



# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

INFORMACIÓN BÁSICA								
ASIGNATURA:	Física Computacional.							
TÍTULO DE LA	Práctica de Ecuación diferencial de Laplace.							
PRÁCTICA:								
NÚMERO DE	05	AÑO LECTIVO:	2022-A	NRO. SEMESTRE:	VII			
PRÁCTICA:								
FECHA DE PRESENTACIÓN:	June 11,	HORA DE PRESENTACIÓN:		10:45 pm				
Integrante(s): Alván Ventura Edsel Yael NOTA								
DOCENTE(s): Danny Giancarlo Apaza Veliz.								

# Práctica 5 Física Computacional

Escrito por Alván Ventura, Edsel Yael ealvan@unsa.edu.pe

Profesor Apaza Veliz, Danny Giancarlo dapazav@unsa.edu.pe

June 11, 2022





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

### 1 Problema 1

Resuelva aproximadamente la ecuación de Laplace  $\nabla^2 u = 0$  en un cuadrado definido por 0 < x < 4 y 0 < y < 4, con las condiciones en la frontera.

$$u(x,0) == 20 \text{ y } u(x,4) = 300 \text{ para todo } 0 < x < 4$$
  
 $u(0,y) = 80 \text{ y } u(4,y) = 0 \text{ para todo } 0 < y < 4$ 

### 1.1 Análisis

La ecuación diferencial de Laplace puede ser resuelta numericamente mediante la técnica de diferencias finitas, las diferencias finitas pueden ayudarnos a aproximar mucho a una solución analítica.

Para lograrlo, necesitamos deducir esta formula:

$$u(i,j) = \frac{1}{4}(u_{i+1,j} + u_{i-1,j} + u_{i,j-1} + u_{i,j+1})$$
(1)

A partir de las series de taylor, para deducir una aproximación numerica a la segunda derivada de la funcion u(i, j):





# 1.2 Programación

Luego de la deducción:

- 1. Se creó una matriz de mxn.
- 2. Los contornos de la matriz se llenaron con los bordes dados por la función.
- 3. Luego la parte central de la matriz(no incluyendo los bordes) se lleno de la media de los valores de los valores del borde.
- 4. Despues de hacer eso, se implementó la técnica numérica para iterar sobre la parte central de la matriz anteriormente dicha.
- 5. Y por ultimo, se coloco la matriz en un mapa de calor, para ver las condiciones frontera.





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

Las dimensiones del array son parametros de la función llamada Laplace(). Esta función se denota de la siguiente manera:

$$Laplace(xu, xd, yl, yr, f, c, h) (2)$$

Donde:

Parámetros:	Descrición				
xu:	Representa la recta $u(x,4) = 300 = xu$	arriba del cuadrado			
xd:	Representa la recta $u(x,0) = 20 = xd$	abajo del cuadrado			
yl:	Representa la recta $u(0, y) = 80 = yl$	izquierda del cuadrado			
yr:	Representa la recta $u(4, y) = 300 = yr$	derecha del cuadrado			
f:	Representa el numero de filas de la matriz				
c:	Representa el numero de columnas de la matriz				
h:	Representa el numero de iteraciones de la matriz				

### A continuación se muestra la implementación:

```
1
   import matplotlib.pyplot as plt
2
   import numpy as np
3
   |#LAPLACE ->
   \#Ua=Yl
   \#Ub = Yr
5
   \#Uc = Xd
6
7
    \#Ud=Xu
    \#N = a
   \#M = b
9
10
   \#H = 1000 \ iterations
11
   #Error: 0.0001 error
12
   # def mean() hara el trabajo de media
13
14
    def fillMatrix (arr, xu, xd, yl, yr):
15
         arr [0,:] = xu
         \operatorname{arr}\left[\operatorname{arr.shape}\left[0\right]-1,:\right]=\operatorname{xd}
16
         arr[0:,0] = yl
17
         arr[:, arr.shape[1]-1] = yr
18
19
         arr [1, : arr.shape [1] - 2]
         arr[1:arr.shape[0]-1,1:arr.shape[1]-1] = (xu+xd+yl+yr)/4
20
21
22
    def calculate (arr, times, error):
23
         convergencia = 0
```





