

REPASO

¿Varían \bar{x} , S , σ_e con la variación de N ?

Generalizando ... Si tomo N medidas de una misma MF bajo las mismas condiciones:

\bar{x} NO debería depender de N

S NO debería depender de N

σ_e SÍ depender de N

¿Varían \bar{x} , S , σ_e con la variación de N , cómo varía?



¿Qué representa S en un experimento, con qué se relaciona?



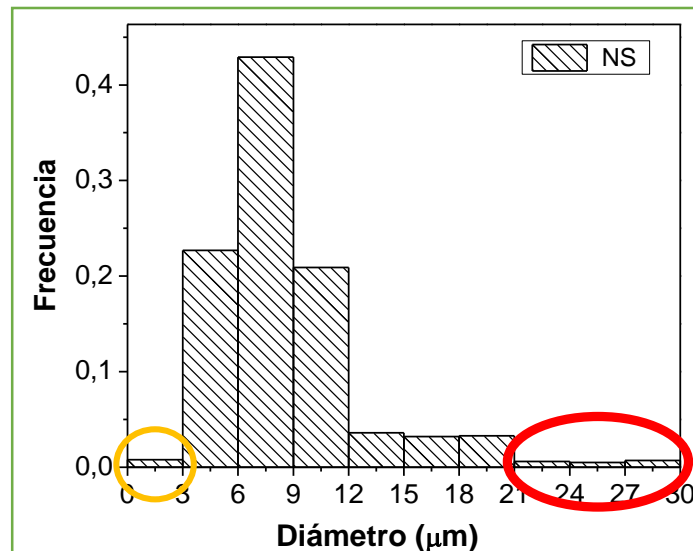
¿Cuál es la probabilidad que una nueva medición se encuentre en el intervalo de confianza $\bar{x} - \sigma_e \leq x \leq \bar{x} + \sigma_e$?



¿Cuándo empleo como error S y cuándo el error de la media σ_e ?



¿Hay datos que puedo descartar?



En Laboratorio 1 podremos descartar datos que sean mayores a $3S$.



Universidad de Buenos Aires - Exactas
departamento de física

Laboratorio 1

1er Cuatrimestre 2023

MODELADO - CUADRADOS MÍNIMOS

Lucía Famá, Germán Patterson,

Lucia Novacovsky,

Luciana Martínez, Anael Zurdo

Objetivo de la clase de hoy

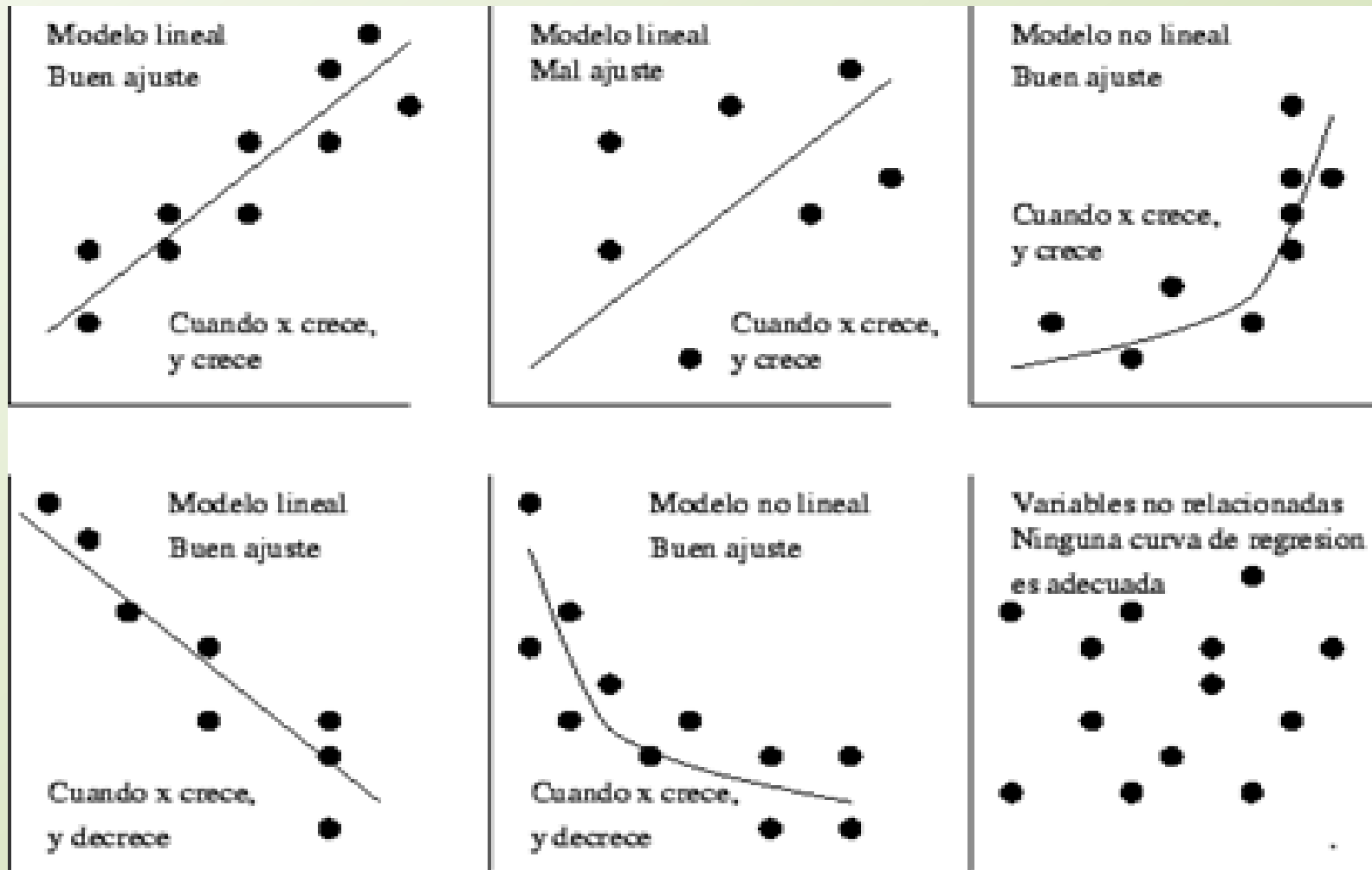
Analizar la **relación entre dos magnitudes** y buscar modelos que puedan aproximar datos medibles de la naturaleza - **Modelado**

