



DEPARTAMENTO  
DE COMPUTACION

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales - UBA

## Trabajo Práctico II

---

Probabilidad y Estadística  
Primer Cuatrimestre de 2019

Integrante	LU	Correo electrónico
Facundo Linlaud	561/16	facundolinlaud@gmail.com
Marco Sotomayor	?	marco.soto1995@gmail.com



Facultad de Ciencias Exactas y Naturales  
Universidad de Buenos Aires

Ciudad Universitaria - (Pabellón I/Planta Baja)

Intendente Güiraldes 2160 - C1428EGA

Ciudad Autónoma de Buenos Aires - Rep. Argentina

Tel/Fax: (54 11) 4576-3359

<http://www.fcen.uba.ar>

# Índice

<b>1. Ejercicio 1</b>	<b>3</b>
1.1. Momentos de la muestra . . . . .	3
1.2. Estimador de Máxima Verosimilitud . . . . .	3
<b>2. Ejercicio 2</b>	<b>4</b>

## 1. Ejercicio 1

### 1.1. Momentos de la muestra

Como sabemos que  $X_1, \dots, X_n$  es una muestra aleatoria con distribución  $U[0, b]$ , sabemos que el primer momento de una distribución uniforme es su esperanza, mientras que su segundo momento su varianza. De esta manera podemos estimar el primer y segundo momento de la muestra:

$$m_1 = E[X] = \frac{a+b}{2} \quad (1)$$

Sabiendo además que  $a = 0$ , podemos utilizar la equivalencia (1) para estimar el valor de  $b$ :

$$\begin{aligned} \bar{X}_n &= \frac{1}{n} * \sum_{i=1}^n X_i \\ \Leftrightarrow \bar{X}_n &= \frac{1}{n} * n * \frac{a+b}{2} \\ \Leftrightarrow \bar{X}_n &= \frac{a+b}{2} \end{aligned}$$

Luego, despejando  $b$  y reemplazando  $a$  por 0, obtenemos su estimador:

$$\hat{b}_{mom} = 2 * \bar{X}_n$$

### 1.2. Estimador de Máxima Verosimilitud

Sabemos que la función de densidad de una distribución uniforme es:

$$f_X(x) = \frac{1}{b-a} I_{(a,b)}(x)$$

Sabiendo que  $a = 0$  y que  $a < b$  por propiedades de distribución uniforme, procederemos a maximizar  $f_X(x)$  para estimar el valor de máxima verosimilitud de  $b$ :

$$\begin{aligned} L(\theta) &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{b-a} I_{(a,b)}(x) \\ \Leftrightarrow L(\theta) &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{b-0} I_{(a,b)}(x) \\ \Leftrightarrow L(\theta) &= \left(\frac{1}{b}\right)^n I_{(a,b)}(x) \end{aligned}$$

Por lo tanto:

$$L(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{b^n} & \text{si } \max\{x_1, \dots, x_n\} < \theta \\ 0 & \text{sino} \end{cases}$$

Esto implica que  $\frac{1}{b^n}$  es máximo cuando  $b^n$  es mínimo. Luego, el valor más chico posible de  $b$  es el valor más grande que haya tomado algún resultado en la muestra  $X_1, \dots, X_n$ . Porque si  $b$  fuese menor a alguno de ellos, la probabilidad total sería nula (por contener un elemento fuera del rango de la distribución). Finalmente, tenemos un valor para nuestro estimador:

$$\hat{b}_{mv} = \max\{x_1, \dots, x_n\}$$

## 2. Ejercicio 2

Dada una muestra  $X_1, \dots, X_n$ , estimar el doble de su mediana implica tomar los únicos datos que tenemos, es decir la muestra, calcular su mediana muestral y multiplicarla por dos. Su implementación puede ser observada en el archivo **tp2.py**.