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

```
24
                          contador = 0
25
                          \# tmp = arr
26
                          while (contador < times and convergencia == 0):
27
                                        tmp = arr
                                        for i in range (1, arr.shape [0] - 1):
28
29
                                                      for j in range (1, arr.shape [1] - 1):
                                                                    arr[i,j] = 0.25*(arr[i+1][j]+arr[i-1][j]+arr[i][j+1]+arr[i][j-1])
30
31
                                        \# if(np.linalg.norm(arr-tmp,np.inf)/np.linalg.norm(arr,np.inf) < err\phi r):
32
                                                              convergencia = 1
33
                                        contador+=1
34
                          \# if(convergencia == 1):
35
                          getCalorMap(arr)
                          print(f" contador : \{ contador \} \setminus [ arr - tmp ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np. lin alg. norm(tmp) \} \setminus [ arr ] = \{ np
36
37
                          \# print(arr[:int(arr.shape[0]/2),:int(arr.shape[1]/2)])
38
39
            def getCalorMap(arr):
                          plt.imshow(arr,cmap='hot',interpolation='nearest')
40
41
                          plt.show()
42
43
            def Laplace (arriba, abajo, izq, dere, filas, cols, h, error):
44
                          malla = np. zeros ((filas, cols))#creando malla
45
                          fill Matrix (malla, arriba, abajo, izq, dere)#llenando malla
46
                          calculate (malla, h, error)
47
48
            def main():
                           filas = 100
49
                          \mathrm{cols} \, = \, 100
50
51
                          x_upper = 0
52
                          x_down = 80
53
                          l_left = 20
54
                          l_right = 300
55
                          times = 500
56
                          error = 0.001
57
                          Laplace (x-upper, x-down, l-left, l-right, filas, cols, times, error)
58
                          \# print(malla)
59
60
            if __name__ = "__main__":
61
                          main()
```

Como se puede ver, los datos del primer ejercicio estan puestos en la siguiente pieza de código:

```
1 def main():
2     filas = 100
3     cols = 100
4     x_upper = 0
5     x_down = 80
6     l_left = 20
7     l_right = 300
```





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

### 1.3 Resultados

Los resultados son los siguientes: En la anterior imagen se puede ver, los puntos mas



calientes, donde la función alcanza sus valores máximos(color rojizo anaranjado), y la parte negra representa los valores mínimos de la función.

## 2 Problema 2

Use y modifique el código del ejercicio 1 y calcule las aproximaciones de la función u(x, y) en el cuadrado cuadrado definido por 0 < x < 4 y 0 < y < 4, con las condiciones en la frontera.

$$u(x,0) = 120$$
 y  $u(x,4) = 0$  para todo  $0 < x < 4$   $u(0,y) = 120$  y  $u(4,y) = 0$  para todo  $0 < y < 4$ 

### 2.1 Análisis

En la siguiente tabla se especifica que valores se tomaron para el problema 2, a partir de la implementación del problema 1:

## 2.2 Programación

La implementación es la misma que el anterior problema, la diferencia radica en:

```
1 def main():
2     filas = 100
3     cols = 100
4     x_upper = 0
5     x_down = 80
6     l_left = 20
```





### ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

Parámetros:	Descrición		
xu:	Será $u(x,4) = 0 = xu$	arriba del cuadrado	
xd:	Será la recta $u(x,0) = 120 = xd$	abajo del cuadrado	
yl:	Será la recta $u(0,y) = 120 = yl$	izquierda del cuadrado	
yr:	Será la recta $u(4,y) = 0 = yr$	derecha del cuadrado	
f:	100 filas para la matriz		
c:	100 columnas para la matriz		
h:	1000 iteraciones de la matriz		
l_right= 300 times = 500 error=0.001			
Laplace (x_uppe	$r$ , $x_down$ , $l_left$ , $l_right$ ,	filas, cols, times, error)	

#### Resultados 2.3

El resultado es el siguiente:



Como se puede apreciar en la anterior figura,

#### 3 Problema 3

Implementar un código computacional para la solución del siguiente potencial:

$$V(x,y) = \frac{4}{\pi} \sum_{n=1,3,5...}^{\infty} \frac{1}{n} \left( \frac{V_2 \sinh(\frac{n\pi}{b}x) + V_1 \sinh(\frac{n\pi}{b}(a-x))}{\sinh(\frac{n\pi}{b}a)} \right) \sin(\frac{n\pi}{b}y)$$
(3)

#### Análisis 3.1

La anterior función es la solucion de una ecuación diferencial, debido a esto, debemos implementar gráficamente la función pero análiticamente (debido a que la función es





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

análitica).

