

# notebook

August 19, 2025

Actividad 1: Simulación Estocástica

**Curso:** TEMAS SELECTOS 1 (O25-LAT4032-1)

**Profesor:** Rubén Blancas Rivera

**Alumno:** Heriberto Espino

**Universidad:** Universidad de las Américas Puebla

**Fecha:** 2025-08-15 **Selection of exercises:** Pares.

## 1 Ejercicio

Si  $x_0 = 5$  y  $x_n = 2x_{n-1} \bmod 150$ . Encontrar  $x_1, \dots, x_{10}$ .

$$x_n = ax_{n-1} \bmod m$$

$10 = 2 * 5 \bmod 150$   
 $20 = 10 * 2 \bmod 150$   
 $40 = 20 * 2 \bmod 150$   
 $80 = 40 * 2 \bmod 150$   
 $10 = 80 * 2 \bmod 150$

```
[3]: pseudoaleatorios = []  
  
x0 = 5  
a = 2  
m = 150  
  
for i in range(10):  
    xn = (a * x0) % m  
    x0 = xn  
    pseudoaleatorios.append(xn)  
  
print(pseudoaleatorios)
```

[10, 20, 40, 80, 10, 20, 40, 80, 10, 20]

## 2 Ejercicio

$$\int_0^1 \exp(e^x) dx$$

Sea

$$\theta = \int_0^1 \exp(e^x) dx.$$

Reescritura como valor esperado con  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ :

$$\theta = \mathbb{E}[\exp(e^U)].$$

Estimador Monte Carlo con  $u_1, \dots, u_K \stackrel{\text{iid}}{\sim} \text{Unif}(0, 1)$ :

$$\hat{\theta}_K = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^K \exp(e^{u_i}).$$

```
[8]: import numpy as np

def h(u):
    return np.exp(np.exp(u))

k = 1000

u = np.random.random(k)

h(u).mean()
```

```
[8]: np.float64(6.229521839385485)
```

### 3 Ejercicio

$$\int_{-2}^2 e^{x+x^2} dx$$

Sea

$$\theta = \int_{-2}^2 e^{x+x^2} dx.$$

Cambio de variable a  $([0,1])$ :

$$u = \frac{x - (-2)}{2 - (-2)} = \frac{x + 2}{4}, \quad x = -2 + 4u, \quad dx = 4 du.$$

Entonces

$$\theta = \int_0^1 4 \exp[(-2 + 4u) + (-2 + 4u)^2] du.$$

Forma de valor esperado con  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ :

$$\theta = \mathbb{E}[g(U)], \quad g(u) = 4 \exp[(-2 + 4u) + (-2 + 4u)^2].$$

Estimador Monte Carlo:

$$\hat{\theta}_K = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^K g(u_i), \quad u_i \stackrel{iid}{\sim} \text{Unif}(0, 1).$$

```
[19]: def h(u):  
        return (b-a)*np.exp(a+(b-a)*u + (a+(b-a)*u)**2)  
  
k = 10000  
a = -2  
b = 2  
u = np.random.random(k)  
h(u).mean()
```

```
[19]: np.float64(94.60588956711096)
```

## 4 Ejercicio

$$\int_0^\infty \frac{x}{(1+x^2)^2} dx$$

Sea

$$\theta = \int_0^\infty \frac{x}{(1+x^2)^2} dx.$$

Cambio (pág. 21):

$$y = \frac{1}{x+1}, \quad dy = -\frac{dx}{(x+1)^2} = -y^2 dx.$$

Entonces

$$\theta = \int_0^1 h(y) dy, \quad h(y) = \frac{g\left(\frac{1}{y}-1\right)}{y^2}, \quad g(x) = \frac{x}{(1+x^2)^2}.$$

Cálculo explícito de  $h$ :

$$x = \frac{1-y}{y} \Rightarrow h(y) = \frac{(1-y)y}{(1-2y+2y^2)^2}, \quad y \in (0, 1).$$

Forma de esperanza con  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ :

$$\theta = \mathbb{E}[h(U)].$$

Estimador Monte Carlo:

$$\hat{\theta}_K = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^K h(u_i), \quad u_i \stackrel{iid}{\sim} \text{Unif}(0, 1).$$

Chequeo analítico:

$$\theta = \int_0^\infty \frac{x}{(1+x^2)^2} dx = -\frac{1}{2} \int_0^\infty d\left(\frac{1}{1+x^2}\right) = \frac{1}{2}.$$

```
[33]: def h(u):
        return (((1/u)-1)/(1+((1/u)-1)**2)**2))/(u**2)

k = 10000000

u = np.random.random(k)
h(u).mean()
```

```
[33]: np.float64(0.5000960390593421)
```

Sea

$$\theta = \int_0^{\infty} \frac{x}{(1+x^2)^2} dx.$$

1) Integral impropia:

$$\theta = \lim_{b \rightarrow \infty} \int_0^b \frac{x}{(1+x^2)^2} dx.$$

2) Sustitución  $u = 1 + x^2 \Rightarrow du = 2x dx$ : cuando  $x = 0 \Rightarrow u = 1$ , cuando  $x = b \Rightarrow u = 1 + b^2$ .  
Entonces

$$\int_0^b \frac{x}{(1+x^2)^2} dx = \frac{1}{2} \int_1^{1+b^2} u^{-2} du.$$

3) Primitiva:

$$\int u^{-2} du = -u^{-1} + C.$$

4) Evaluación:

$$\frac{1}{2} \left[ -u^{-1} \right]_1^{1+b^2} = \frac{1}{2} \left( -\frac{1}{1+b^2} + 1 \right).$$

5) Límite:

$$\theta = \lim_{b \rightarrow \infty} \frac{1}{2} \left( 1 - \frac{1}{1+b^2} \right) = \frac{1}{2}.$$

(Equivalente por antiderivación directa:  $\int \frac{x}{(1+x^2)^2} dx = -\frac{1}{2(1+x^2)} + C$ , y luego  $\theta = \lim_{b \rightarrow \infty} \left[ -\frac{1}{2(1+x^2)} \right]_0^b = \frac{1}{2}$ .)

