

Clase 1b

Introducción a propagación de errores

Repaso

→ **Desviación Estándar (de la muestra)**

→ Permite predecir probabilidad de hallar valores al medir

→ SD o σ

→ **Error Estándar**

→ SD/\sqrt{N}

→ Incerteza del valor medio μ o X_0

→ SE o σ_{X_0}

→ **Valor medio**

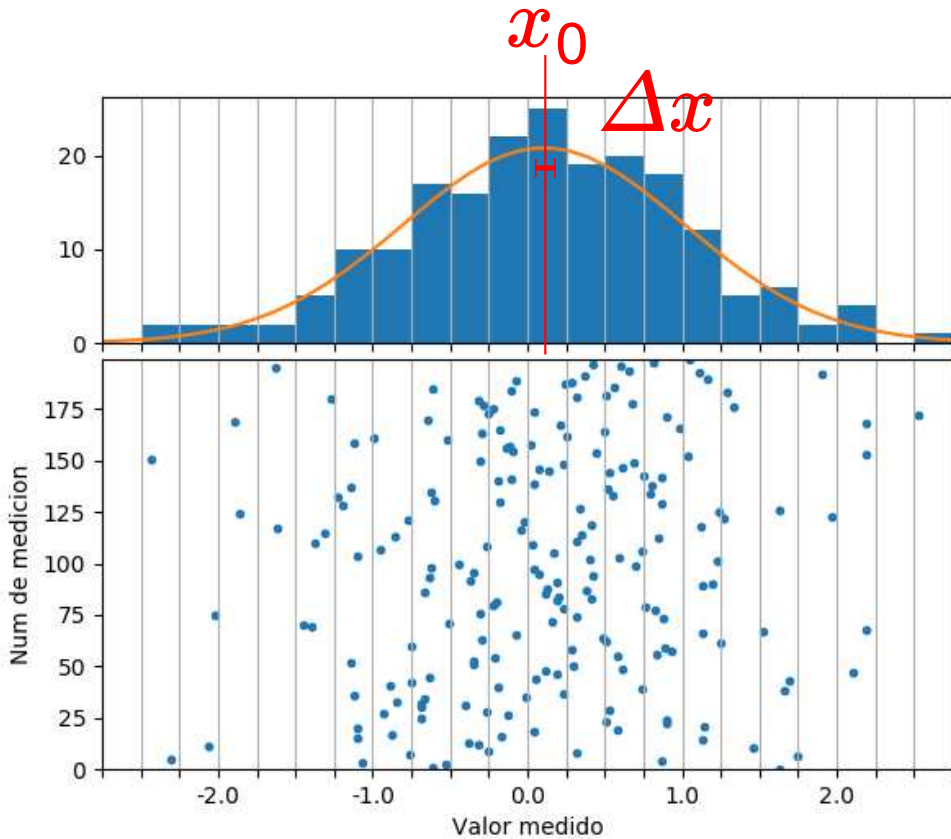
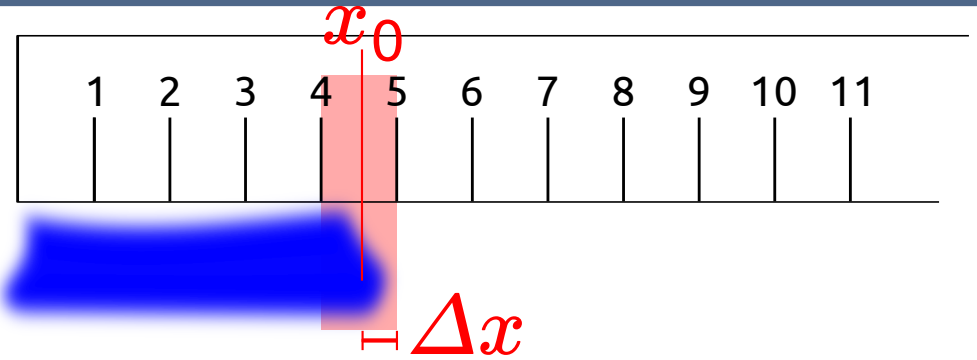
→ Estimación del valor real que se trata de medir

→ μ o X_0 o $\langle X \rangle$ o \bar{X}

Repaso

→ Error ABSOLUTO σ_{abs}

Desconocimiento absoluto



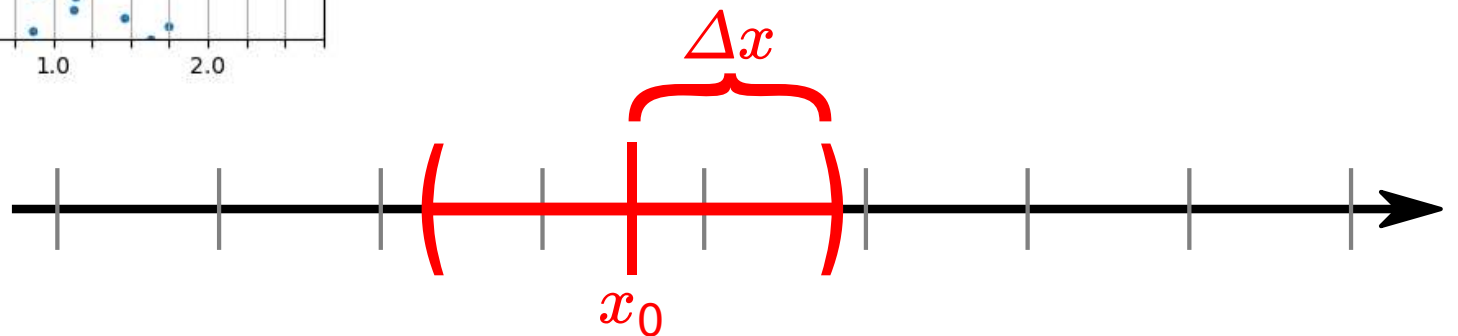
→ Error ESTADÍSTICO σ_{est}

Variable aleatoria

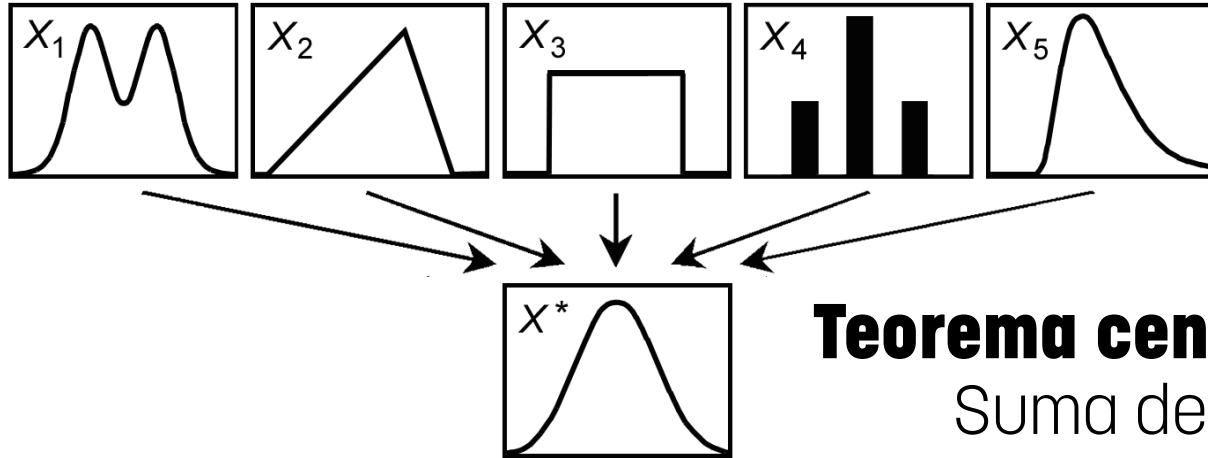
Se puede reducir como SD/\sqrt{N}

$$x_0 = \langle X \rangle$$

$$\Delta x = SE = \sigma/\sqrt{N} = SD/\sqrt{N}$$



Repaso



Teorema central del límite

Suma de variables aleatorias CON media y varianza ...