Para lograr esto, debemos tener en cuenta los parámetros de la función:

Variables y cons	cantes Descrición.	
$V_1$	Potencial 1.	
$V_2$	Potencial 2.	
a	Distancia entre las dos laminas.	
b	Anchura de las dos láminas.	
sinh()	Se refiere a la funcion hiperbólica de $sin()$ .	
x,y	son los parámetros de la función en el plano cartesiano	Э.

## 3.2 Programación

Para la implementación del algoritmo se siguio de la siguiente manera:

- 1. Se creo la matriz de mxn.
- 2. Luego se le indico los limites del plano cartesiano(x,y), en los que actuaría la función.
- 3. Después, se recorrió la matriz en toda su extensión con dos *for* anidados(uno para fila y el otro para las columnas).
- 4. Mientras se hacia el paso anterior, se puso adentro de los dos for, se uso la función analítica(1) a implementar con los valores (x, y) del plano cartesiano.
- 5. Todos estos valores se guardaban respectivamente en la matriz.
- 6. Luego se puso la matriz en un mapa de calor(se uso la librería matplotlib).

A continuación, se muestra la implementación:

```
from math import pi, sinh, sin
1
2
   import numpy as np
3
   import matplotlib.pyplot as plt
4
   INFINIT0 = 100
5
6
   \#constantes
7
   cts = {
       "V2":0,
8
        "V1":1,
9
        "a":1,
10
        "b":1,
11
12
13
   \#z =
        z+4*(V2*sinh((N)*pi*x/b)+V1*sinh((N)*pi*(a-x)/b)).*
```





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

```
sin((N)*pi*y/b)/(sinh((N)*pi*a/b)*(N)*pi)
15
   #
16
17
    \mathbf{def} funcion(x,y):
18
        const = 4/pi
19
        a = cts["a"]
        b = cts["b"]
20
        V1 = cts ["V1"]
21
        V2 = cts ["V2"]
22
23
        general2=0
24
        for n in range(1,INFINIT0,2):
25
             \# print(f"((n:\{n\}*pi)/b:\{b\})*(a:\{a\}-x:\{x\})")
26
             c1 = 1/n
27
             part1 = V2*sinh(((n*pi)/b)*x)
             part2 = V1*sinh(((n*pi)/b)*(a-x))
28
29
             denomi = sinh(((n*pi)/b)*a)
30
             part3 = \sin(((n*pi)/b)*y)
             general2 += c1*((part1+part2)/denomi)*part3
31
32
        return const*general2
33
    def fillMatrix(arr,xu,xd,yl,yr):
34
35
        arr[0,:] = xu
36
        arr[arr.shape[0]-1,:] = xd
37
        arr[0:,0] = yl
        arr[:, arr.shape[1]-1] = yr
38
39
        arr [1, : arr.shape [1] - 2]
40
        \#(xu+xd+yl+yr)/4
        arr [1: arr. shape [0] -1, 1: arr. shape [1] -1] = 0
41
42
43
    def calculate(arr):
        a = cts["a"]
44
        b = cts["b"]
45
46
47
        x=np. linspace (0, a, arr. shape [0])
48
        y=np.linspace(0,b,arr.shape[1])
49
50
        for i in range (0, arr.shape [0] - 1):
51
             for j in range (0, arr.shape[1]-1):
52
                 arr[i][j] = funcion(x[i],x[j])
53
54
    def getCalorMap(arr):
        plt.imshow(arr,cmap='hot',interpolation='nearest')
55
56
        plt.show()
57
    def analiticalFuncion(nx,ny):
58
        malla = np.zeros((nx, ny))
59
        \# fillMatrix(malla, xu, 0, 0, yr)
60
61
        calculate (malla)
62
        getCalorMap (malla)
63
64 | def main():
```





# ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA DE SISTEMA

Formato: Guía de Práctica de Laboratorio / Talleres / Centros de Simulación Aprobación: 2022/03/01 Código: GUIA-PRLE-001

```
65 | filas = 50

66 | cols = 50

67 | analiticalFuncion(filas, cols)

68 | 69 | 70 | if __name__ == "__main__": main()
```

# 3.3 Resultados

Los resultados para la función analítica son:

