



# UNIVERSIDAD SANTO TOMÁS

## PRIMER CLAUSTRO UNIVERSITARIO DE COLOMBIA

---

### SECCIONAL TUNJA

---

VIGILADA MINEDUCACIÓN - SNIES 1732







UNIVERSIDAD SANTO TOMÁS  
PRIMER CLAUSTRO UNIVERSITARIO DE COLOMBIA  
SECCIONAL TUNJA

VIGILADA MINEDUCACIÓN - SNIES 1732

# Regresión por mínimos cuadrados





## Regresión por mínimos cuadrados

Cuando se tiene una serie de valores tabulados, extraídos experimentalmente, se necesita muchas veces predecir o aproximar valores para datos no medidos.

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión por mínimos cuadrados

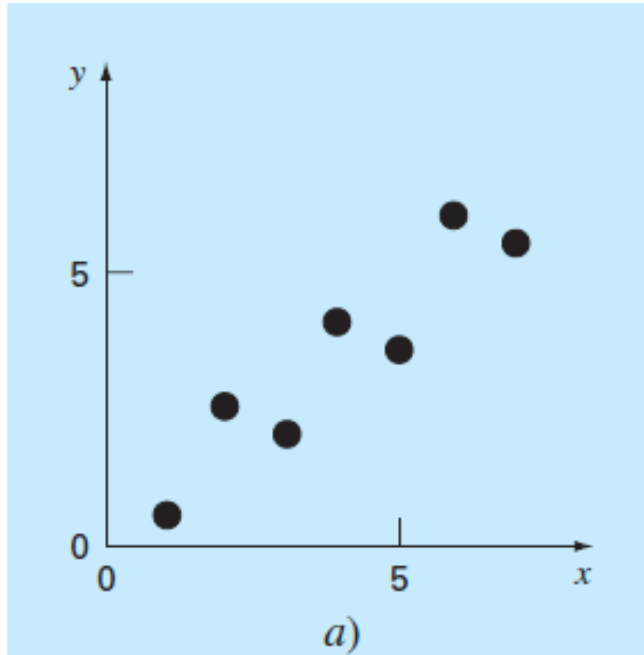
Cuando se tiene una serie de valores tabulados, extraídos experimentalmente, se necesita muchas veces predecir o aproximar valores para datos no medidos.

Para ello se estudia la tendencia de los datos obtenidos y se busca encontrar una ecuación que se ajuste a éstos.

