k \frac{n_i}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k n_i = 1$$

$$X = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^k n_j x_j = \sum_{j=1}^k \frac{n_j}{n} x_j = \sum_{j=1}^k x_j \cdot P(x_j)$$

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta x_i^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - X)^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^k n_j (x_j - X)^2 = \sum_{j=1}^k P(x_j) \cdot (x_j - X)^2$$

## Nociones de probabilidad: como calcularla

- Para variables continuas  $\underline{x}$  (l, V, R, t, etc.), si realizamos un número  $\underline{n}$  de mediciones y obtenemos  $n_i$  veces un valor entre  $x_i$  y  $x_i+dx$ , definimos:

$$F(x).dx = \frac{n_{(x,x+dx)}}{n}$$

$$n \rightarrow \infty$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} F(x).dx = \sum \frac{n_{(x,x+dx)}}{n} = \frac{1}{n} \sum n_{(x,x+dx)} = 1$$

$$X = \int_{-\infty}^{\infty} x.F(x).dx$$

$$\sigma^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - X)^2 .F(x).dx$$

## Los errores aleatorios en las mediciones

- Supongamos que la medición de una variable  $\underline{x}$  (continua) se encuentra afectada por factores externos que no pueden predecirse, y que resultan aleatorios en sentido y magnitud,
- Imaginemos que graficamos la frecuencia de ocurrencia de distintos valores de  $x$  (histograma),
- A medida que el número  $\underline{n}$  de mediciones realizadas se incrementa, es posible realizar una representación cada vez más “fina” de la distribución de la frecuencia en función de  $\underline{x}$ , tendiendo el histograma a una curva continua: la distribución límite que corresponde al efecto que estamos analizando
- Para el caso de errores aleatorios variados pero pequeños, la función límite estará centrada en el valor de “medición” y será simétrica respecto a este valor

# Función de distribución de Gauss

La función matemática que describe acertadamente este comportamiento es la función de distribución **NORMAL** o de **GAUSS**

$$G_{a,s}(x) = \frac{1}{s\sqrt{2\pi}} e^{-(x-a)^2/2s^2}$$

**Propiedades:**

$$\int_{-\infty}^{\infty} G_{a,s}(x).dx = 1$$

**Valor medio**

$$X = \int_{-\infty}^{\infty} x.G_{a,s}(x).dx = a$$

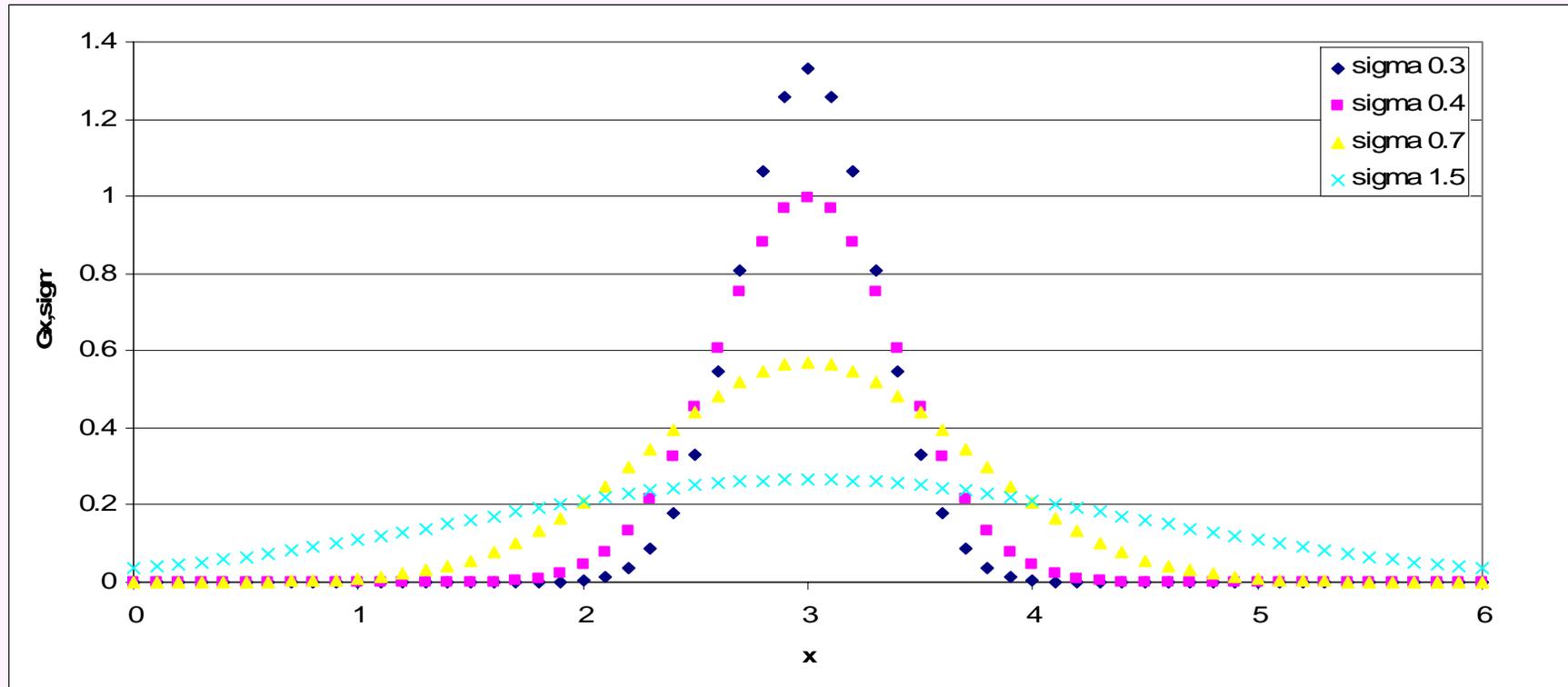
**Desvío estándar**

$$\sigma^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - X)^2 .G_{a,s}(x).dx = \int_{-\infty}^{\infty} (x - a)^2 .G_{a,s}(x).dx = s^2$$