... tiende a Gaussiana

$$X^* = X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5$$

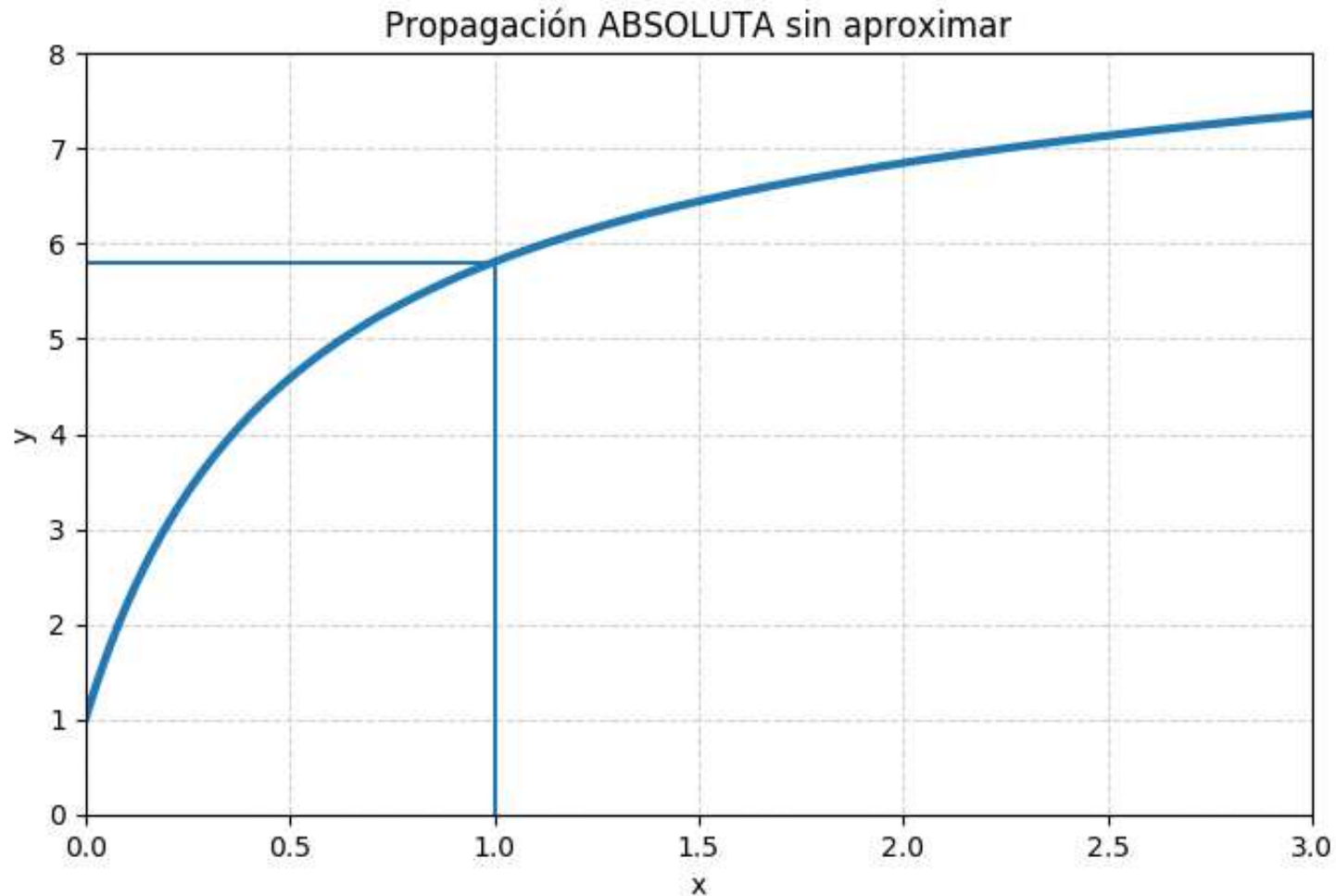
Modelo Gaussiano (distribución normal)

$$G_{\sigma, \mu}(x) = \frac{1}{\sigma \cdot \sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Propagación de errores