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión por mínimos cuadrados

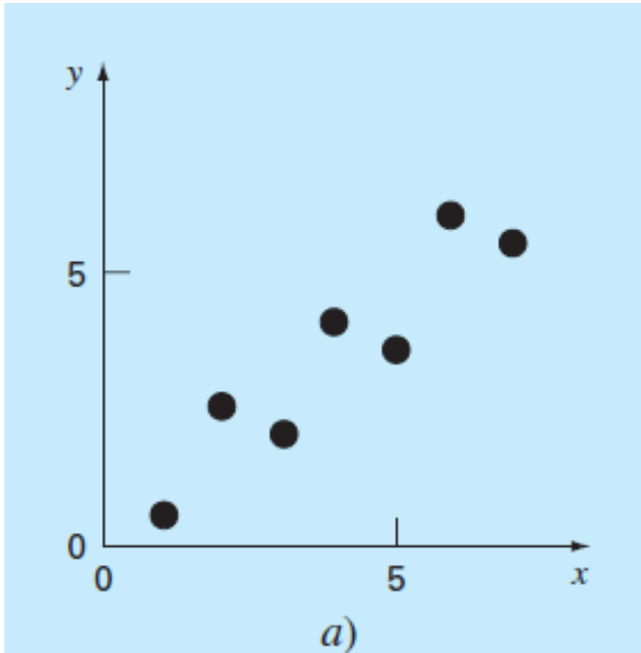


Datos obtenidos  
experimentalmente

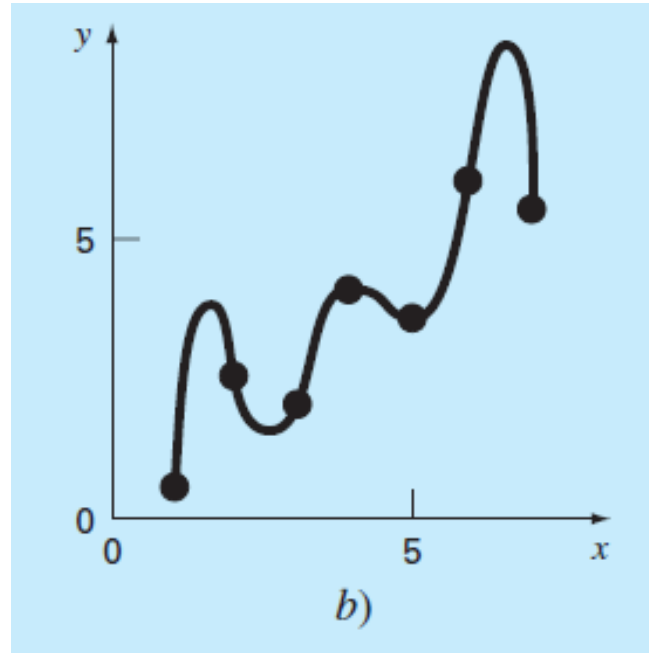
¡Siempre  
hacia lo alto!