Objetivo de la práctica de hoy y ... Cómo resolverlo

Determinar el valor de π a partir de los datos del Perímetro y Diámetro de diferentes superficies circulares y el uso de UN MODELO del MÉTODO DE CUADRADOS MÍNIMOS

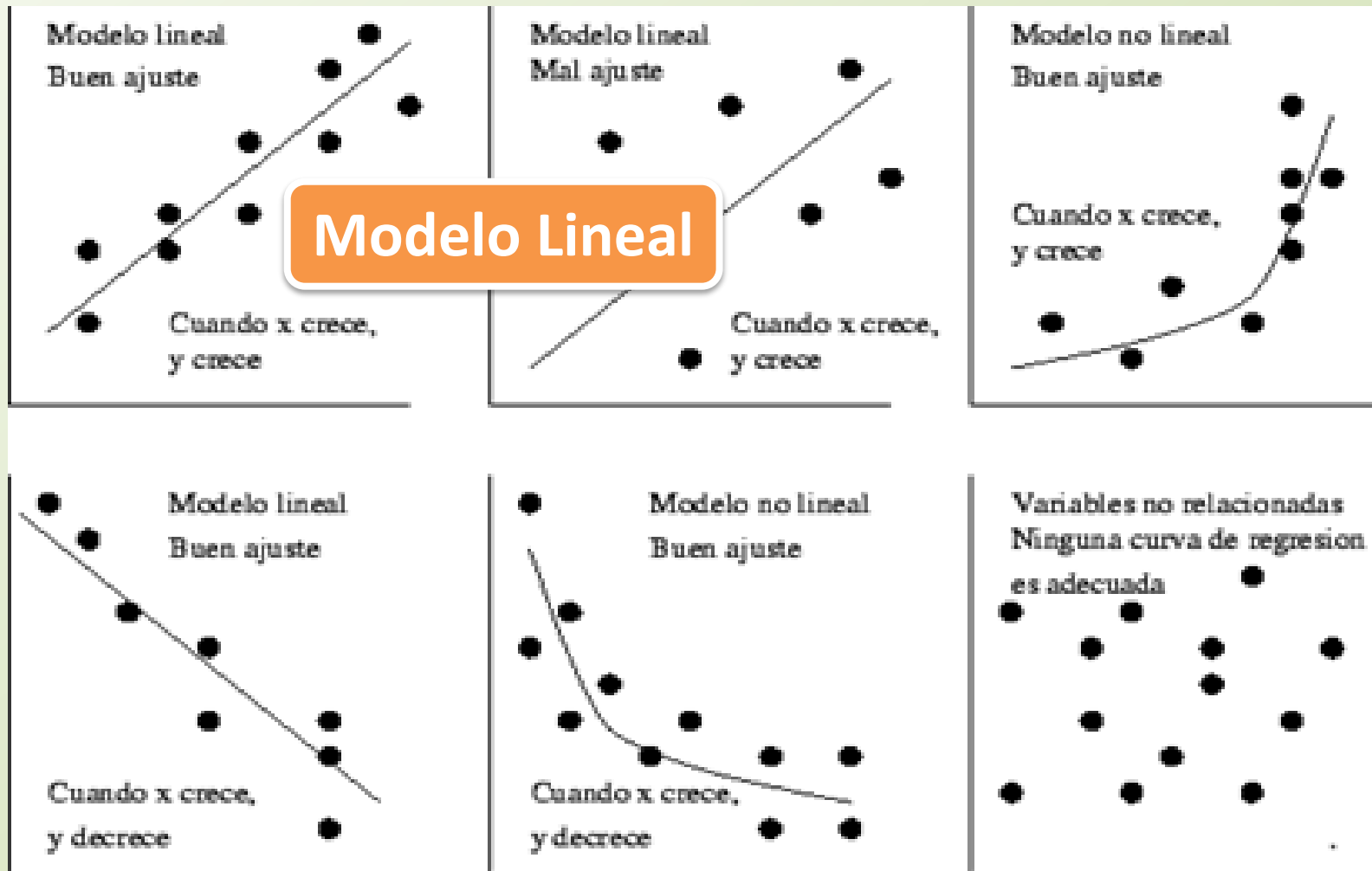
CUADRADOS MÍNIMOS

Relación entre dos variables usando un Modelo Matemático



CUADRADOS MÍNIMOS

Relación entre dos medidas ... caso más sencillo



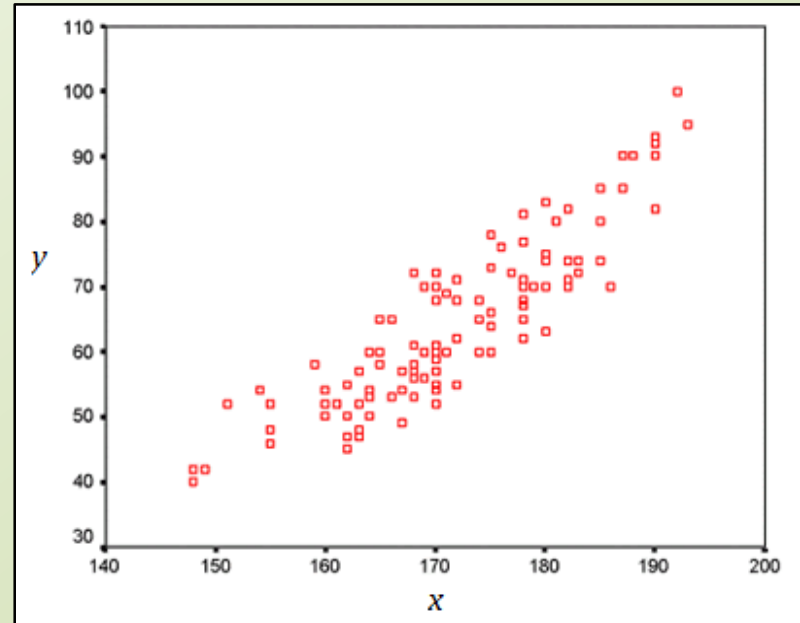
Caso más sencillo

Modelo Lineal

Tomamos una serie de medidas (x_i, y_i)

