"ANÁLISIS NUMÉRICO I" "MÉTODOS MATEMÁTICOS Y NUMÉRICOS"

75.12

DATOS DEL TRABAJO PRÁCTICO

1	2 0 2 3	TRABAJO PRÁCTICO Nº1	
	AÑO	MÉTODOS ITERATIVOS Y COMPORTAMIENTO	
	ANO	DEL MÉTODO SOR	
	2°	nub: lucas/94	
TP NRO	CUAT	TEMA	

INTEGRANTES DEL GRUPO

	LUCAS GABRIEL	9 7 8 1 9
	APELLIDO Y NOMBRE	PADRÓN
GRUPO	APELLIDO Y NOMBRE	PADRÓN



Introducción

Se propone, que una solución aproximada para la ecuación de Laplace es una matriz tal que satisface la ecuación:

$$\nabla^2 T = 0$$

Donde, esta misma, puede ser expandida de la forma:

$$4T_{ij} - T_{i-1\ j} - T_{i+1\ j} - T_{i\ j-1} - T_{ij+1} = 0$$

Donde los valores (i,j) corresponden a cada nodo en la grilla.

En este informe, se resuelve este sistema de ecuaciones implementando metodologías iterativas, y se programa una solución del método SOR en Python.

Objetivo

Para la resolución de este sistema de ecuaciones **(1)**, se propone crear el Método SOR iterativamente, pre-estableciendo una tolerancia para cada ejercicio, utilizando en un principio, un ω que es calculado con una fórmula teórica, y luego, verificando con un rango de valores ($1 < \omega < 2$) viendo cual es el w óptimo donde se hace la menor cantidad de iteraciones posibles para la resolución de la matriz.

Una vez resuelto los puntos pedidos, se realiza un análisis de los datos experimentados, verificando sí coinciden con los valores teóricos.



Desarrollo

Parte 1

Punto A

La matriz A (rala) que se obtiene por (1) está generada por:

- Los valores de la diagonal, que tienen coeficiente 4 dado que siempre se ubican en la posición (i, j)
- Los elementos que no están en la diagonal, por los coeficientes -1 y 0, donde, si el coeficiente es -1, significa que el nodo es "vecino" del nodo que se encuentra en la posición diagonal, y si es un 0, significa que no lo es.

Un ejemplo práctico es, se supone una matriz con enumeración:

github: ^{1 3}/₂₄cas794

Genera el sistema de ecuación:

$$egin{cases} 4T_1-T_3-T_4=0\ 4T_2-T_1-T_4=0\ 4T_3-T_4-T_1=0\ 4T_4-T_2-T_3=0 \end{cases}$$

Por lo tanto, la matriz A queda generada por :

$$A = egin{bmatrix} 4 & 0 & -1 & -1 \ -1 & 4 & 0 & -1 \ -1 & 0 & 4 & -1 \ 0 & -1 & -1 & 4 \end{bmatrix}$$



Ahora, denotar que si se cambia la enumeración de los nodos de la matriz, por ejemplo, se propone la siguiente enumeración:

4 3

2 1

Se llega a un sistema de ecuaciones completamente diferente al obtenido con la numeración mostrada previamente::

$$\left\{egin{aligned} 4T_4-T_3-T_2&=0\ 4T_3-T_4-T_1&=0\ 4T_2-T_4-T_1&=0\ 4T_1-T_3-T_2&=0 \end{aligned}
ight.$$

Que, se denota que la última ecuación generada es diferente a la ecuación generada en la primera enumeración, por ende genera una matriz A diferente.

Punto B

Se encuentra tanto el código de la creación de la matriz y el método de resolución de SOR en el Anexo 1.

Punto C

Se realizaron corridas, se creó una tabla de valores, donde se utilizan w fijos, y se analizan la cantidad de iteraciones necesarias para completar la tolerancia dada por el enunciado.

