

## Entrega Métodos de Monte Carlo

### Unidad 3 – Sesión 06 - Ejercicio 6.1

#### Descripción del problema:

Se idealiza una montaña como un cono inscrito en una región cuadrada de lado 1 km. La base de la montaña es circular, con centro en (0.5, 0.5) y radio  $r = 0.4$  km, y la altura es  $H = 8$  km. La altura de cada punto  $(x, y)$  de la montaña está dada por la función:

$f(x, y) = H - H/r \times \sqrt{(x - 0.5)^2 + (y - 0.5)^2}$ , en la zona definida por el círculo, y 0 fuera del círculo. El volumen total de la montaña (en km cúbicos) puede verse como la integral de la función altura en la región.

- Parte a: escribir un programa para calcular el volumen por Monte Carlo. Realizar  $10^6$  replicaciones y estimar el valor de  $\zeta$  y el error cometido (con nivel de confianza 0.95), utilizando como criterio la aproximación normal.
- Parte b: en base al valor estimado en la parte a, calcular el número de replicaciones necesario para obtener un error absoluto menor a  $10^{-3}$  (con nivel de confianza 0.95).
- Parte c: realizar esa cantidad de replicaciones y estimar  $\zeta$  y su intervalo de confianza.

#### Solución a aplicar en Python:

1. Importar random #Esta biblioteca incluye funciones para generar números pseudoaleatorios
2. Importar math #Esta biblioteca incluye funciones para calcular el entero inmediatamente mayor a un número real y raíz cuadrada
3. Importar time #Esta biblioteca incluye funciones que permiten calcular el tiempo de ejecución
4. Importar norm de scipy.stats #Incluye funciones para calcular valores de la distribución normal
5. Definir semilla  
#Parte a
6. Leer número de replicaciones
7. Leer  $\delta$ , tal que  $1 - \delta$  sea el nivel de confianza deseado
8. Definir función: `fi(x,y): """Evalúa la función  $f(x, y) = H - H/r \times \sqrt{(x - 0.5)^2 + (y - 0.5)^2}$  en el punto  $(x,y)$ """`
  - 8.1. `centro=(0.5, 0.5)`
  - 8.2. `radio=0.4`
  - 8.3. `H=8`
  - 8.4. `Distancia= distancia de (x,y) al centro`
  - 8.5. `If Distancia<=radio:`
    - 8.5.1. `Altura=H-H/radio*distancia`
  - 8.6. `Else: Altura=0`
  - 8.7. `Salida: Altura`
9. Definir función: `integración_monte_carlo(función, n, nivel): """Estima por monte carlo el valor de la integral la función en la región  $[0,1]^2$  utilizando un tamaño de muestra n y halla un intervalo de confianza del nivel deseado"""`

- 9.1.  $S=0, T=0$  #Inicialización
- 9.2. For  $i$  entre 1 y  $n$ :
  - 9.2.1. Sortear  $\text{Punto}_{(i)}$  con distribución uniforme en  $[0,1]^2$
  - 9.2.2. If  $i>1$  then  $T=T+(1-1/i)*(\text{funcion}(\text{Punto}_{(i)})-S/(i-1))^2$
  - 9.2.3.  $S = S + \text{funcion}(\text{Punto}_{(i)})$  #Acumular en  $S$  y  $T^*$
- 9.3.  $\text{Integral} = S/n$  #Estimador puntual de la integral
- 9.4.  $\text{Varianza\_función} = T/(n-1)$  #Estimador puntual de la varianza de función(Punto)
- 9.5.  $\text{Varianza\_integral} = \text{Varianza\_función}/n$  #Estimador puntual de la varianza de la integral
- 9.6. Cálculo  $[I_1(S,n,1-\text{nivel}), I_2(S,n,1-\text{nivel})]$  #Intervalo de confianza del nivel ingresado para la integral
- 9.7. Salida: Integral, error, Varianza\_función
10. Inicio = tiempo de inicio
11. Estimación, error\_est, varianza\_fi= integración\_monte\_carlo(fi, n, 1-  $\delta$ )
12. Tiempo\_ejecución=Tiempo final-inicio #Cálculo del tiempo de ejecución
13. Escribir: "Estimador: {Estimación}, Error: {error\_est}, Tiempo (segundos): {Tiempo\_ejecución}"  
#Parte b
14. Leer  $\epsilon$
15. Cálculo de  $n_N$  #n requerido de acuerdo a la aproximación normal
16. Escribir: "Numero de replicaciones necesarias: { $n_N$ }"  
#Parte c
17. Definir semilla
18. Estimación\_2, error\_est\_2, varianza\_fi\_2= integración\_monte\_carlo(fi,  $n_N$ , 1-  $\delta$ )
19. Tiempo\_ejecución=Tiempo final-inicio #Cálculo del tiempo de ejecución
20. Escribir: "Estimador: {Estimación\_2}, Error: {error\_est\_2}, Tiempo (segundos): {Tiempo\_ejecución}"