Partamos asumiendo que la relación es:

$$y = mx + b$$



Buscamos encontrar la recta que mejor se aproxime a los datos experimentales

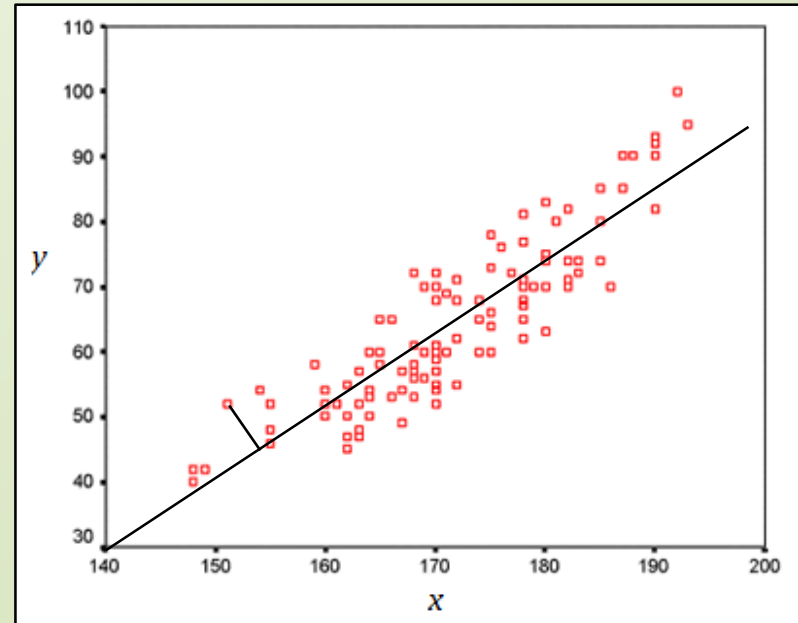
Caso más sencillo

Modelo Lineal

Tomamos una serie de medidas (x_i, y_i)

Partamos asumiendo que la relación es:

$$y = mx + b$$



Buscamos encontrar los parámetros m y b que minimicen la distancia de los datos al modelo

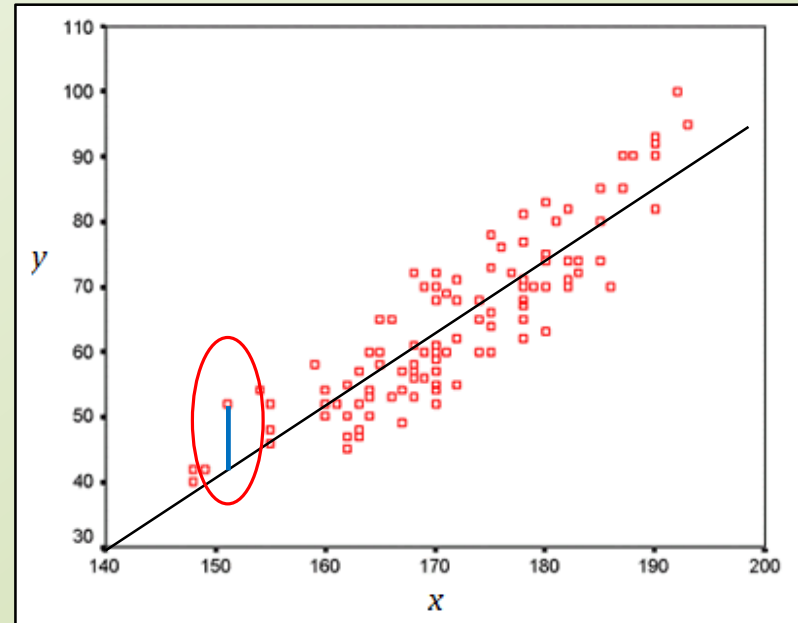
Caso aún más sencillo

Modelo Lineal

Tomamos una serie de medidas (x_i, y_i)

Partamos asumiendo que la relación es:

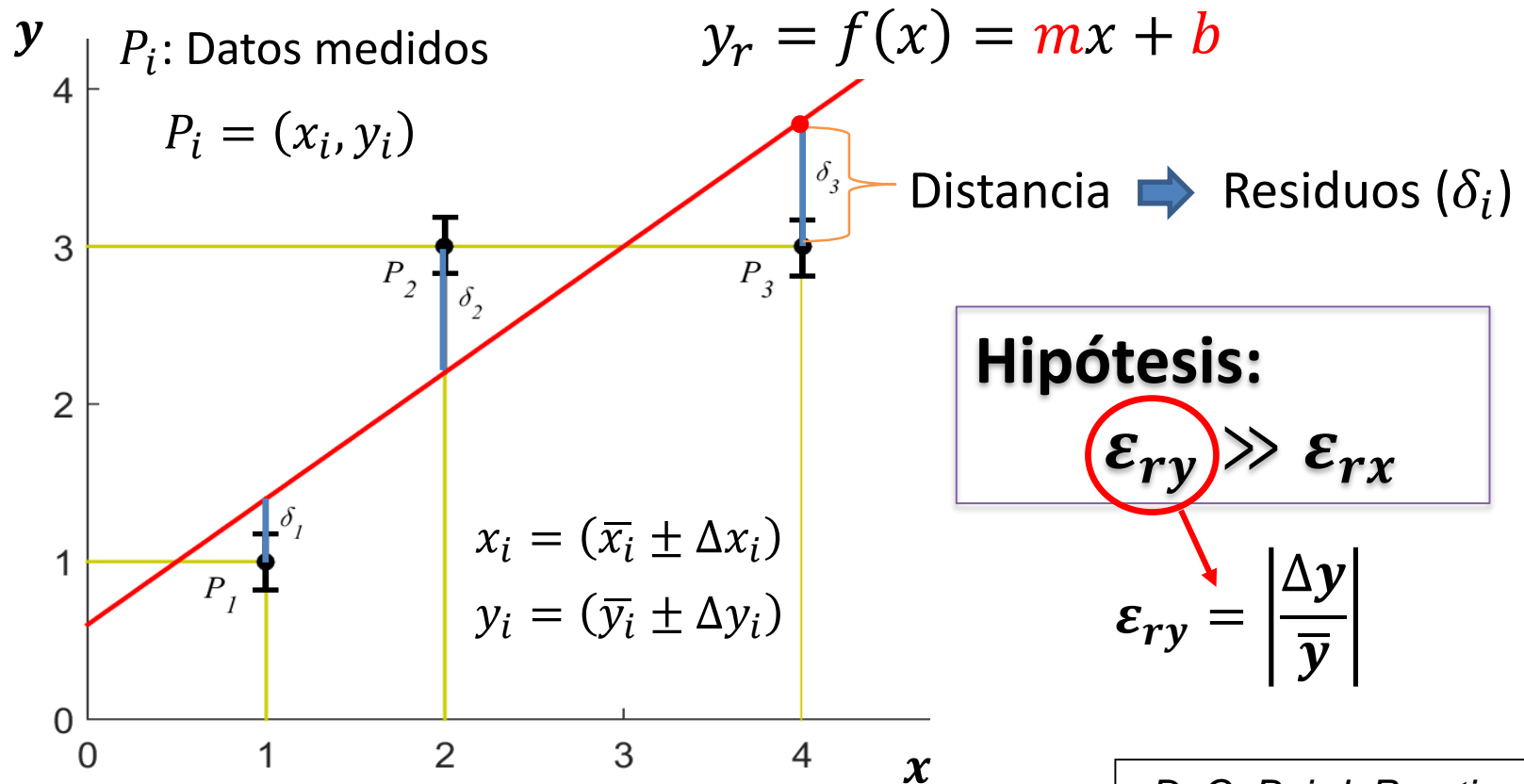
$$y = mx + b$$



Buscamos encontrar los parámetros m y b que minimicen la distancia de los datos al modelo

Buscamos encontrar los parámetros m y b que minimicen la distancia de los datos al modelo

Caso aún más sencillo: Considerando la **Distancia en "y"**

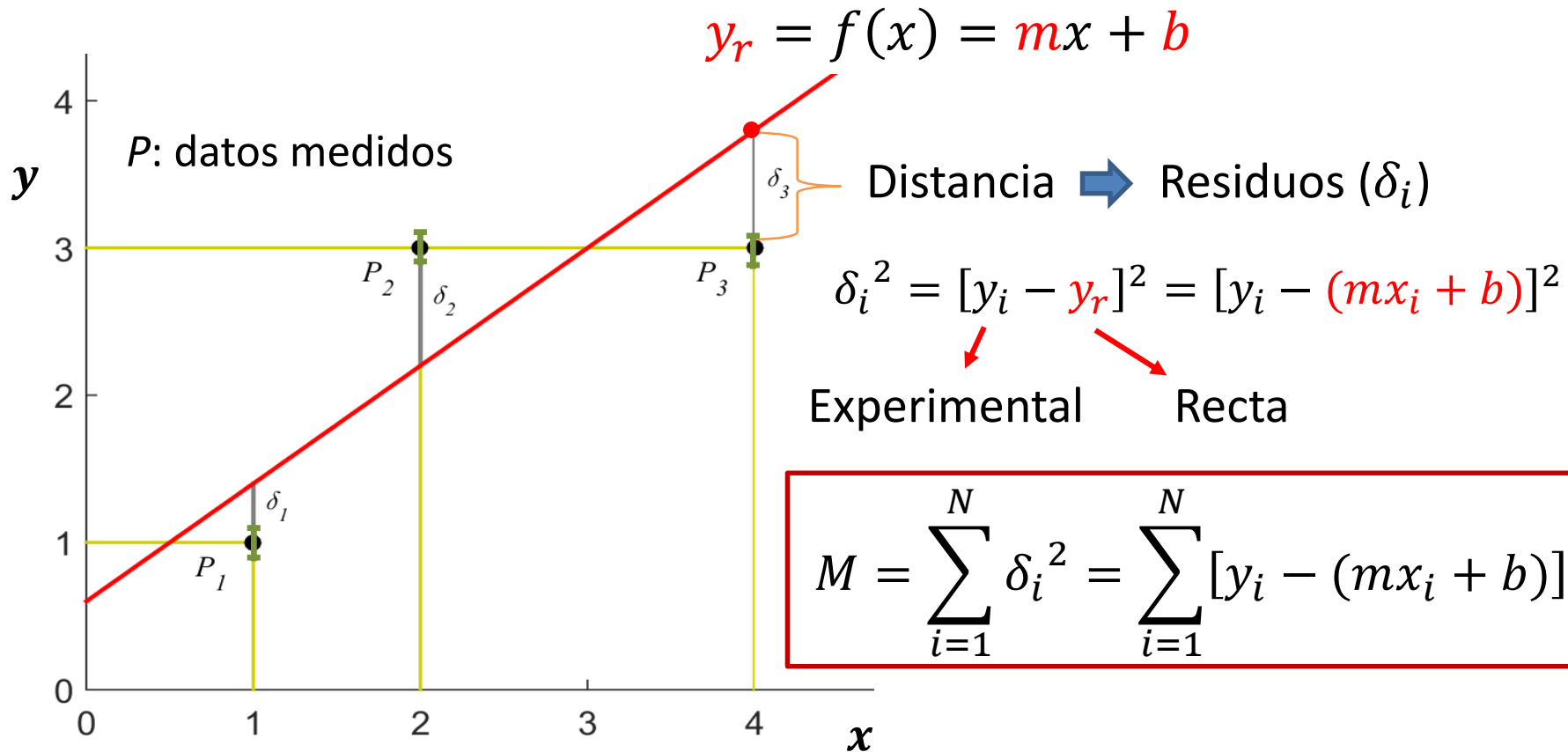


D. C. Baird. Prentice Hall
(1991). Apéndice 2

Caso 1

Cuadrados mínimos **NO** Ponderados

Cuando todos los datos en "y" tienen igual incerteza



Minimizar la Suma de los Cuadrados de los Residuos

¿Cómo encontramos los parámetros m y b ?

Minimizar la Suma de los Cuadrados de los Residuos

$$M(a, b) = \sum_i y_i^2 + a^2 \sum_i x_i^2 + Nb^2 + 2ab \sum_i x_i - 2a \sum_i x_i y_i - 2b \sum_i y_i$$

$$\begin{cases} \frac{\partial M}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial M}{\partial b} = 0 \end{cases} \begin{cases} 2a \sum_i x_i^2 + 2b \sum_i x_i - 2 \sum_i x_i y_i = 0 \\ 2Nb + 2a \sum_i x_i - 2 \sum_i y_i = 0 \end{cases}$$

$$m = \frac{N \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{N \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$b = \frac{\sum x_i^2 \sum y_i - \sum x_i \sum x_i y_i}{N \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

¿Y los errores de m y b ?

$$m = \frac{N\sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{N\sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$b = \frac{\sum x_i^2 \sum y_i - \sum x_i \sum x_i y_i}{N\sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

Propagación de errores!!



*D. C. Baird. Prentice Hall
(1991). Apéndice 2*

Válido cuando todas las medidas de y tienen igual precisión

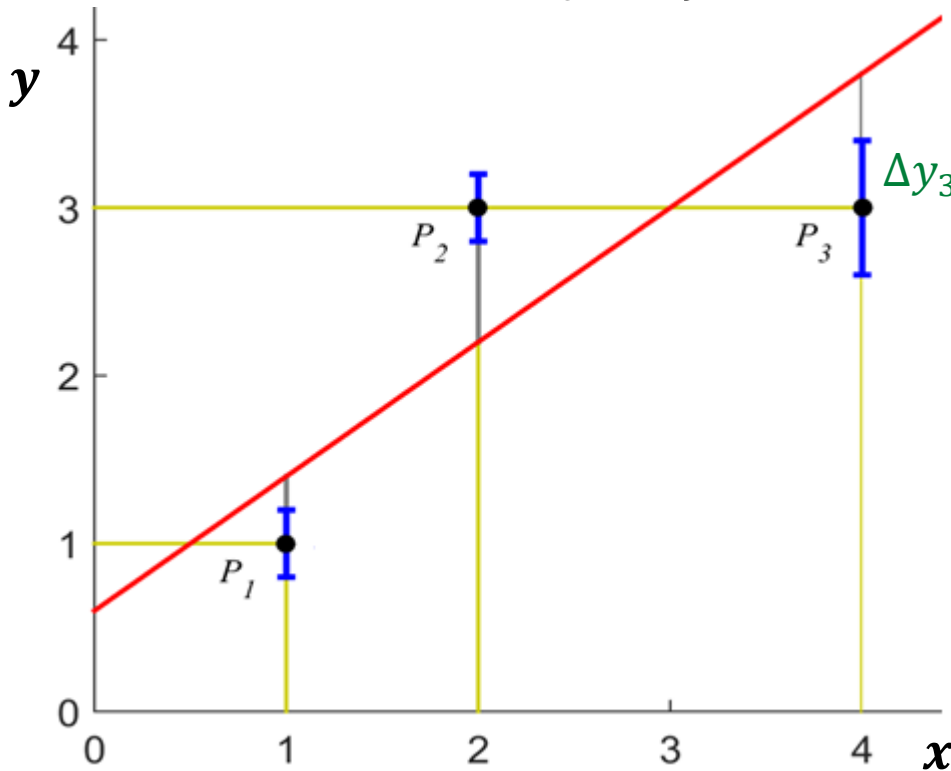
Hipótesis: Consideremos a la incerteza como los residuos: δ_i

Caso 2

Cuadrados mínimos Ponderados

Cuando todos los datos en "y" tienen diferente incerteza

$$y = f(x) = mx + b$$

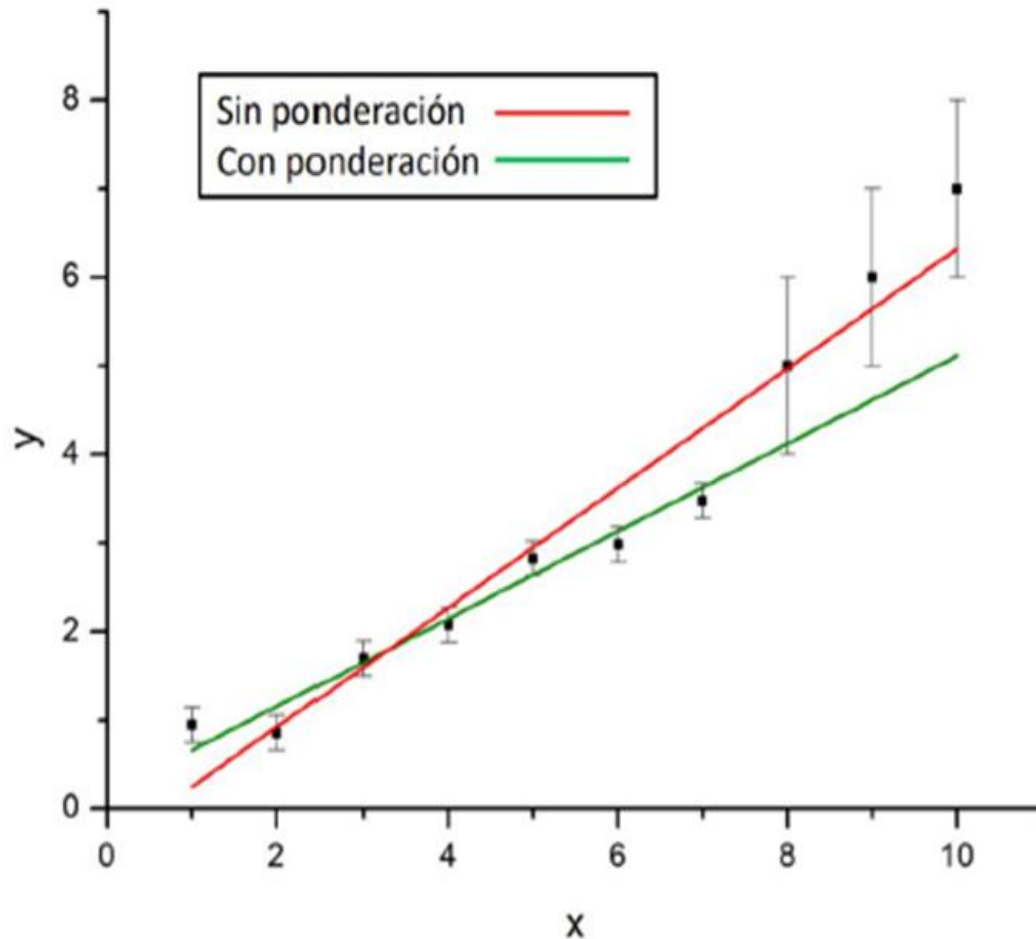


Hipótesis: Considera a las medidas más precisas las más relevantes

$$\chi^2 = \sum_1^N \left[\frac{y_i - (mx_i + b)}{\Delta y_i} \right]^2$$

Minimizar la Suma de los Cuadrados de los Residuos Normalizados al error de cada medida