# Regresión por mínimos cuadrados



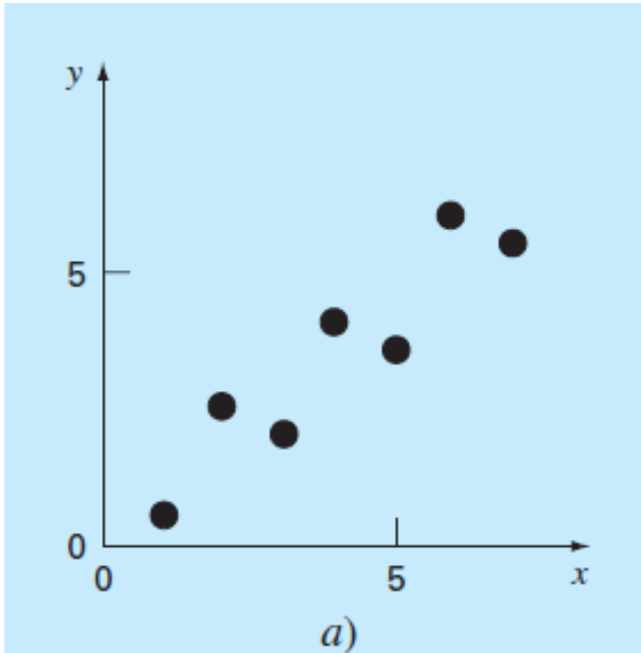
Datos obtenidos  
experimentalmente



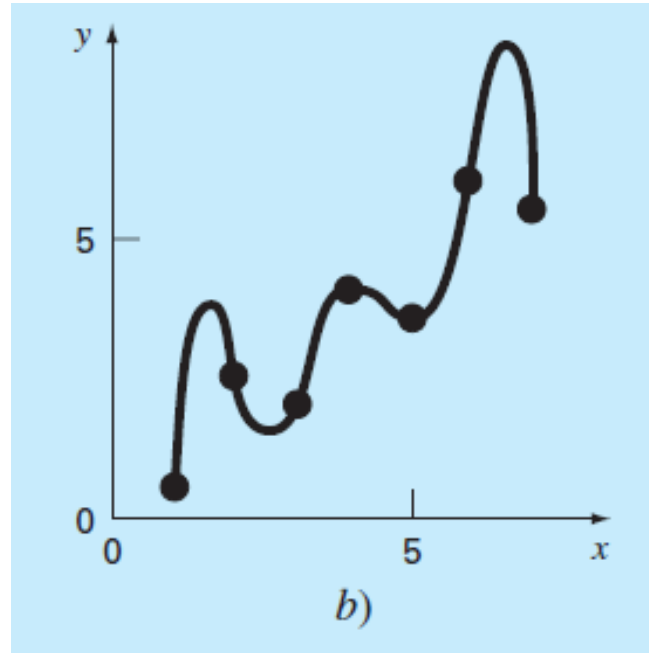
Ajuste polinomial



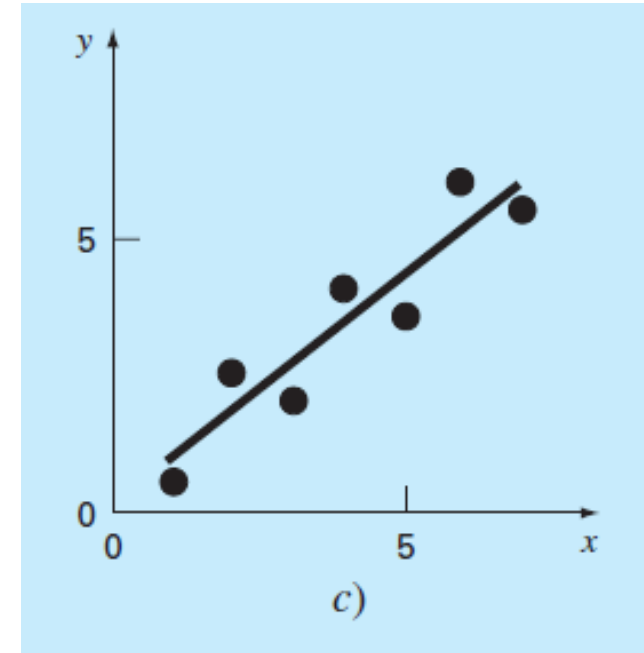
# Regresión por mínimos cuadrados



Datos obtenidos experimentalmente



Ajuste polinomial



Ajuste por mínimos cuadrados

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal

El proceso de aproximación por mínimos cuadrados consiste, en su forma más simple, en ajustar una línea recta a un conjunto de datos que están definidos por los puntos  $(x_1, y_1)$ ,  $(x_2, y_2)$ , ...,  $(x_n, y_n)$ .

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal

El proceso de aproximación por mínimos cuadrados consiste, en su forma más simple, en ajustar una línea recta a un conjunto de datos que están definidos por los puntos  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ .

La expresión matemática que define la recta es:

$$y = a_0 + a_1x + e$$

Donde:

- $a_0$  corresponde a la intersección con el eje  $y$ .
- $a_1$  corresponde a la pendiente.
- $e$  corresponde al error (diferencia entre el modelo y las observaciones).



## Regresión lineal

El proceso de aproximación por mínimos cuadrados consiste, en su forma más simple, en ajustar una línea recta a un conjunto de datos que están definidos por los puntos  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ .

La expresión matemática que define la recta es:

$$y = a_0 + a_1x + e$$

Donde:

- $a_0$  corresponde a la intersección con el eje y.
- $a_1$  corresponde a la pendiente.
- $e$  corresponde al error (diferencia entre el modelo y las observaciones).

$$e = y - (a_0 + a_1x)$$

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal

Criterio para el mejor ajuste consiste en minimizar la sumatoria de los errores:

$$S_r = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_{i,\text{medida}} - y_{i,\text{modelo}})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a_0 - a_1 x_i)^2$$

n corresponde al total de puntos obtenidos.



## Regresión lineal

$$S_r = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_{i,\text{medida}} - y_{i,\text{modelo}})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a_0 - a_1 x_i)^2$$

Para hallar los valores de  $a_0$  y  $a_1$ , se deriva la anterior ecuación respecto a cada coeficiente:





## Regresión lineal

$$S_r = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_{i,\text{medida}} - y_{i,\text{modelo}})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a_0 - a_1 x_i)^2$$

Para hallar los valores de  $a_0$  y  $a_1$ , se deriva la anterior ecuación respecto a cada coeficiente:

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_0} = -2 \sum (y_i - a_0 - a_1 x_i)$$

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_1} = -2 \sum [(y_i - a_0 - a_1 x_i) x_i]$$



## Regresión lineal

$$S_r = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_{i,\text{medida}} - y_{i,\text{modelo}})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a_0 - a_1 x_i)^2$$

Para hallar los valores de  $a_0$  y  $a_1$ , se deriva la anterior ecuación respecto a cada coeficiente:

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_0} = -2 \sum (y_i - a_0 - a_1 x_i)$$

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_1} = -2 \sum [(y_i - a_0 - a_1 x_i) x_i]$$

Al igual a cero las derivadas parciales, se hará  $S_r$  mínimo.