Propagación del intervalo de incerteza a través de una función

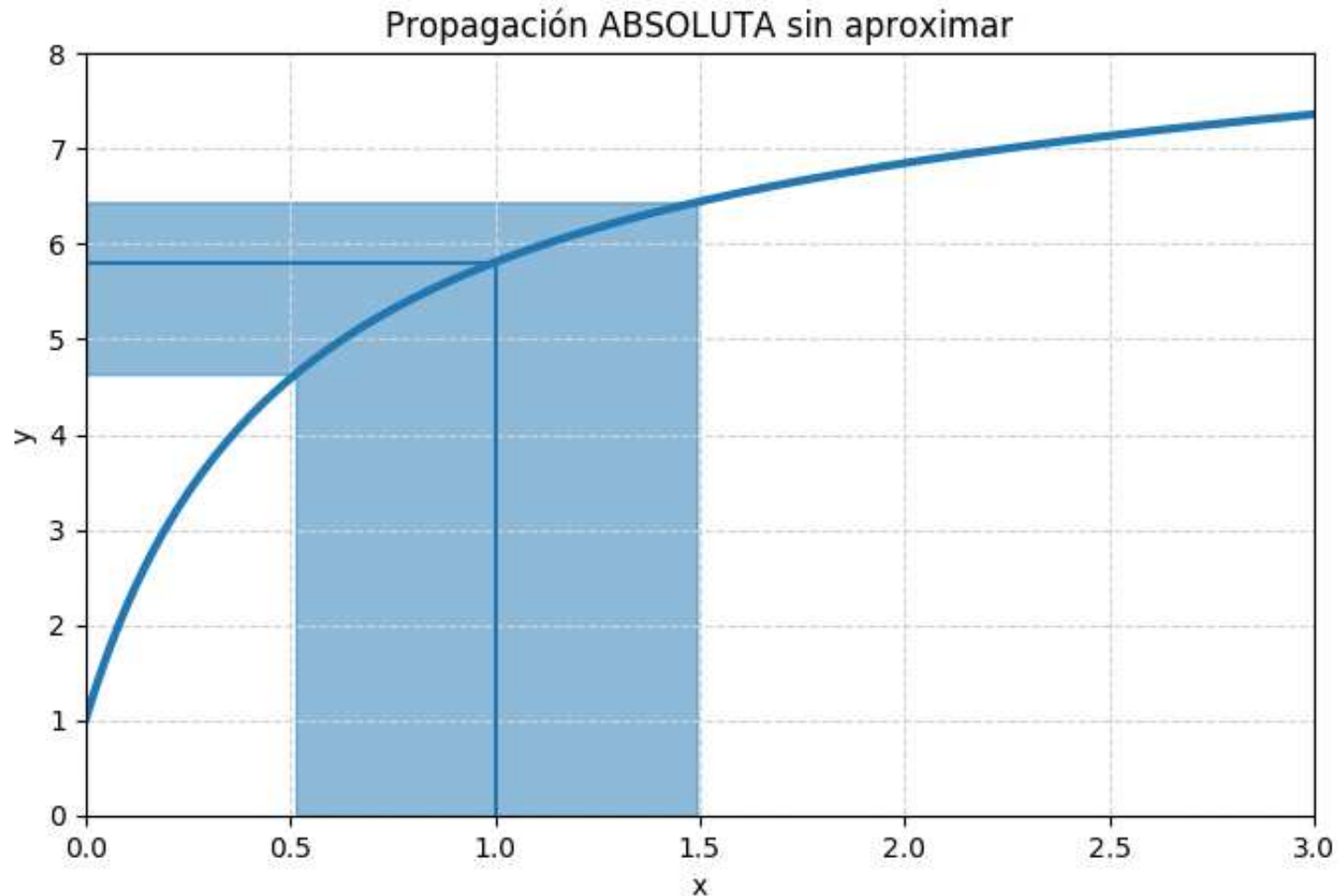
Error Absoluto: caso intuitivo



Propagación de errores

Propagación del intervalo de incerteza a través de una función

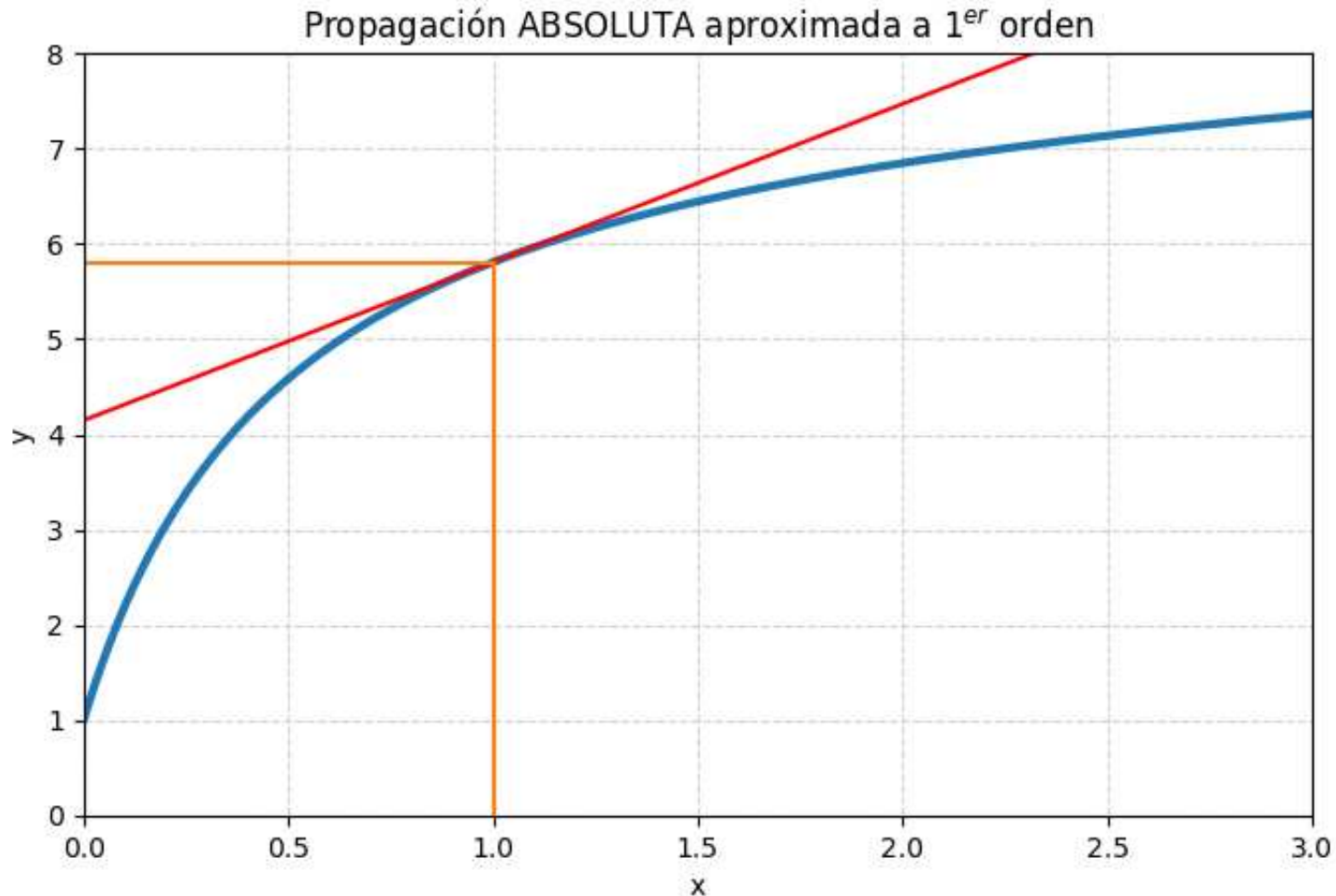
Error Absoluto: caso intuitivo



Propagación de errores

Propagación del intervalo de incerteza a través de una aproximación de 1^{er} orden: una recta

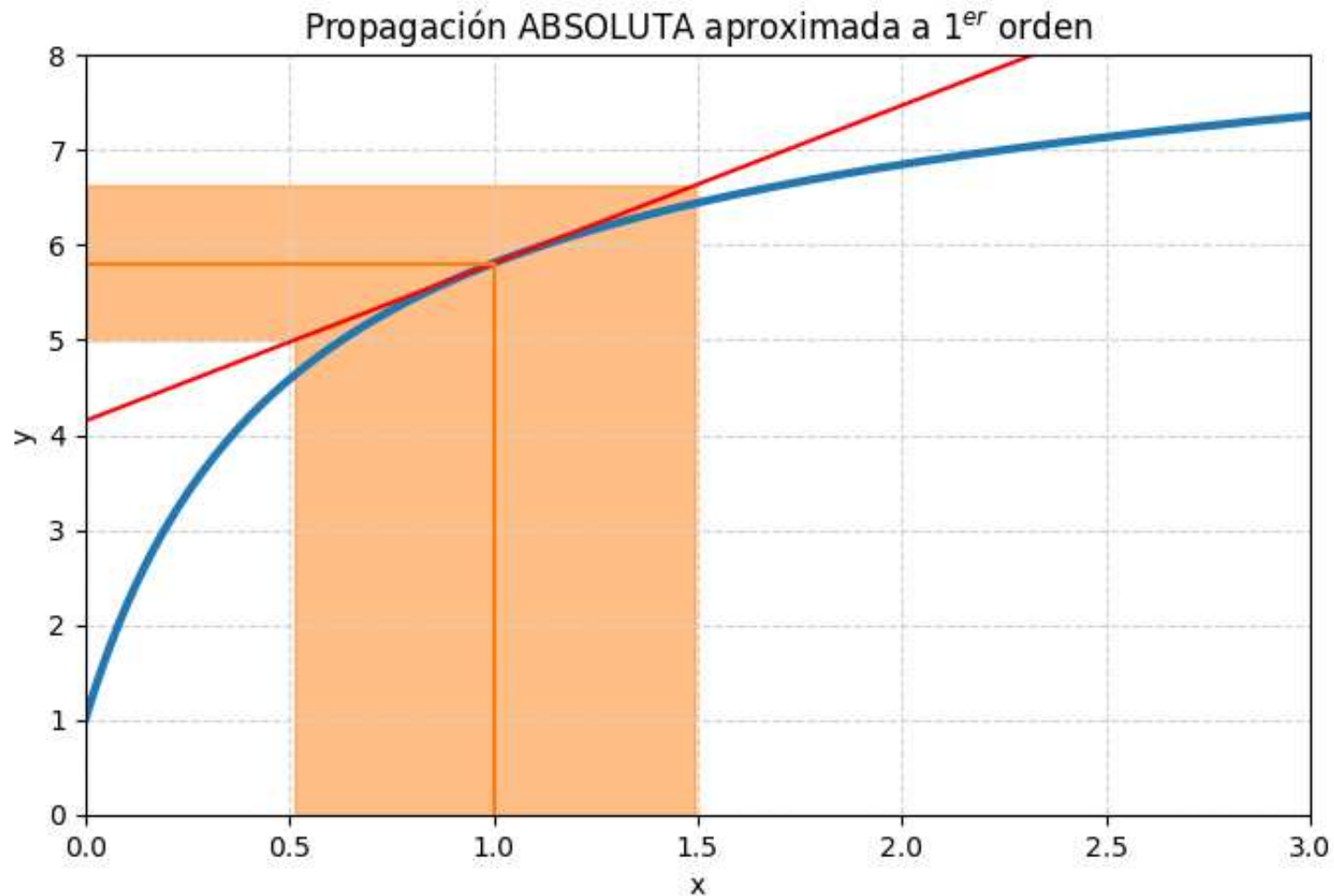
La pendiente de la recta es la derivada de la función en ese punto