Para mayor claridad, solo se muestran las corridas relevantes (Se agrega en el anexo las corridas completas)



Valor ω	Iteraciones realizadas	
1.00	8	
1.05	7	
1.20	6	
1.30	7	
1.40	8	
1.45	8	
1.50	9	
1.70	15	
1.95	46	
1.95	91	

github: lucas794



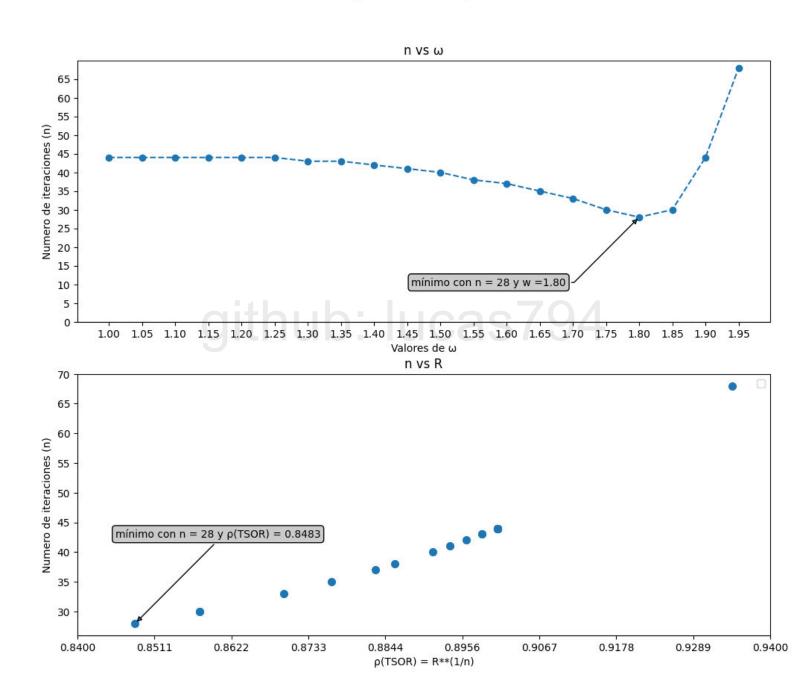
Punto D

```
0.99176005 0.98382402 ... 0.98928594 0.99477616 1.
            0.99444905 0.98928594 ... 0.9952806 0.99770062 1.
            0.99729596 0.99477616 ... 0.99770062 0.99887964 1.
Se logró la convergencia luego de 30 iteraciones. | última tolerancia : 0.009810328047172393 |
          0.99614705 0.99244854 ... 0.995055 0.99757333 1.
0.99244854 0.98519453 0.99244854
            0.99244854 0.98519453 ... 0.9907957 0.99572506 1.
            0.995055 0.9907957 ... 0.99713039 0.99861316 1.
            0.99757333 0.99572506 ... 0.99861316 0.99932976 1.
Se logró la convergencia luego de 28 iteraciones. | última tolerancia : 0.009934669995474377 |
w = 1.799999999999998
           1. 1. 1. 1. 0. 0. 0.99667365 0.99348705 ... 0.99625521 0.99817063 1.
           0.99348705 0.98724281 ... 0.99272115 0.99644346 1.
          0.99625521 0.99272115 ... 0.99891696 0.99948601 1.
            0.99817063 0.99644346 ... 0.99948601 0.99975625 1.
Se logró la convergencia luego de 30 iteraciones. | última tolerancia : 0.009399040986168892 |
w = 1.85
            0.99766107 0.99541231 ... 0.99810938 0.99908194 1.
            0.99541231 0.9909986 ... 1.00426141 1.00661894 1.
            0.99810938 1.00426141 ... 1.00018825 1.00009711 1.
            0.99908194 1.00661894 ... 1.00009711 1.0000504 1.
Se logró la convergencia luego de 44 iteraciones. | última tolerancia : 0.009899670352999792 |
w = 1.9
           1.00036894 1.00098723 ... 1.00031468 1.00003712 1.
            1.00098723 1.00183529 ... 1.00009644 1.00024791 1.
[1.
            1.00031468 1.00009644 ... 0.99997472 1.000089
            1.00003712 1.00024791 ... 1.000089 1.00003894 1.
```



Punto E y F

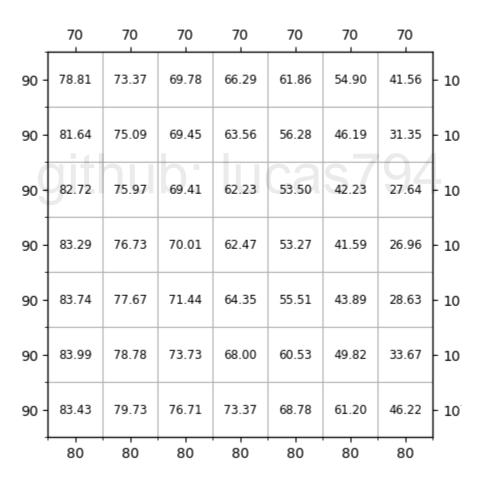
N = 32 | Graficos de comparación





Parte 2

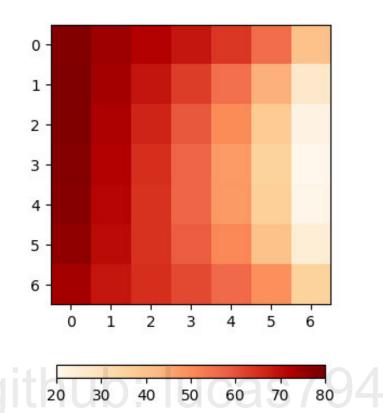
Matriz solución para la condición de borde establecida en el trabajo práctico con padrón 97819



Los valores representados están con 4 dígitos significativos $\Delta=0.5x10^{-2}$ Resultados con mayor precisión en el anexo



Mapa de calor en 2D



Isolíneas

Isolineas para la matriz solucion siendo la condición de borde el padrón 97819

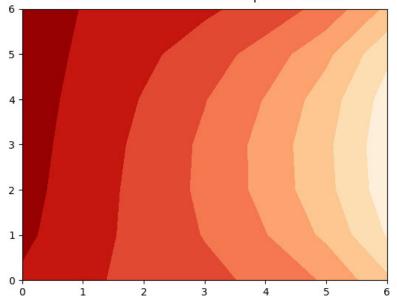
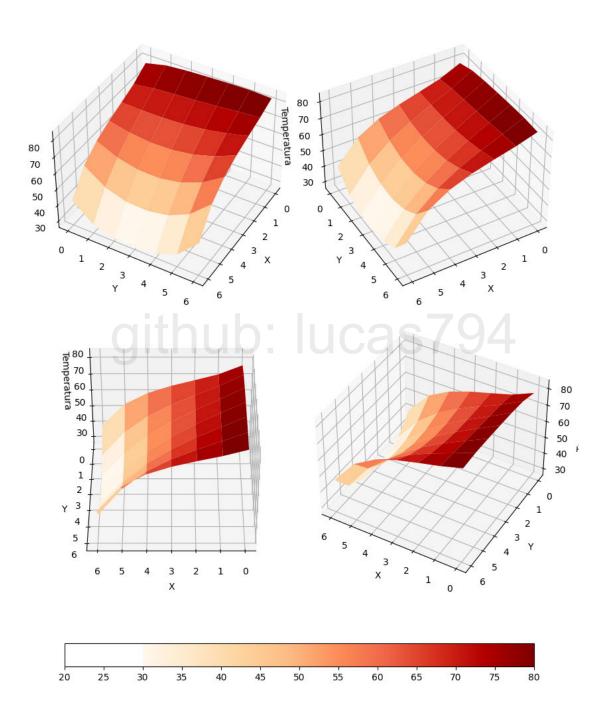




Grafico de superficie con distintas rotaciones de ángulo





Conclusiones

Se menciona que el radio espectral de la matriz de iteración por Gauss-Seidel se calcula:

$$ho(T_{gs})=cos^2(rac{\pi}{N})$$

y, para el radio espectral de la matriz de iteración por SOR

$$ho(T_{SOR}) = \omega_{optimo} - 1 <
ho(T_{gs}) \ \omega_{optimo} = rac{2}{1 + sen(rac{\pi}{N})}$$

Si utilizamos N = 32, y resolviendo estas cuentas de forma teórica, se llega a los valores

$$ho(T_{gs}) = 0.99039264 \ \omega_{optimo} = 1.821465191$$

y, se logra verificar que:

$$ho(T_{SOR}) = \omega_{optimo} - 1 < \rho(T_{gs})$$
 $1.821465191 - 1 < 0.99039264$
 $0.821465191 < 0.99039264$

Ahora, si utilizamos los valores que otorga el ejercicio práctico D, vemos que del gráfico

$$egin{aligned} \omega_{sor_{optimo}} &\cong 1.80 \
ho(T_{gs}) \cong max(\lambda_i) \ ; \lambda_i &= rac{\Delta x^{k+1}}{\Delta x^k} \ max(\lambda) \cong 0.9773 \ \omega_{sor_{optimo}} - 1 < 0.9773 \ 0.80 < 0.9773 \ \checkmark \end{aligned}$$



(Aclaración, el lambda está calculado en las iteraciones, se muestra en anexo el valor obtenido)

y se denota, que el valor de $ho(T_{SOR})$ calculado teóricamente coincide aproximadamente con el generado prácticamente en el gráfico del punto E.

De este último gráfico mencionado, se vé que el $ho(T_{SOR})$ más chico indica la mejor velocidad con la cual converge el método, y que este valor tiene que ser menor a 1 (Esto si bien se aclara en la teórica, se realizó un ejercicio extra práctico, donde realice el método SOR a <u>esta</u> solución siendo una matriz con N=55 y tolerancia 0.001) y el valor de $ho(T_{SOR})$ más grande implica que es el el peor ho elegido, generando la mayor cantidad de iteraciones posibles.

También, se denota que, si se logra encontrar el valor ω (en este caso de forma teórica), el método logra converger con la menor cantidad de iteraciones posibles.

Una manera, de encontrar el ω óptimo de forma práctica es utilizar distintos ω entre los valores [1,2], y, en caso de que haya una 'meseta' de iteraciones con distintos ω , se puede establecer una tolerancia más exigente, y ahí concluir cual es el ω optimo con el cual se genera menor iteraciones.

Anexo 1:

El proyecto fue realizado sobre Google Colab, se puede acceder haciendo click aquí. (Se recomienda su visualización allí ya que están los registros de iteración completos, los gráficos presentados en este informe y la manera de cómo se graficó)

No obstante, se agrega la parte fundamental del TP, que es la creación de la matriz, y la resolución del método SOR para una matriz.

```
def calcular_tolerancia(T_sig, T_ant): # Dada 2 matrices calculamos las normas numerador = np.linalg.norm(T_sig[1:-1, 1:-1]- T_ant[1:-1, 1:-1]) # solo los valores de los nodos denominador = np.linalg.norm(T_sig[1:-1, 1:-1])

return numerador / denominador
```



```
def generar_lista_w():
 return np.linspace(1., 1.95, 20)
def generar w formula(i):
 return [2 / (1+ np.sin( np.pi / (i - 1) ) )]
def crear_solucion_sor(T, tolerancia, generar_w_teorico=True,
**w personalizado y output datos):
# Dada una matriz T, tolerancia, resuelve por medio de TSOR la matriz proporcionada.
 #Si no se envia ninguna informacion en generar w teorico, se calcula respecto al pedido
de cátedra
 #Si no se genera un arreglo de 1 a 1.95 saltando de a 0.05
 total nodos = len(T[0,:]) # Necesitamos saber la cantidad de nodos, matriz cuadrada por
lo tanto no importa cual fila agarremos
 if( generar w teorico ): #Si se pasa una lista de w, hay que utilizarla
  w a iterar = generar w formula(total nodos)
 else:
  w a iterar = generar lista w() #Generamos los i iterables
 lambda_mas_grande = 0
 for w in w a iterar:
  T iterativa = T.copy() # copia de la ultima T para cada w
  n iteracion = 0
  ultima tolerancia = 1
  while True:
    T_anterior = T_iterativa.copy() # copia de la última T
    for i in range(1, total nodos - 1):
       for j in range(1, total nodos - 1):
         # https://drive.google.com/file/d/1xz66KwFax61omaQwcZxJjawLqvfwy21M
         T_iterativa[i, j] = ( (w / 4) * (T_iterativa[i - 1, j] + T_iterativa[i + 1, j] + T_iterativa[i, j
- 1] + T_iterativa[i, j + 1]) ) + ( (1 - w) * T_iterativa[i, j] )
    tolerancia_calculada = calcular_tolerancia(T_iterativa, T_anterior)
    if( tolerancia_calculada < tolerancia ):</pre>
       print(f"Se logró la convergencia luego de {n_iteracion + 1} iteraciones. | última
tolerancia : {tolerancia_calculada} | Δ = {np.abs(tolerancia_calculada - tolerancia)}")
       print(f''w = \{w\}'')
       if( 'informacion' in w personalizado y output datos.keys() ): # se quiere quardar
informacion
        w_personalizado_y_output_datos['informacion'][w] = [ n_iteracion + 1,
tolerancia_calculada ] # guardo [ iteraciones, tolerancia calculada ] auque finalmente no lo
```



```
print(T_iterativa)
break

ultima_tolerancia = tolerancia_calculada
n_iteracion += 1

if( lambda_mas_grande < (tolerancia_calculada / ultima_tolerancia) ):
  lambda_mas_grande = tolerancia_calculada / ultima_tolerancia

if ( generar_w_teorico ): # Si se decidió solucionar con un solo w, devolvemos la matriz solución
  return T_iterativa[1:-1, 1:-1]
else:
  print(f"λ mas grande encontrado en las iteraciones = {lambda_mas_grande}")
```

Creación de la matriz de temperaturas

```
def crear_matriz_temperaturas(N, semilla=0, valores_bordes=[1,1,1,1]):
 # armamos una matriz N+1xN+1 llena de ceros.
 # Se le puede pasar una semilla a cada nodo, por defecto en 0.
 # Los valores bordes, establecidos por el TP, por defecto serán [1,1,1,1] donde
corresponde [NORTE, SUR, ESTE, OESTE]
 matriz = np.zeros((N+1,N+1)) # Matriz principal, Ilena de 0
 if( semilla ): # Se establece una semilla por parámetro
  for i in range(1,N):
   for j in range(1, N):
    matriz[i, j] = semilla
 # Ponemos en los bordes algún valor, defecto [1,1,1,1]
 matriz[0, 1:-1] = valores bordes[0] # Primera fila, desde la primera columna hasta la
anteúltima
 matriz[-1, 1:-1] = valores_bordes[1] # Última fila, desde la primera columna hasta la
matriz[1:-1, -1] = valores_bordes[2] # Última columna: desde la primera fila hasta la
anteúltima
 matriz[1:-1, 0] = valores_bordes[3] # Primera columna: desde la primera fila hasta la
anteúltima
 # La matriz generada queda del estilo =>
```



Anexo 2:

Solución parte 2 con condición de bordes establecidos por los últimos 4 dígitos del padrón:

```
Se creó una matriz con 7x7 nodos ( (N-1)x(N-1)
La matriz final tiene dimensión 9x9
Se logró la convergencia luego de 13 iteraciones. | última tolerancia : 0.0005285489309536774 | Δ = 0.0004714510690463226
W = 1.4464626921716894
                         70.
             78.81310465 73.37117991 69.78052721 66.2945612 61.86369504
            81.63990337 75.08852326 69.45177122 63.56003977 56.27680979
 46.18876733 31.34758335 10.
             82.71704039 75.9733257 69.41206373 62.23260959 53.50144492
 42.22945931 27.63618096 10.
             83.29474156 76.72925591 70.00998639 62.46598919 53.26711397
 41.58821352 26.96428738 10.
             83.73722793 77.67004869 71.44153723 64.35436926 55.51010639
             83.98681039 78.77949553 73.73167095 67.99643631 60.52689552
 49.82240596 33.66804226 10.
             83.42995227 79.72912418 76.70794848 73.37058025 68.77593384
 61.2044148 46.2182449 10.
                                     80.
                                                 80.
```