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$





## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

Si se tiene que  $\sum a_0 = na_0$ , entonces:

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

Si se tiene que  $\sum a_0 = na_0$ , entonces:

$$na_0 + \left( \sum x_i \right) a_1 = \sum y_i$$

$$\left( \sum x_i \right) a_0 + \left( \sum x_i^2 \right) a_1 = \sum x_i y_i$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

Si se tiene que  $\sum a_0 = na_0$ , entonces:

$$na_0 + \left(\sum x_i\right) a_1 = \sum y_i$$

$$\left(\sum x_i\right) a_0 + \left(\sum x_i^2\right) a_1 = \sum x_i y_i$$

Despejando  $a_1$ , se tiene que:

$$a_1 = \frac{\sum y_i - na_0}{\sum x_i}$$

$$a_1 = \frac{\sum x_i y_i - (\sum x_i) a_0}{(\sum x_i^2)}$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

Si se tiene que  $\sum a_0 = na_0$ , entonces:

$$na_0 + \left(\sum x_i\right) a_1 = \sum y_i$$

$$\left(\sum x_i\right) a_0 + \left(\sum x_i^2\right) a_1 = \sum x_i y_i$$

Despejando  $a_1$ , se tiene que:

$$a_1 = \frac{\sum y_i - na_0}{\sum x_i}$$

$$a_1 = \frac{\sum x_i y_i - (\sum x_i) a_0}{(\sum x_i^2)}$$

Resolviendo, se tiene que:

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal

$$0 = \sum y_i - \sum a_0 - \sum a_1 x_i$$

$$0 = \sum y_i x_i - \sum a_0 x_i - \sum a_1 x_i^2$$

Si se tiene que  $\sum a_0 = na_0$ , entonces:

$$na_0 + \left(\sum x_i\right) a_1 = \sum y_i$$

$$\left(\sum x_i\right) a_0 + \left(\sum x_i^2\right) a_1 = \sum x_i y_i$$

Despejando  $a_1$ , se tiene que:

$$a_1 = \frac{\sum y_i - na_0}{\sum x_i}$$

$$a_1 = \frac{\sum x_i y_i - (\sum x_i) a_0}{(\sum x_i^2)}$$

Resolviendo, se tiene que:

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

Además, de la primera ecuación:

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$\bar{y}$  y  $\bar{x}$  son las medias de  $y$  y  $x$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	<u>5.5</u>
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	$x_i y_i$	$x_i^2$
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	$x_i y_i$	$x_i^2$
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 =$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	$x_i y_i$	$x_i^2$
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 = 784$$

$$\bar{y} =$$

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	$x_i y_i$	$x_i^2$
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 = 784$$

$$\bar{y} = 3,4285$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	$x_i y_i$	$x_i^2$
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{7(119,5) - (28)(24)}{7(140) - (784)} =$$

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 = 784$$

$$\bar{y} = 3,4285$$

$$\bar{x} = 4$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	xiyi	xi <sup>2</sup>
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 = 784$$

$$\bar{y} = 3,4285$$

$$\bar{x} = 4$$

$$a_1 = \frac{7(119,5) - (28)(24)}{7(140) - (784)} = \frac{836,5 - 672}{980 - 784} = \frac{164,5}{196} = 0,839285$$

¡Siempre  
hacia lo alto!





## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$x_i$	$y_i$
1	0.5
2	2.5
3	2.0
4	4.0
5	3.5
6	6.0
7	5.5
$\Sigma$	24.0

$$n = 7$$

	x	y	xiyi	xi <sup>2</sup>
	1	0,5	0,5	1
	2	2,5	5	4
	3	2	6	9
	4	4	16	16
	5	3,5	17,5	25
	6	6	36	36
	7	5,5	38,5	49
Sumatoria	28	24	119,5	140

$$a_1 = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2}$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x}$$

$$(\sum x_i)^2 = 784$$

$$\bar{y} = 3,4285$$

$$\bar{x} = 4$$

$$a_1 = \frac{7(119,5) - (28)(24)}{7(140) - (784)} = \frac{836,5 - 672}{980 - 784} = \frac{164,5}{196} = 0,839285$$

$$a_0 = 3,4285 - 0,839285(4) = 0,07136$$

¡Siempre  
hacia lo alto!



## Regresión lineal por mínimos cuadrados

Ejercicio: ajustar la recta de los valores de la tabla dada.

$$a_1 = \frac{7(119,5) - (28)(24)}{7(140) - (784)} = \frac{836,5 - 672}{980 - 784} = \frac{164,5}{196} = 0,839285$$

$$a_0 = 3,4285 - 0,839285(4) = 0,07136$$

Por tanto, la recta que se ajusta a los valores dados es:

$$y = a_0 + a_1x$$

$$y = 0,07136 + 0,839285x$$



## Referencias

Chapra, S. C., & Canale, R. P. (2007). Métodos numéricos para ingenieros. McGraw-Hill,.