Propagación de errores

$$y_0 = f(x_0)$$

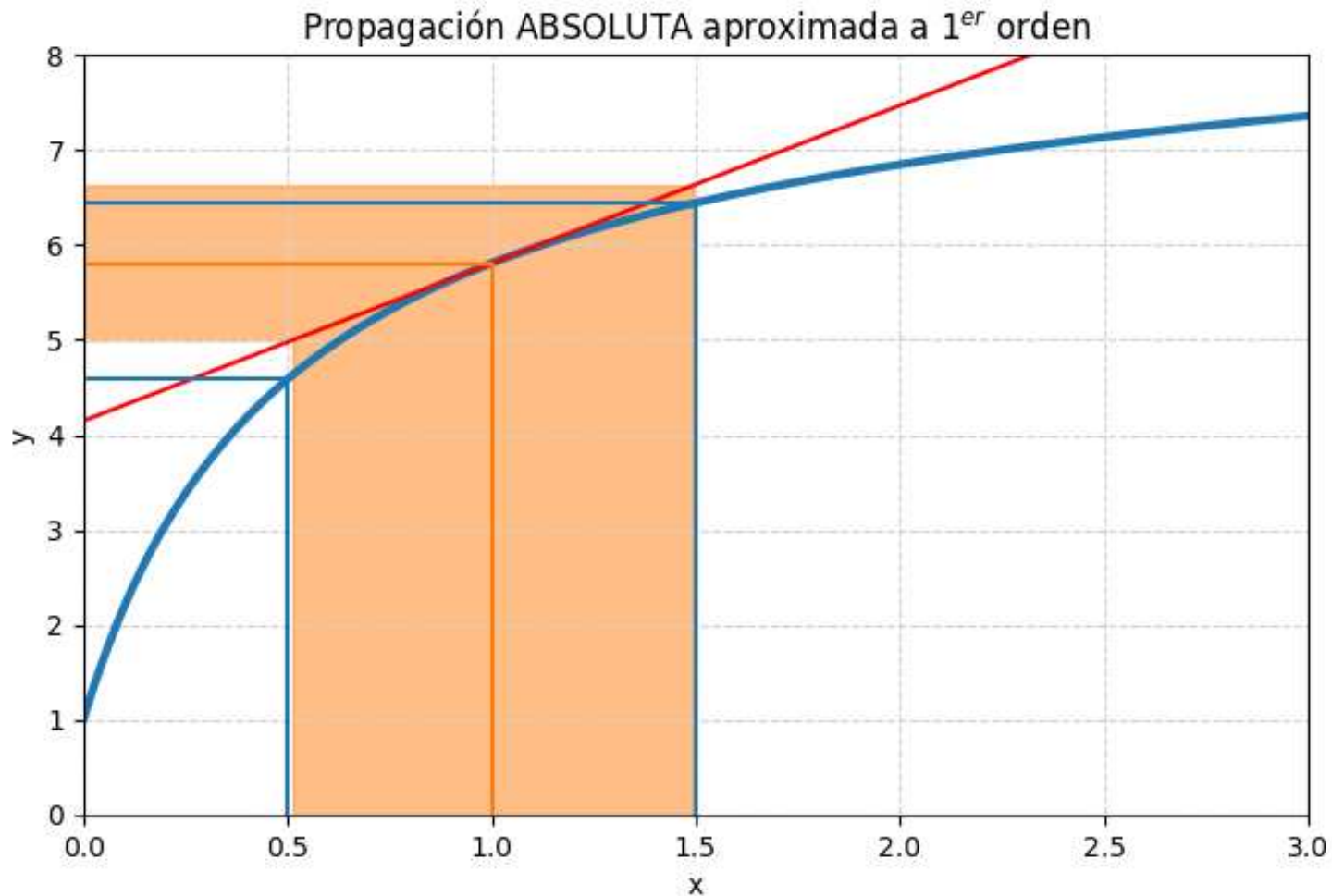
$$\Delta y = \left| \frac{df}{dx} \right|_{x = x_0} \cdot \Delta x$$



Propagación de errores

$$y_0 = f(x_0)$$

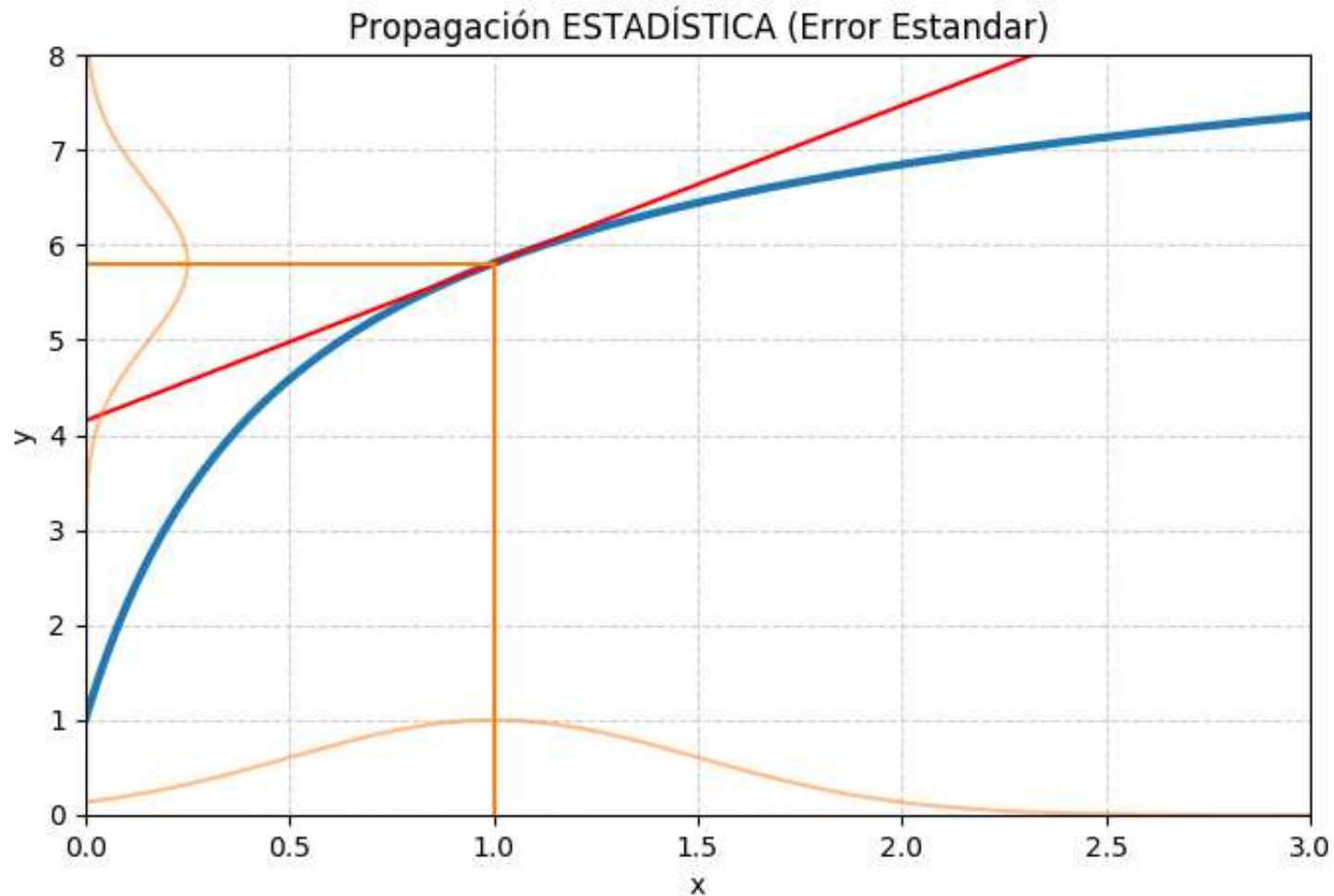
$$\Delta y = \left| \frac{df}{dx} \right|_{x = x_0} \cdot \Delta x$$



Propagación de errores

Propagación del intervalo de incerteza a través de una función

Error Estadístico



Propagación de errores

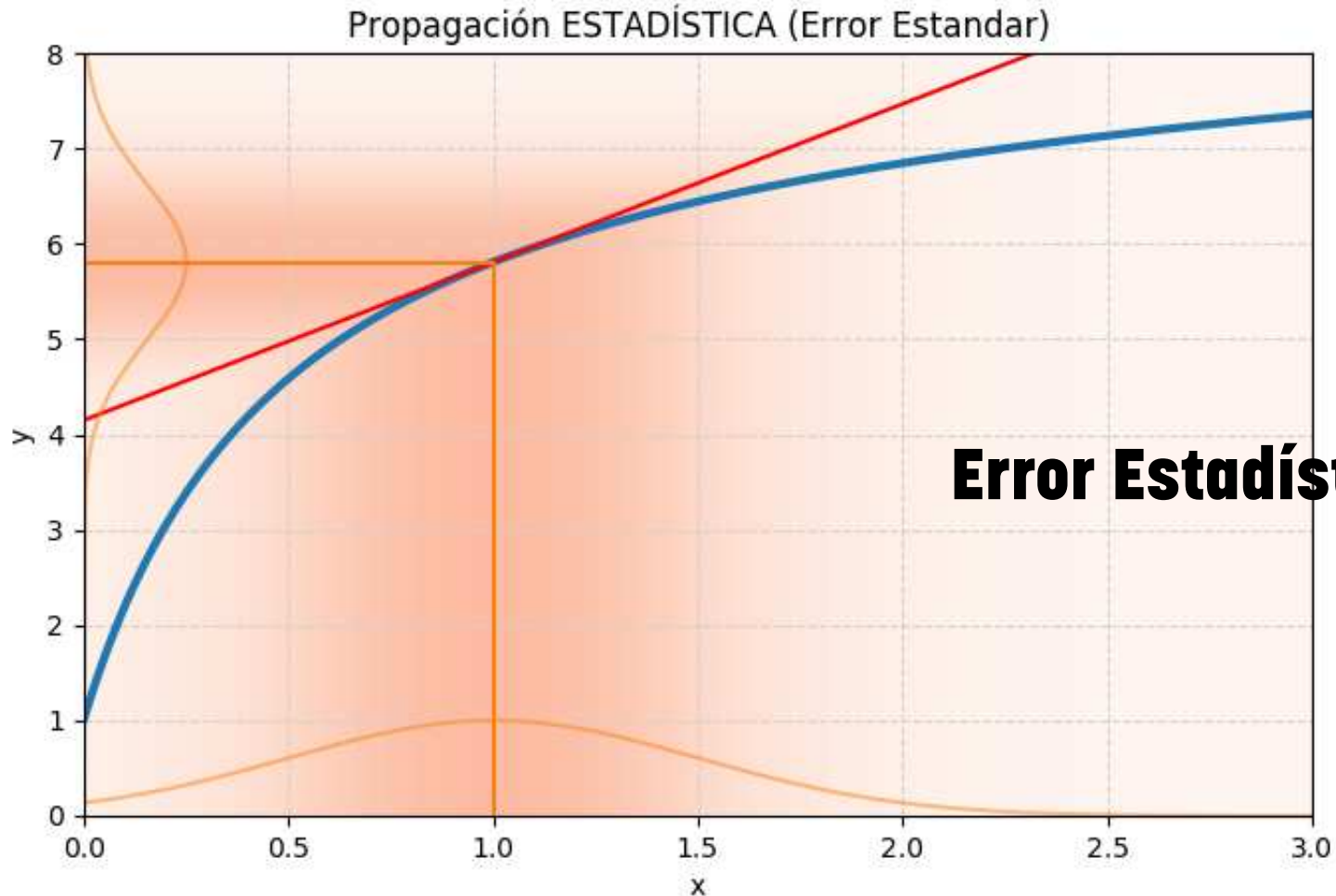
$$\sigma_x^2 = \text{VAR}(x)$$

$$\sigma_y^2 = \text{VAR}(y) = m^2 \cdot \text{VAR}(x)$$

$$y = m \cdot x + c$$

$$\sigma_y = |m| \cdot \sigma_x$$

Aproximando a primer orden (recta)



Propagación de errores

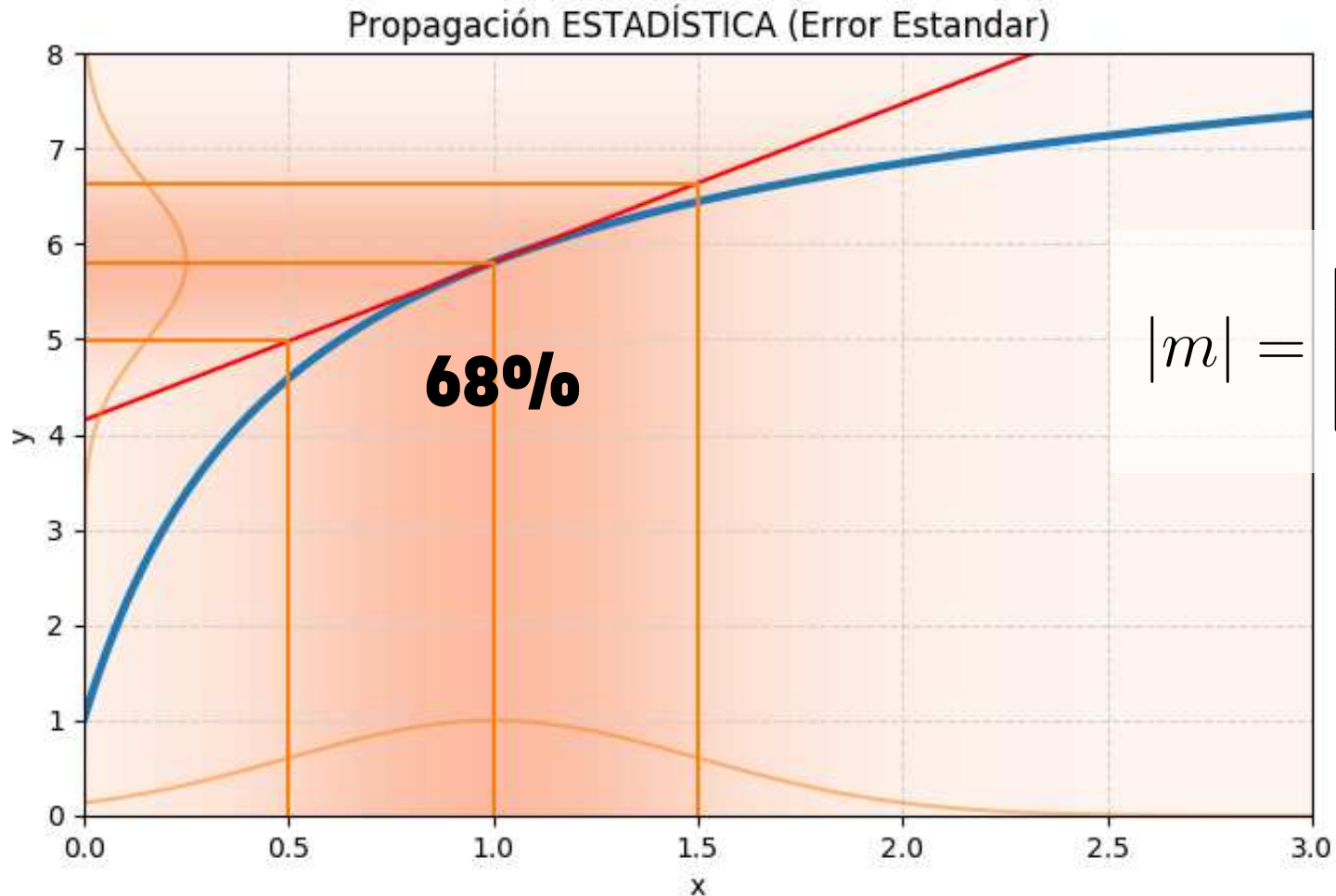
$$\sigma_x^2 = \text{VAR}(x)$$

$$\sigma_y^2 = \text{VAR}(y) = m^2 \cdot \text{VAR}(x)$$

$$y = m \cdot x + c$$

$$\sigma_y = |m| \cdot \sigma_x$$

Aproximando a primer orden (recta)



Propagación de errores en varias variables

$$z = f(x, y) \quad \begin{matrix} (x_0, \Delta x) \\ (y_0, \Delta y) \end{matrix}$$