### Resultados:

Plataforma de cómputo: PC de escritorio, procesador Intel I5-12400, RAM: 32 Gb, Windows 10

Parte a:

Semilla: 6

$n=10^6$

$\delta=0.05$

$\bar{\zeta} = 1,342396 \text{ km}^3$

$\epsilon = 0,003702 \text{ km}^3$

Parte b:

Se aplica la siguiente ecuación:

$$\dot{n}_N(\epsilon, \delta) = \lceil (\Phi^{-1}(1 - \delta/2))^2 \dot{\sigma}_n^2 / \epsilon^2 \rceil$$

Se llega a que para obtener un error absoluto menor a  $10^{-3}$  se necesita realizar 13707408 replicaciones, este valor es mayor al número de replicaciones realizado en la parte a, lo cual es coherente ya que el  $\epsilon$  deseado es menor al obtenido en la parte a.

Parte c:

Semilla: 7

$n=13707408$

$\delta=0.05$

$\bar{\zeta}= 1,340535\text{km}^3$

$\varepsilon= 0,00100 \text{ km}^3$

Entonces el intervalo de confianza es  $(1,339535\text{km}^3, 1,341535\text{km}^3)$

Se puede ver que se obtuvo exactamente el error deseado.

## Anexos:

### Log de ejecuciones:

```
runcell(0, 'G:/.../ej_6.1.py')
Parte a:
Ingrese el número de replicaciones, n: 1000000
Ingrese delta, tal que el nivel de confianza sea 1-delta: 0.05
Estimador: 1.342396      Error: 0.003702      Tiempo(segundos):
1.333541
Parte b:
Ingrese epsilon: 0.001
Número de replicaciones necesarias:13707408.000000
Parte c:
Estimador: 1.340535      Error: 0.001000      Tiempo(segundos):
17.826391
```

### Código fuente:

```
import random #Esta biblioteca incluye funciones para generar números
pseudoaleatorios
import math #Esta biblioteca incluye funciones para calcular el entero
inmediatamente mayor a un número real y raíz cuadrada
import time #Esta biblioteca incluye funciones que permiten calcular el tiempo
de ejecución
from scipy.stats import norm #Incluye funciones para calcular valores de la
distribución normal

random.seed(6)

#Parte a:
print('Parte a:')

n=int(input('Ingrese el número de replicaciones, n: '))
delta=float(input('Ingrese delta, tal que el nivel de confianza sea 1-delta:
'))

def fi(x,y):
    centro=[0.5, 0.5]
    radio=0.4
    H=8
    distancia=math.sqrt((x-centro[0])**2+(y-centro[1])**2)
    if distancia <= radio:
        altura=H-H/radio*distancia
    else: altura=0
    return altura

def integracion_monte_carlo(funcion, n, nivel):
    S=0
    T=0 #Inicialización
    for i in range(1,n+1):
        punto= [random.random() for i in range(2)]
        if i>1:
            T=T+(1-1/i)*(funcion(punto[0],punto[1])-S/(i-1))**2
            S=S+funcion(punto[0],punto[1])#Acumular en S y T*
        integral= S/n #Estimador puntual de la integral
        var_funcion= T/(n-1) #Estimador puntual de la varianza de funcion(punto)
        var_integral= var_funcion/n #Estimador puntual de la varianza de la
integral
```

```
I1=integral-norm.ppf(nivel+(1-nivel)/2)*math.sqrt(var_integral)
I2=integral+norm.ppf(nivel+(1-nivel)/2)*math.sqrt(var_integral)
error=(I2-I1)/2
return integral, error, var_funcion

inicio= time.time()
est, err, var_fi_n = integracion_monte_carlo(fi, n, 1-delta)
tiempo_ejecucion= time.time()-inicio
print(f'Estimador:{est:10f}\
      \tError:{err:10f}\
      \tTiempo(segundos):{tiempo_ejecucion:10f}')
```

#Parte b:

```
print('Parte b:')
epsilon=float(input('Ingrese epsilon: '))

#Se calcula el tamaño de muestra requerido de acuerdo a la aproximación normal
nN=math.ceil(norm.ppf(1-delta/2)**2*var_fi_n/epsilon**2)
print(f'Número de replicaciones necesarias:{nN:10f}')
```

#Parte c:

```
print('Parte c:')
random.seed(7)

inicio= time.time()
est2, err2, var_fi_n2 = integracion_monte_carlo(fi, nN, 1-delta)
tiempo_ejecucion= time.time()-inicio

print(f'Estimador:{est2:10f}\
      \tError:{err2:10f}\
      \tTiempo(segundos):{tiempo_ejecucion:10f}')
```