Resolución ejercicio C, se muestran las últimas 3 iteraciones:

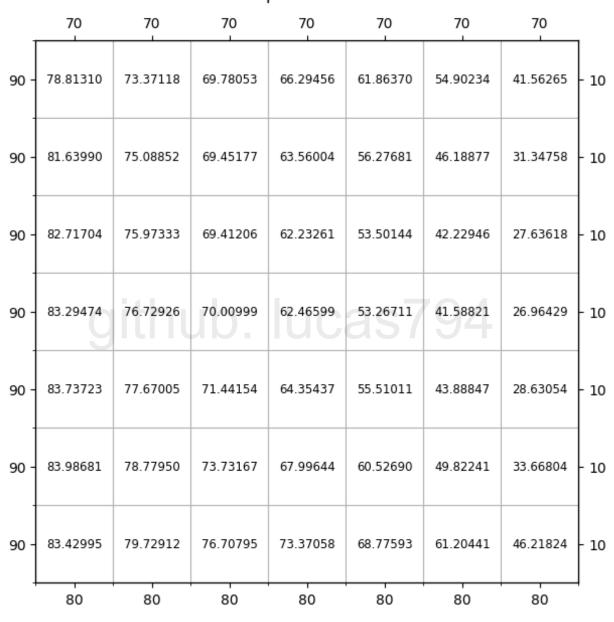


Solución parte 2 con mayor precisión

github: lucas794



Matriz solución para la condición de borde establecida en el trabajo práctico con padrón 97819



 $\Delta = 0.5 \times 10^{-5}$



Corridas completas del ejercicio C para distintos ω

```
w = 1.00 | iteraciones necesarias = 8
W = 1.05
          iteraciones necesarias = 7
W = 1.10
          iteraciones necesarias = 6
w = 1.15 | iteraciones necesarias = 6
w = 1.20 | iteraciones necesarias = 6
w = 1.25 | iteraciones necesarias = 6
w = 1.30 | iteraciones necesarias = 7
w = 1.35 | iteraciones necesarias = 7
w = 1.40 | iteraciones necesarias = 8
w = 1.45 | iteraciones necesarias = 8
w = 1.50 | iteraciones necesarias = 9
w = 1.55 | iteraciones necesarias = 9
w = 1.60 | iteraciones necesarias = 10
w = 1.65 | iteraciones necesarias = 12
W = 1.70
          iteraciones necesarias = 15
w = 1.75 | iteraciones necesarias = 18
w = 1.80 |
          iteraciones necesarias = 23
W = 1.85
          iteraciones necesarias = 30
w = 1.90 | iteraciones necesarias = 46
w = 1.95 | iteraciones necesarias = 91
```

Obtención del valor lambda al finalizar las iteraciones en el ejercicio D:

```
Se logró la convergencia luego de 68 iteraciones. | última tolerancia : 0.008860612644302783 | Δ = 0.0011393873556972169

w = 1.95

[θ. 1. 1. 1. 1. 0. ]

[1. 0.99994329 1.00676978 ... 0.99446921 0.9990417 1. ]

[1. 1.00676978 1.00858962 ... 0.99677591 0.99716567 1. ]

...

[1. 0.99446921 0.99677591 ... 0.98156691 0.99331045 1. ]

[1. 0.9990417 0.99716567 ... 0.99331045 0.99618052 1. ]

[0. 1. 1. ... 1. 0. ]]

λ mas grande encontrado en las iteraciones = 0.9773994870620455
```