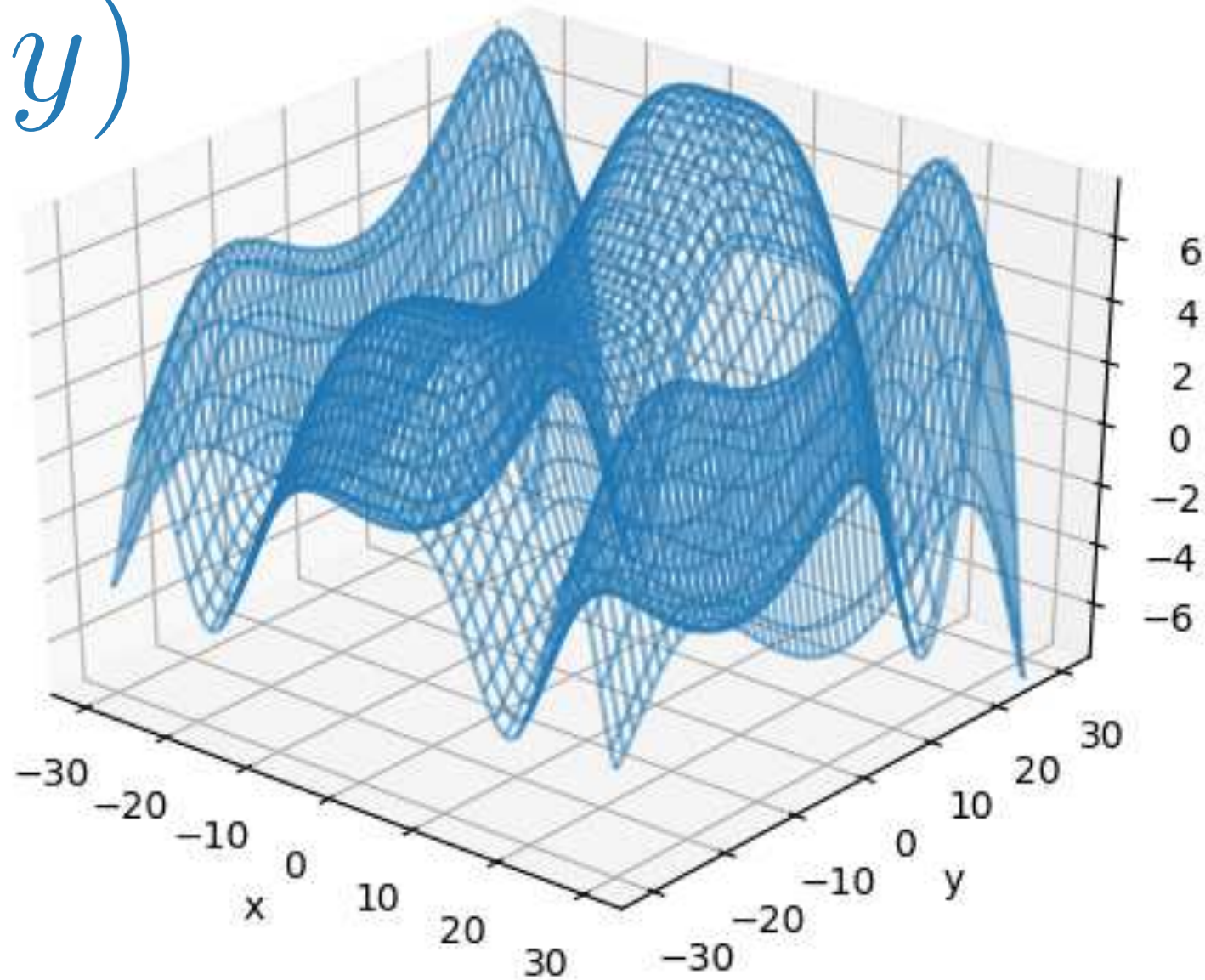
$$z_0 = f(x_0, y_0)$$

$$\Delta z?$$

Propagación de errores en varias variables

Dos variables: representación como superficie

$$z = f(x, y)$$



Propagación de errores en varias variables

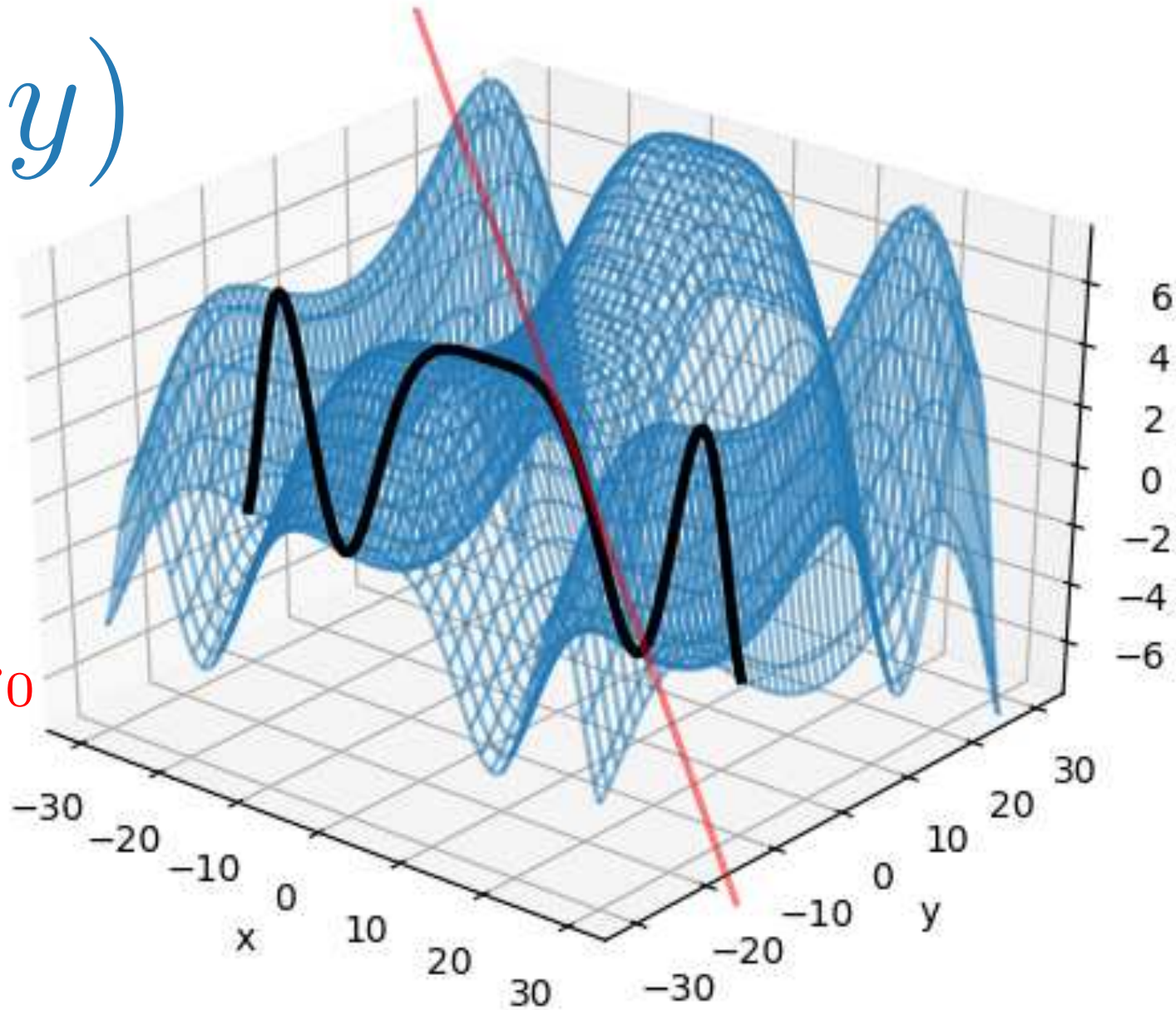
Se utilizan derivadas parciales para hallar la pendiente en cada variable

$$z = f(x, y)$$

Pendiente recta:

$$\left| \frac{\partial f(x, y_0)}{\partial x} \right|_{x=x_0}$$

Constante



Propagación de errores en varias variables

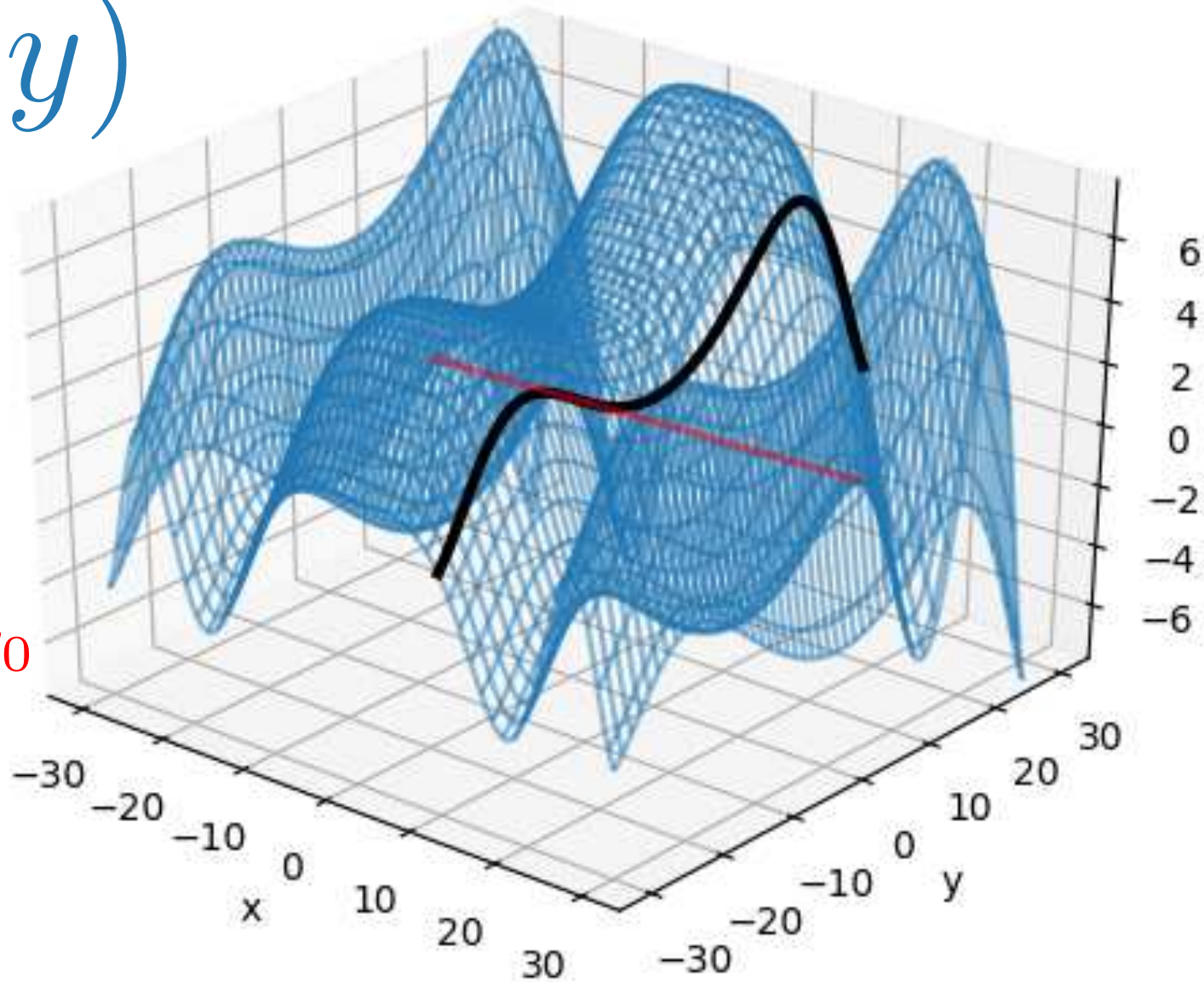
Se utilizan derivadas parciales para hallar la pendiente en cada variable

