

# **ESMA 5015: Examen 2**

Due on Abril 10, 2025

*Damaris Santana*

**Alejandro Ouslan**

## Contents

<b>1</b>	<b>Accept-Reject</b>	<b>3</b>
1.1	Por que es necesario que $a < \alpha$ y $b > \beta$	3
1.2	Para $a = \lfloor \alpha \rfloor$ , demuestre que $M$ ocurre en $x = \frac{\alpha - \lfloor \alpha \rfloor}{\frac{1}{\beta} - \frac{1}{b}}$	3
1.3	Para $a = \lfloor \alpha \rfloor$ , encuentre el valor optimo de $b$	3
<b>2</b>	<b>Implementación del algoritmo</b>	<b>4</b>
2.1	Describa un algoritmo <b>Accept-Reject</b> para generar una variable aleatoria con distribución $Gamma(3/2, 1)$	4
2.2	Algoritmo en Python	4
2.3	Trafique el histograma de la distribución obtenida sobreponiendo la distribución deseada	4
2.4	Estime $E[X^2]$ y construya la gráfica de la convergencia de los running means.	4
<b>3</b>	<b>Importance Sampling</b>	<b>4</b>
3.1	Estimador importance Sampling	4
3.1.1	$Cauchy(0, 1)$	4
3.1.2	$Normal(0, \frac{v}{v-2})$	4
3.1.3	$Exponencial(\lambda = 1)$	4
3.2	Estimador Monte Carlo	4
3.2.1	$Cauchy(0, 1)$	5
3.2.2	$Normal(0, \frac{v}{v-2})$	5
3.2.3	$Exponencial(\lambda = 1)$	5
3.3	Implementacion	5
3.4	Graficas	5

# 1 Accept-Reject

Suponga que desea generar variables aleatorias de una distribución  $\text{Gamma}(\alpha, \beta)$  donde  $\alpha$  no es necesariamente un entero. Decide usar el algoritmo **Accept-Reject** con la función candidata  $\text{Gamma}(a, b)$ .

## 1.1 Por que es necesario que $a < \alpha$ y $b > \beta$

Esto es para asegurar un buen candidato que se asegure lo mas posible a la función objetivo, esto es con el propósito de hacer el algoritmo mas eficiente.

## 1.2 Para $a = \lfloor \alpha \rfloor$ , demuestre que $M$ ocurre en $x = \frac{\alpha - \lfloor \alpha \rfloor}{\frac{1}{\beta} - \frac{1}{b}}$

$$\begin{aligned}
 x &= \sup \frac{f(x)}{g(x)} \\
 &= \sup \frac{\text{Gamma}(\alpha, \beta)}{\text{Gamma}(a, b)} \\
 &= \sup \frac{\frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\beta}}}{\frac{1}{\Gamma(a)b^a} x^{a-1} e^{-\frac{x}{b}}} \\
 &= \left( \frac{\frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha}}{\frac{1}{\Gamma(a)b^a}} \cdot \frac{x^{\alpha-1}}{x^{a-1}} \cdot \frac{e^{-\frac{x}{\beta}}}{e^{-\frac{x}{b}}} \right) \frac{d}{dx} \\
 &= \left( x^{\alpha-a} \cdot e^{\frac{x}{b} - \frac{x}{\beta}} \right) \frac{d}{dx} \\
 &= \left( x^{\alpha-1} e^{\frac{x}{b} - \frac{x}{\beta}} \right) \left( \left[ \frac{1}{\beta} - \frac{1}{b} \right] + (\alpha - a)x^{-1} \right) = 0 \\
 &= \left[ \frac{1}{\beta} - \frac{1}{b} \right] + (\alpha - a)x^{-1} = 0 \\
 &= \left[ \frac{\alpha - a}{\frac{1}{\beta} - \frac{1}{b}} \right]_{a=\lfloor \alpha \rfloor} \\
 &= \frac{\alpha - \lfloor \alpha \rfloor}{\frac{1}{\beta} - \frac{1}{b}}
 \end{aligned}$$

## 1.3 Para $a = \lfloor \alpha \rfloor$ , encuentre el valor optimo de $b$

$$\max(x) = \frac{\alpha - \lfloor \alpha \rfloor}{\frac{1}{\beta} - \frac{1}{b}}$$

## 2 Implementación del algoritmo

- 2.1 Describa un algoritmo Accept-Reject para generar una variable aleatoria con distribución  $\text{Gamma}(3/2, 1)$
- 2.2 Algoritmo en Python
- 2.3 Trafique el histograma de la distribución obtenida sobreponiendo la distribución deseada
- 2.4 Estime  $E[X^2]$  y construya la gráfica de la convergencia de los running means.

## 3 Importance Sampling

title

```
def main(x):  
    lst = [x + i for i in range(3)]  
    return lst  
  
if __name__ == "__main__":  
    main()
```

Usando Importance Sampling estime  $E_f \left[ \frac{X^5}{1+(X-3)^2} I[X \geq 0] \right]$ , donde  $f$  es la distribución  $t$  con  $v = 12$ . Utilice las siguientes  $g$ :

1.  $\text{Cauchy}(0, 1)$
2.  $\text{Normal}(0, \frac{v}{v-2})$
3.  $\text{Exponencial}(\lambda = 1)$

### 3.1 Estimador importance Sampling

Para cada una de estas distribuciones presente el estimador que corresponde a la sumatoria definida por el método de **Importance Sampling** y que converge al valor esperado de interés.

3.1.1  $\text{Cauchy}(0, 1)$

3.1.2  $\text{Normal}(0, \frac{v}{v-2})$

3.1.3  $\text{Exponencial}(\lambda = 1)$

### 3.2 Estimador Monte Carlo

Para cada uno presente el estimador que corresponde a la sumatoria definida por el método de Integración Monte Carlos y que converge al valor esperado de interés.

**3.2.1** *Cauchy*(0, 1)

**3.2.2** *Normal*(0,  $\frac{v}{v-2}$ )

**3.2.3** *Exponencial*( $\lambda = 1$ )

### **3.3 Implementacion**

### **3.4 Graficas**

Construya un asola graica y presente la convergencia de los running menas para los cuatro estimadores. Compare la varianza empirica de los cuatro estimadores