## 5 Ejercicio

$$\int_0^1 \int_0^1 e^{(x+y)^2} dy dx$$

```
[39]: def h(u1, u2):
        return 1/4 * np.exp((u1 + u2)**2)

k = 10000
```

```
u1 = np.random.random(k)
u2 = np.random.random(k)
h(u1, u2).mean()
```

[39]: np.float64(1.2140555137345483)

```
[ ]: # plot in 3d
```

## 6 Ejercicio 11

Usar simulación para aproximar  $\text{Cov}(U, e^U)$ , donde  $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$ . Comparar con la respuesta exacta.

```
[47]: def valor_esperado_1(u):
        return u * np.exp(u)

def valor_esperado_2(u):
    return u

def valor_esperado_3(u):
    return np.exp(u)

k = 1000000

u = np.random.random(k)

valor_esperado_1(u).mean() - valor_esperado_2(u).mean() * valor_esperado_3(u).
↪mean()
```

[47]: np.float64(0.1409069042870994)

```
[48]: 1 - 1/2*(np.e - 1)
```

[48]: 0.14085908577047745

### 6.1 Ejercicio 13

Para variables aleatorias uniformes  $U_1, U_2, \dots$  definir

$$N = \min \left\{ n : \sum_{i=1}^n U_i > 1 \right\}.$$

Estimar  $\mathbb{E}[N]$  por simulación con: a) 100 valores, b) 1000 valores, c) 10000 valores, d) Discutir el valor esperado.

```
[ ]: def minimo_N(k):
        lista_contadores = []
        for _ in range(k):
            suma = 0
            contador = 0
```

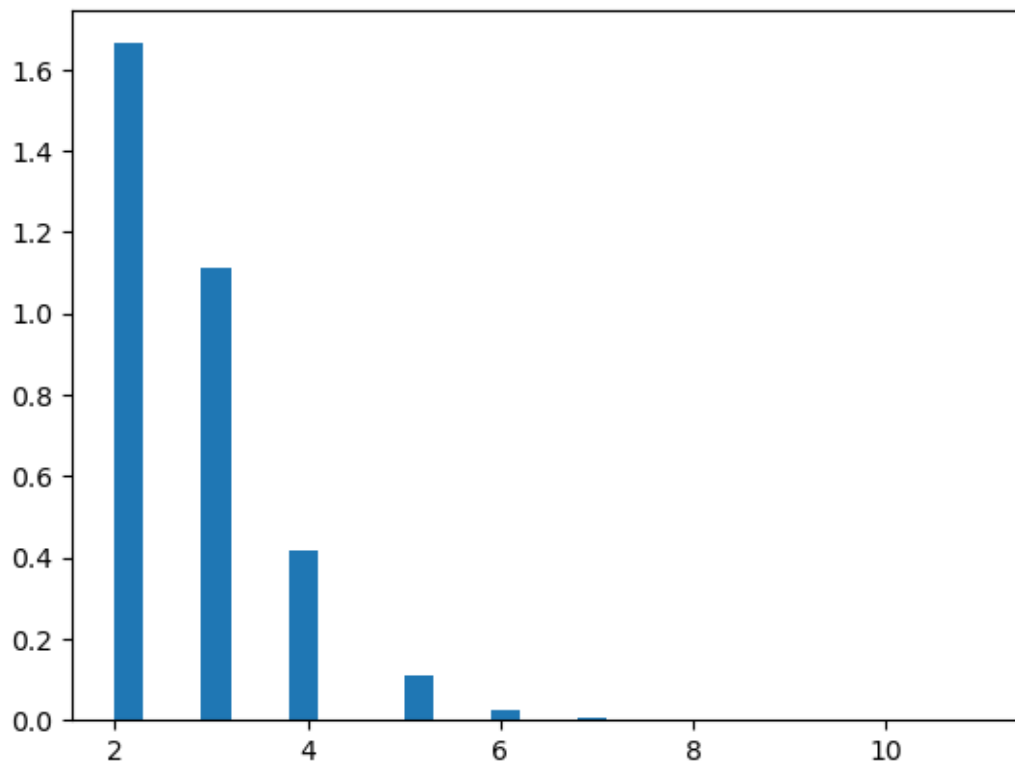
```

while suma < 1:
    contador += 1
    suma += np.random.random()
    lista_contadores.append(contador)
return lista_contadores

```

```
[89]: lista_para_dist = minimo_N(1000000)
```

```
[90]: import matplotlib.pyplot as plt
plt.hist(lista_para_dist, bins=30, density=True)
plt.show()
```



```
[80]: minimo_N(1_000)
```

```
[80]: np.float64(2.725)
```

```
[81]: minimo_N(10_000)
```

```
[81]: np.float64(2.7227)
```

```
[ ]:
```

```
-----  
KeyboardInterrupt                                Traceback (most recent call last)  
Cell In[82], line 1  
----> 1 minimo_N(1000000000)  
  
Cell In[58], line 6, in minimo_N(k)  
      4 suma = 0  
      5 contador = 0  
----> 6 while suma < 1:  
      7     contador += 1  
      8     suma += np.random.random()  
  
KeyboardInterrupt:
```