SIN Ponderación vs CON Ponderación



SIN

$$M = \sum_1^N [y_i - (mx_i + b)]^2$$

CON

$$\chi^2 = \sum_1^N \left[\frac{y_i - (mx_i + b)}{\Delta y_i} \right]^2$$

Al ponderar, considera más relevantes a las medidas más precisas

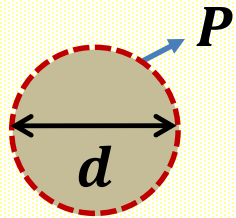
ACTIVIDAD 1

CUADRADOS MÍNIMOS

CALCULAR EL VALOR DE π A PARTIR DEL PERÍODO DE LA MEDICIÓN DEL PERÍODO Y DEL DIÁMETRO DE DIFERENTES SUPERFICIES CIRCULARES Y UTILIZANDO **UN MODELO**

CÓMO SE
RELACIONAN P y d ?

$$P = 2\pi r$$



- Determinar P y D de 10-12 círculos diferentes (2 cm hasta lo máximo que puedan!)
- Calcular los ε_r de P y de D
- Graficar P en función de D (o D en función de P según los ε_r) con las incertezas en Y).
- **Discutir:** ¿Qué forma parece tener la función?

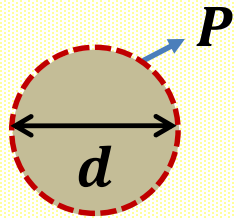
ACTIVIDAD 1

CUADRADOS MÍNIMOS

CALCULAR EL VALOR DE π A PARTIR DEL PERÍODO DE LA MEDICIÓN DEL PERÍODO Y DEL DIÁMETRO DE DIFERENTES SUPERFICIES CIRCULARES Y UTILIZANDO **UN MODELO**

CÓMO SE
RELACIONAN P y d ?

$$P = 2\pi r$$



- Realizar un ajuste usando un modelo lineal:

$$y = mx + b$$

¿Utilizaría el modelo ponderado o no?

¿Tiene sentido físico $b \neq 0$?

- Obtener $\pi = (\bar{\pi} \pm \Delta\pi) Ud$. a partir del uso de un **modelo lineal del método de cuadrados mínimos**.

ACTIVIDAD 2

COMPARACIÓN DE RESULTADOS

- Comparación de π . Comparar los resultados π obtenido en forma indirecta la Clase pasada con el obtenido mediante el modelo lineal del método de cuadrados mínimos.
 - ✓ *¿Presenta diferencias significativas entre sí?*
 - ✓ *¿Qué resultado es más preciso? ¿A qué cree que se deba?*
 - ✓ *¿Cuál el más exacto?*
 - ✓ *¿Qué método considera más confiable y por qué?*

**COLOCAR EL GRÁFICO, EL
RESULTADO DE π Y LA DISCUSIÓN
DE LAS ACTIVIDADES EN EL CAMPUS
DURANTE LA CLASE**

Parámetros de BONDAD

Coeficiente de Correlación de Pearson (r)

$$r = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sqrt{\text{Var}(x)\text{Var}(y)}} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y}$$

$$-1 \leq r \leq 1$$

Se espera que $|r| \sim 1$

$$\text{Var}(x) = S_x^2 = \frac{1}{N} \sum (x_i - \bar{x})^2$$

$$\text{Var}(y) = S_y^2 = \frac{1}{N} \sum (y_i - \bar{y})^2$$

$$\text{Cov}(x, y) = S_{xy} = \frac{1}{N} \sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

1

0.8

0.4

0

-0.4

-0.8

-1



El coeficiente de correlación de Pearson se puede calcular en Python usando:

corrcoef() método de Numpy

Parámetros de BONDAD

Chi cuadrado reducido (χ_v^2)

$$\chi^2 = \sum_1^N \left[\frac{y_i - (mx_i + b)}{\Delta y_i} \right]^2$$

Chi cuadrado
reducido

→ $\chi_v^2 = \frac{\chi^2}{N - 2}$

Caso lineal:

N = número de datos

2: los grado de libertad

Se espera que χ_v^2

$\chi_v^2 \sim 1$



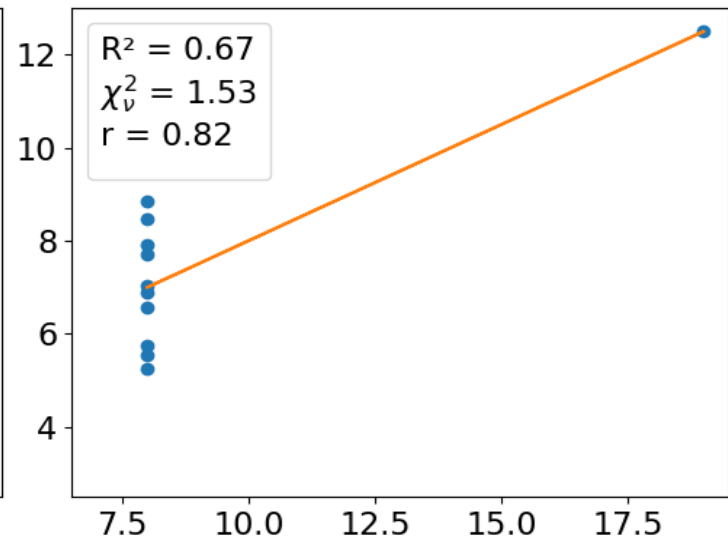
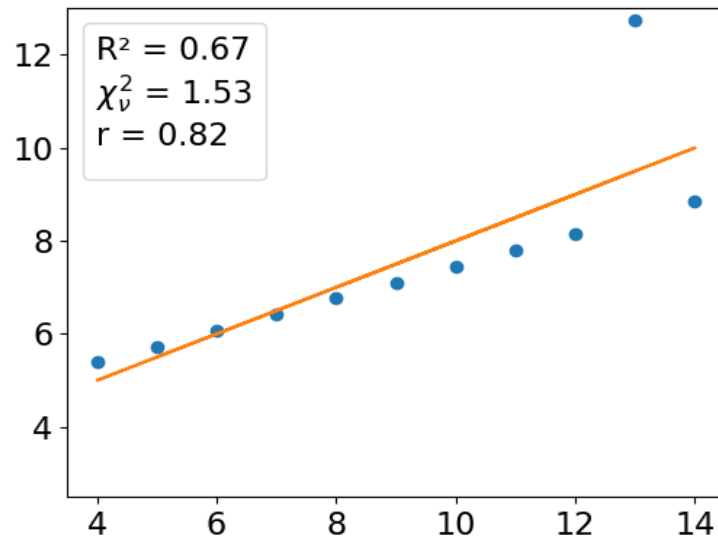
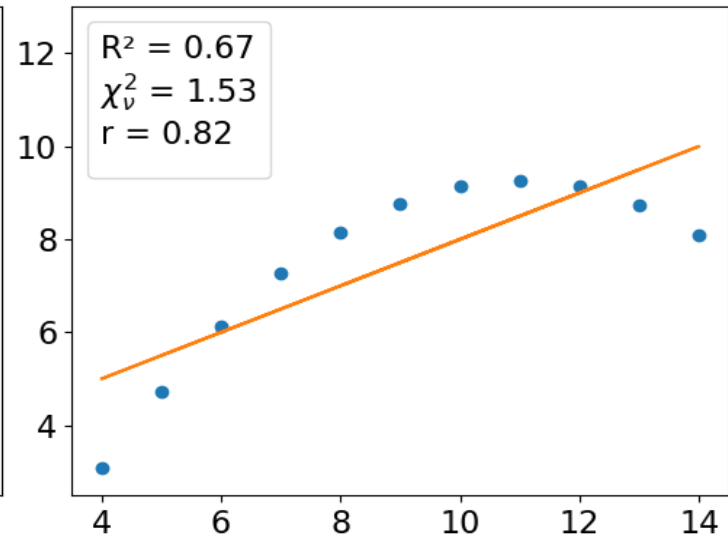
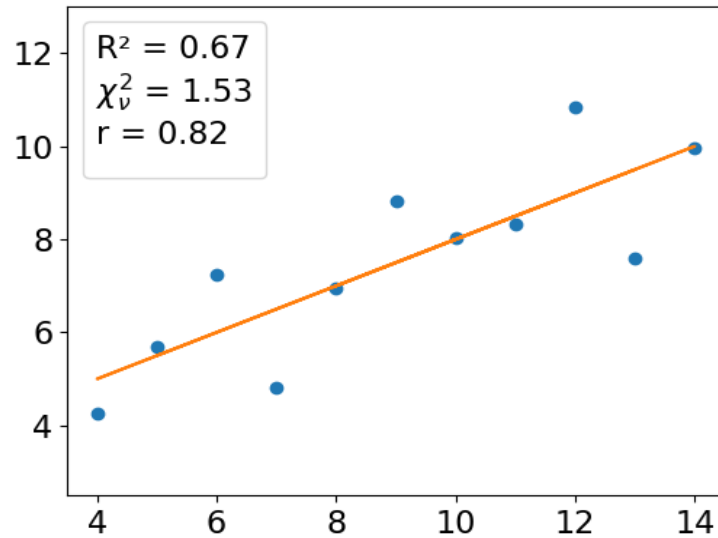
$\chi_v^2 \ll 1$