$$z = f(x, y)$$

Pendiente recta:

$$\left| \frac{\partial f(x_0, y)}{\partial y} \right|_{y=y_0}$$

Constante



Propagación de errores en varias variables

Propagación de errores estadísticos

"La varianza de la variable calculada es la suma de las varianzas"

$$\Delta Z = \sqrt{\left[\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0, w_0, \dots) \cdot \Delta x \right]^2 + \left[\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0, w_0, \dots) \cdot \Delta y \right]^2 + \dots}$$

Propagación de errores absolutos

"Suma de errores multiplicados por el módulo de la derivada parcial"

$$\Delta Z = \left| \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0, w_0, \dots) \right| \cdot \Delta x + \left| \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0, w_0, \dots) \right| \cdot \Delta y + \dots$$

Propagación de errores en varias variables

Propagación de errores estadísticos

"La varianza de la variable calculada es la suma de las varianzas"

$$\Delta Z = \sqrt{\left[\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0, w_0, \dots) \cdot \Delta x \right]^2 + \left[\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0, w_0, \dots) \cdot \Delta y \right]^2 + \dots}$$

ANTE LA DUDA
Propagación de errores absolutos

"Suma de errores multiplicados por el módulo de la derivada parcial"

$$\Delta Z = \left| \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0, w_0, \dots) \right| \cdot \Delta x + \left| \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0, w_0, \dots) \right| \cdot \Delta y + \dots$$

Discrepancias

Discrepancia

- Medición 1: $X_1 = \bar{X}_1 \pm \Delta X_1$
- Medición 2: $X_2 = \bar{X}_2 \pm \Delta X_2$



Definimos $\Delta X = \sqrt{\Delta X_1^2 + \Delta X_2^2}$

$$|\bar{X}_2 - \bar{X}_1| \geq \Delta X$$

Mediciones distintas entre sí con un límite de confianza del 68%

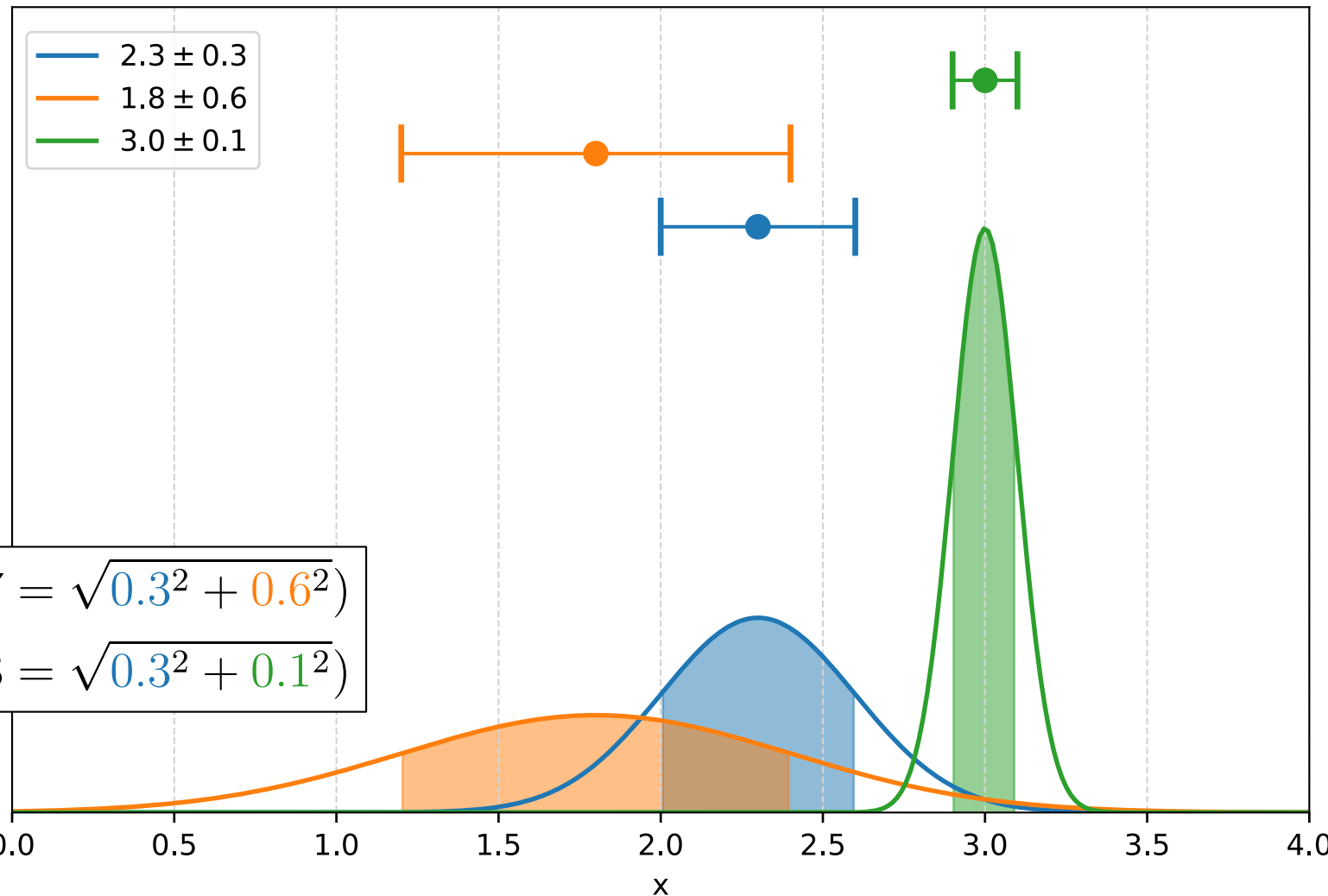
$$|\bar{X}_2 - \bar{X}_1| \geq 2\Delta X$$

Mediciones distintas entre sí con un límite de confianza del 95%

$$|2.3 - 1.8| = 0.50 < 0.7 = \sqrt{0.3^2 + 0.6^2}$$

$$|2.3 - 3.0| = 0.70 > 0.3 = \sqrt{0.3^2 + 0.1^2}$$

Discrepancias



Promedios pesados

Promedio pesados entre L mediciones independientes con su error

$$\langle x \rangle_p = \sigma_{\langle x \rangle_p}^2 \sum_{k=1}^L \frac{x_k}{\sigma_k^2}$$

$\langle x \rangle_p$: promedio pesado de x

$\sigma_{\langle x \rangle_p}$: Error del promedio pesado

$$\frac{1}{\sigma_{\langle x \rangle_p}^2} = \sum_{k=1}^L \frac{1}{\sigma_k^2}$$