$$G(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-(x-X)^2/2\sigma^2}$$

# Función de distribución de Gauss

## Significado de $\sigma$



$$\text{prob}(X - \sigma, X + \sigma) = \int_{X-\sigma}^{X+\sigma} G(x).dx = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{X-\sigma}^{X+\sigma} e^{-(x-X)^2/2\sigma^2} .dx = 0.68$$

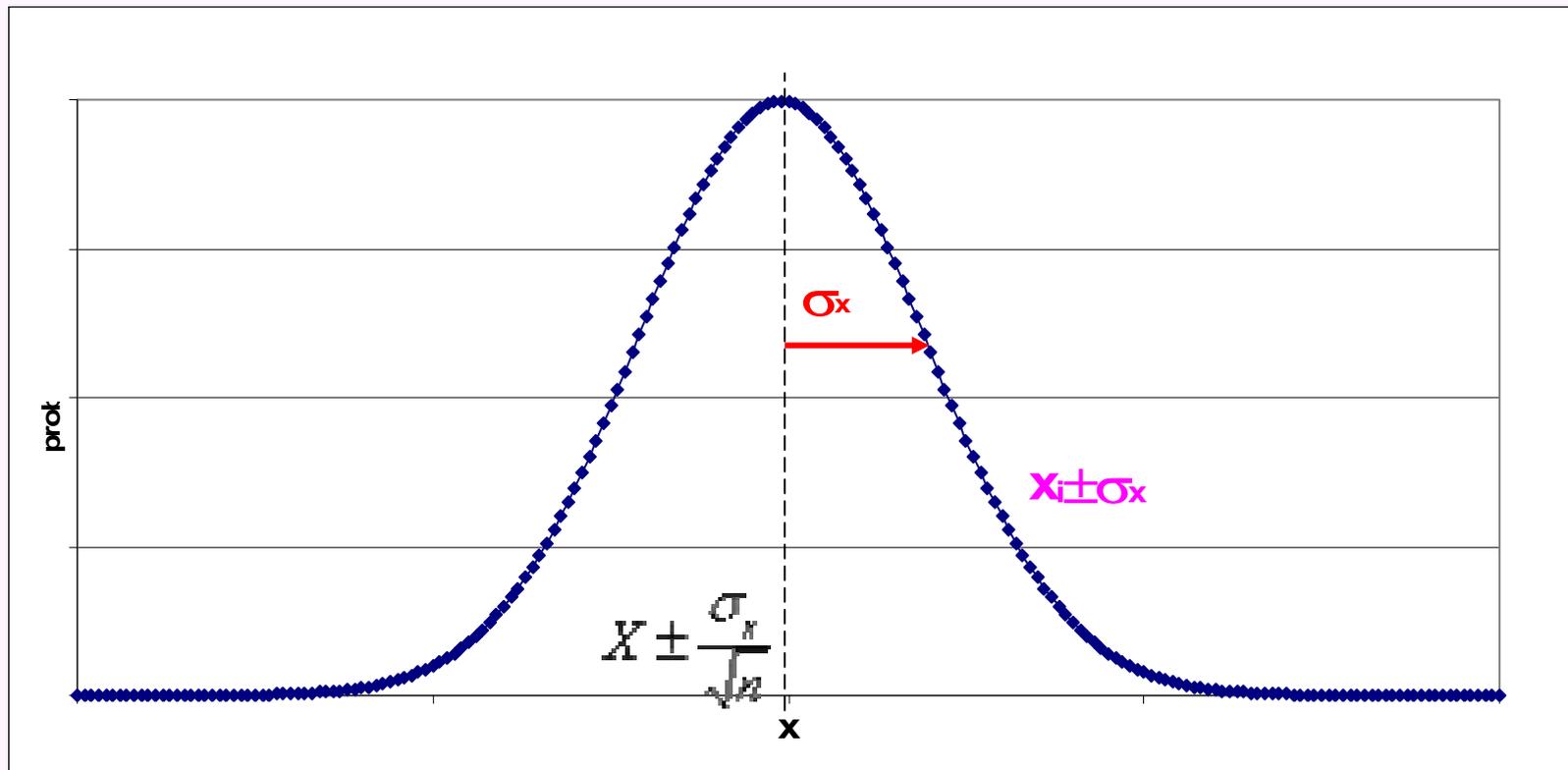
$$\text{prob}(X - 2\sigma, X + 2\sigma) = 0.954$$

$$\text{prob}(X - 3\sigma, X + 3\sigma) = 0.997$$

# Función de distribución de Gauss

Encontrando  $X$  y  $\sigma$  cuando medimos  $\{x_i\}$

$X$  y  $\sigma$  son límites cuando  $n \rightarrow \infty$



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

$$\sigma = \sqrt{\frac{1}{n-1} \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 - nX^2 \right)}$$

$$X \pm \frac{\sigma_x}{\sqrt{n}}$$