$\chi_v^2 \gg 1$

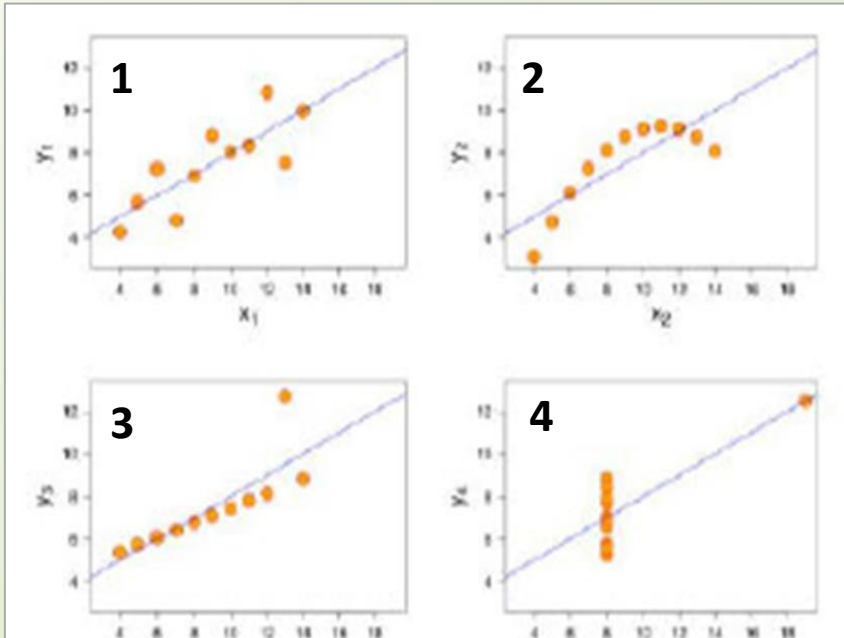


Pero **OJO!!!!** Estos ejemplos tienen igual valor de R^2 , r , χ^2_v



Parámetros de BONDAD

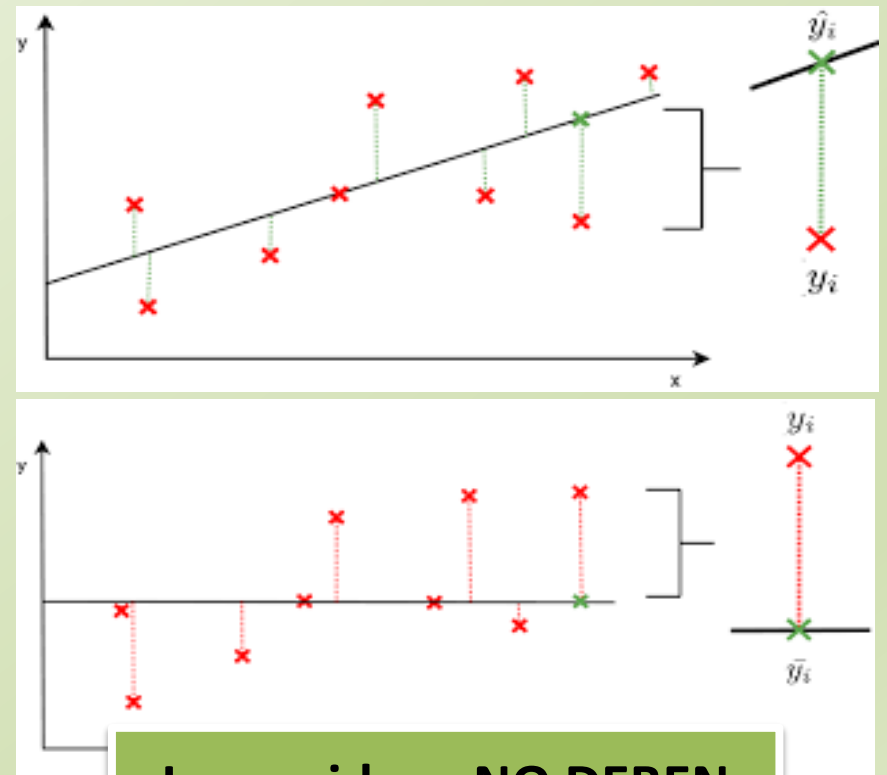
Tienen igual r



Necesito evaluar algo Más!!

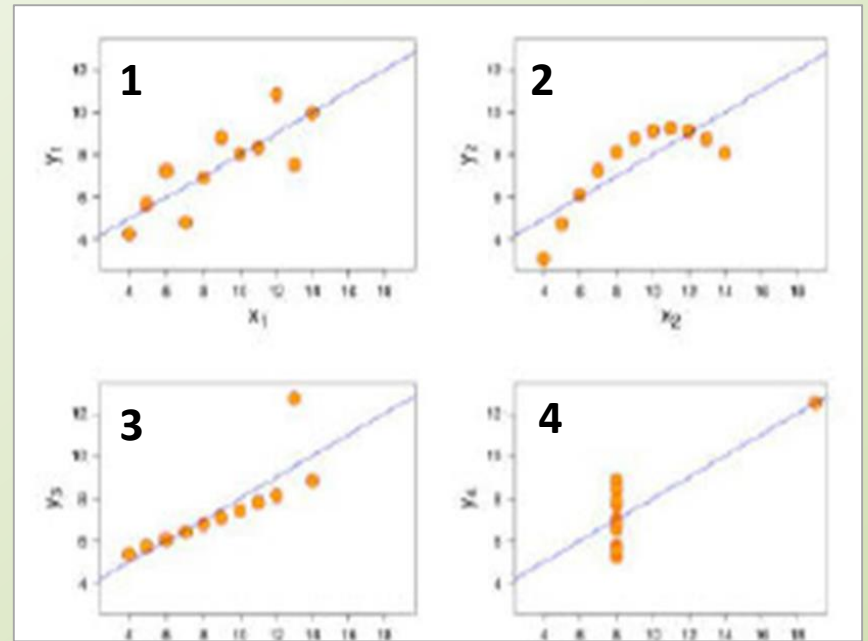
Residuos

Distancia de los puntos experimentales a la recta, en “y”

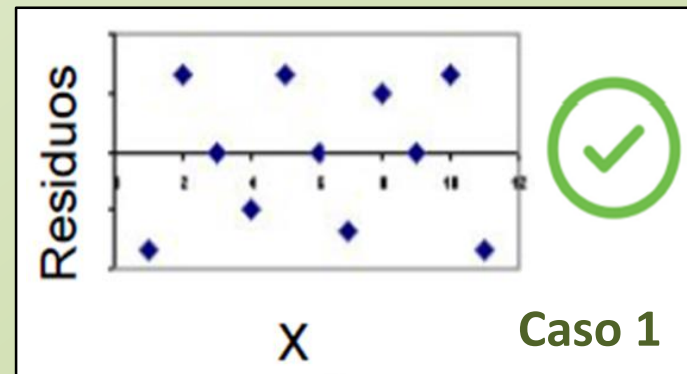
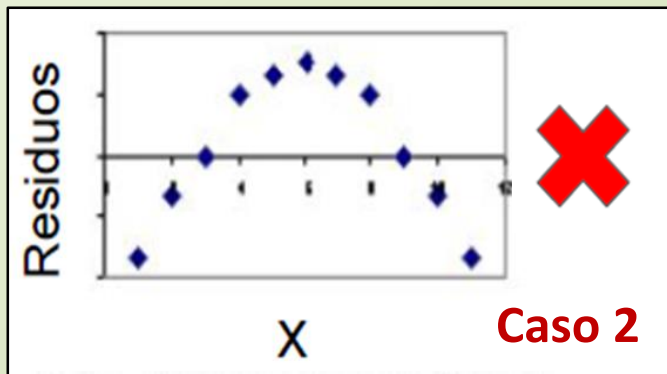


Los residuos NO DEBEN tener ESTRUCTURA

Residuos



En los **casos 2, 3 y 4** la distribución de los datos alrededor de la recta no es normal. **Los residuos tienen estructura**



Parámetros de BONDAD

¿Qué esperamos?

Parámetros e BONDAD que nos servirán de ayuda

Coeficiente de
Correlación de Pearson

r →

$$|r| \sim 1$$

Chi-cuadrado reducido

χ^2_v →

$$\chi^2_v \sim 1$$

Residuos
Sin ESTRUCTURA

