

# MAT-032: Lista de ejercicios 1

**Felipe Osorio**

<http://fosorios.mat.utfsm.cl>

Departamento de Matemática, UTFSM



## Ejercicio 1 a)

### Breve descripción:

Las plantas sometidas al tratamiento **Cross** tienen una altura promedio de 161.5 unid., su distribución presenta **asimetría negativa** (hacia la izquierda) con **curtosis positiva** indicando que la distribución es aguda (leptocúrtica). Se puede apreciar además que existe una única **observación atípica**. Comparativamente con las plantas sometidas al tratamiento **Self** la distribución tiene un nivel promedio y variabilidad mayores.



## Ejercicio 1 b)

Note que

$$\begin{aligned}\bar{z} &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - y_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \bar{x} - \bar{y} \\ &= 161.5 - 140.6 = 20.9.\end{aligned}$$

En el enunciado se nos indica que:

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = 0 \quad \Rightarrow \quad \text{cov}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 0$$

esto lleva a<sup>1</sup>

$$s_z^2 = \text{var}(\mathbf{x}) + \text{var}(\mathbf{y}) = 28.94^2 + 16.41^2 = 1106.812,$$

y

$$CV_z = \frac{s_z}{\bar{z}} = \frac{\sqrt{1106.812}}{20.9} = \frac{33.2688}{20.9} = 1.5918.$$

---

<sup>1</sup>Propiedad (b) en página 7 de las slides 4ta sesión de clases.



## Ejercicio 1 c)

Tenemos la transformación

$$u_i = -1.76y_i + 408.96, \quad i = 1, \dots, n.$$

Sabemos que<sup>2</sup>

$$\bar{u} = -1.76\bar{y} + 408.96 = 161.504,$$

y

$$s_u = |-1.76|s_y = 1.76 \cdot 16.41 = 28.882.$$

---

<sup>2</sup>ver [Propiedad \(d\)](#) en página 38 de las slides 2da sesión de clases.



## Ejercicio 2

Puede ser notado que

$$(x_i - x_j)^2 = ((x_i - \bar{x}) - (x_j - \bar{x}))^2 = (x_i - \bar{x})^2 + (x_j - \bar{x})^2 - 2(x_i - \bar{x})(x_j - \bar{x}),$$

de este modo,

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{(x_i - \bar{x})^2 + (x_j - \bar{x})^2 - 2(x_i - \bar{x})(x_j - \bar{x})\} \\ &= n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2 - 2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}).\end{aligned}$$

Sabemos que  $\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) = 0$  (análogamente para  $\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}) = 0$ ), luego

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2 = 2n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2.$$

Finalmente, tenemos

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{2n(n-1)} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2.$$



## Ejercicio 2

Puede ser notado que

$$(x_i - x_j)^2 = ((x_i - \bar{x}) - (x_j - \bar{x}))^2 = (x_i - \bar{x})^2 + (x_j - \bar{x})^2 - 2(x_i - \bar{x})(x_j - \bar{x}),$$

de este modo,

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{(x_i - \bar{x})^2 + (x_j - \bar{x})^2 - 2(x_i - \bar{x})(x_j - \bar{x})\} \\ &= n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2 - 2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}).\end{aligned}$$

Sabemos que  $\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) = 0$  (análogamente para  $\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x}) = 0$ ), luego

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2 = 2n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2.$$

Finalmente, tenemos

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{2n(n-1)} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (x_i - x_j)^2.$$



## Ejercicio 3

### Breve descripción:

Los números sorteados en la [lotería de Maryland](#) tienen un promedio de 518.96 y una desviación estándar de 291.7 unidades. Desde el [boxplot](#) y el [coeficiente de asimetría](#)

$$b_1 = \frac{1}{218} \sum_{i=1}^{218} \left( \frac{x_i - \bar{x}}{s} \right)^3 = \frac{1}{218} \sum_{i=1}^{218} z_i^3 = -\frac{20.07}{218} = -0.0921,$$

se aprecia que los datos son [simétricos](#) y que su [curtosis es negativa](#)

$$\begin{aligned} b_2 &= \left\{ \frac{1}{218} \sum_{i=1}^{218} \left( \frac{x_i - \bar{x}}{s} \right)^4 \right\} - 3 = \frac{1}{218} \sum_{i=1}^{218} z_i^4 - 3 = \frac{390.38}{218} - 3 \\ &= 1.7907 - 3 = -1.2093, \end{aligned}$$

indicando que la distribución es achatada ([platicúrtica](#)). Además, la información provista por el histograma indica que los datos siguen un [comportamiento bastante uniforme](#).



## Ejercicio 4

Desde el conjunto de datos  $(x_1, y_1), \dots, (x_6, y_6)$ , podemos obtener:

$$\sum_{i=1}^n x_i = 0, \quad \sum_{i=1}^n x_i^2 = 130, \quad \sum_{i=1}^n y_i = 0.41, \quad \sum_{i=1}^n y_i^2 = 10.5009, \quad \sum_{i=1}^n x_i y_i = -10.59,$$

con  $n = 6$ . De este modo,

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y} = -10.59,$$

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{x}^2 = 130.$$

Luego, tenemos que la estimación de los **coeficientes de regresión**<sup>3</sup> es dada por:

$$\hat{\beta} = \frac{\text{cov}(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{\text{var}(\mathbf{x})} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = -\frac{10.59}{130} = -0.0815,$$

$$\hat{\alpha} = \bar{y} - \hat{\beta} \bar{x} = \frac{0.41}{6} = 0.0683.$$

---

<sup>3</sup>ver página 23 de las slides 4ta sesión de clases.





## Ejercicio 4

El vector de valores predichos  $\hat{\mathbf{y}} = (\hat{y}_1, \hat{y}_2, \dots, \hat{y}_6)^\top$ , con  $\hat{y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta}x_i$ , está dado por:

$$\hat{\mathbf{y}} = (0.3942, 0.3127, 0.2313, 0.1498, 0.0683, -0.7463)^\top.$$

Note que

$$\bar{\hat{y}} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \hat{y}_i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\hat{\alpha} + \hat{\beta}x_i) = \hat{\alpha} + \hat{\beta}\bar{x} = \bar{y} - \hat{\beta}\bar{x} + \hat{\beta}\bar{x} = \bar{y}$$

De este modo,

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 - n\bar{y}^2 = 10.5009 - 6\left(\frac{0.41}{6}\right)^2 = 10.4729$$

$$\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i^2 - n\bar{y}^2 = 0.8907 - 6\left(\frac{0.41}{6}\right)^2 = 0.8627,$$

y

$$\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \bar{y}) = \sum_{i=1}^n y_i \hat{y}_i - n\bar{y}^2 = 0.8907 - 6\left(\frac{0.41}{6}\right)^2 = 0.8627.$$



## Ejercicio 4

Tenemos,

$$\begin{aligned} R^2 &= \{\text{cor}(\mathbf{y}, \hat{\mathbf{y}})\}^2 = \left\{ \frac{\text{cov}(\mathbf{y}, \hat{\mathbf{y}})}{\sqrt{\text{var}(\mathbf{y}) \text{var}(\hat{\mathbf{y}})}} \right\}^2 \\ &= \frac{\{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})(y_i - \bar{y})\}^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2} \\ &= \frac{0.8627^2}{10.4729 \cdot 0.8627} = \frac{0.8627}{10.4729} = 0.0824. \end{aligned}$$

De este modo, un **8.24%** de la **variabilidad** de la respuesta es **explicada por el modelo**.

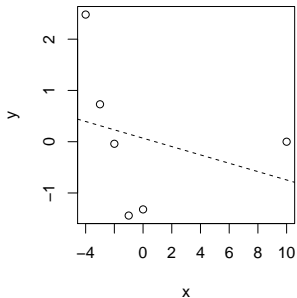


## Ejercicio 4

### Observación:

Comparando el valor de  $R^2$  con el modelo ajustado se aprecia que un **ajuste pobre**. Un mejor modelo puede ser obtenido considerando, por ejemplo, una **regresión cuadrática**.

modelo lineal



modelo cuadrático

