

## “ANÁLISIS NUMÉRICO I”

### “MÉTODOS MATEMÁTICOS Y NUMÉRICOS”

<75.12> <95.04> <95.13>

#### DATOS DEL TRABAJO PRÁCTICO

|        |         |   |
|--------|---------|---|
| 1      | 2 0 2 2 | Resolución de Sistemas de Ecuaciones Lineales |
|        | AÑO     | Conducción de calor 2D en un anillo”          |
|        | 2       |   |
| TP NRO | CUAT    | TEMA  |

#### INTEGRANTES DEL GRUPO

|       |                                 |             |
|-------|---------------------------------|-------------|
|       | D E L A P L A T A F A C U N D O | 1 0 0 5 5 8 |
|       | APELLIDO Y NOMBRE               | PADRÓN      |
|       |                                 |             |
| GRUPO | APELLIDO Y NOMBRE               | PADRÓN      |

## **Objetivos**

El objetivo del trabajo es analizar la problemática de la transmisión de calor en el tubo durante la soldadura.

Se resolverá el sistema de ecuaciones  $AX=b$  obtenido luego de la aplicación del método de las diferencias finitas.

Para esto, se utilizarán los métodos iterativos Gauss-Seidel y SOR. Luego se hará un análisis y comparación entre ambos métodos sobre su convergencia.

## **Desarrollo**

a) Implementación función  $x=\text{solver\_SOR}(A,b)$

Ver ANEXO I

Se implementó la función utilizando el cálculo de los índices, en base a:

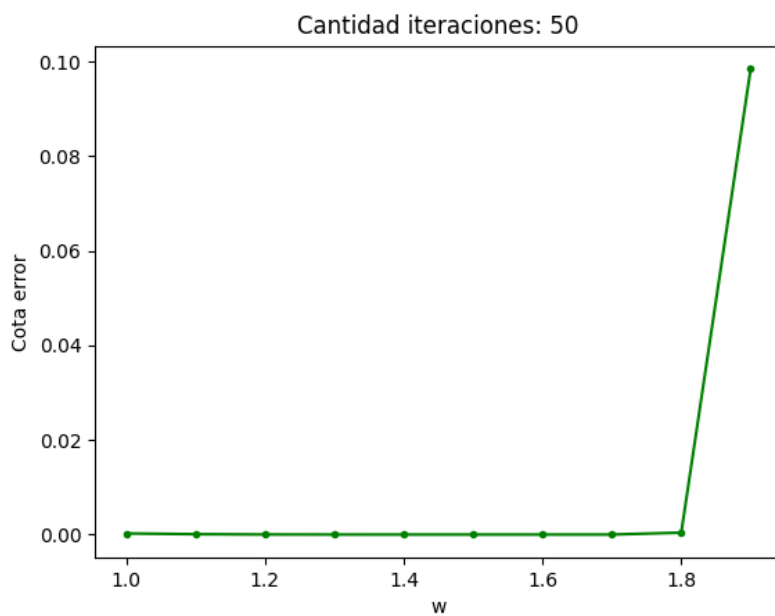
$$x_i^{(k)} = (1 - \omega)x_i^{(k-1)} + \frac{\omega}{a_{ii}} \left[ b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(k)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(k-1)} \right]$$

Además, se hizo un análisis de las 3 matrices A, las cuales poseen valores en una cierta cantidad de diagonales. Así, se optimizó el código, de forma que sólo se hagan los cálculos sobre dichas posiciones y evitar hacer cálculos innecesarios con los valores nulos.

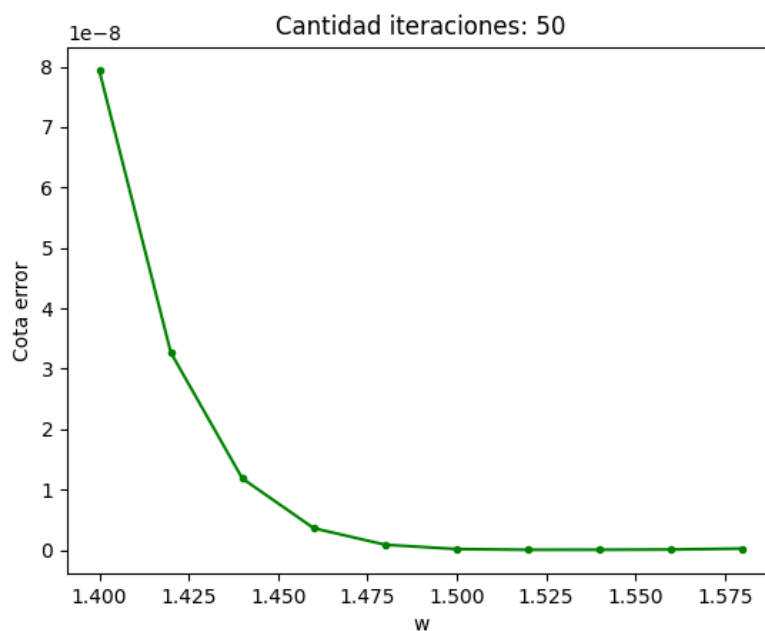
b) Determinación experimental de  $w_{\text{óptimo}}$

### **Matriz 090 020**

Se calculó la cota del error, fijando la cantidad de iteraciones en 50 y variando en cada caso el valor de  $w$ . Inicialmente entre 1 y 2:

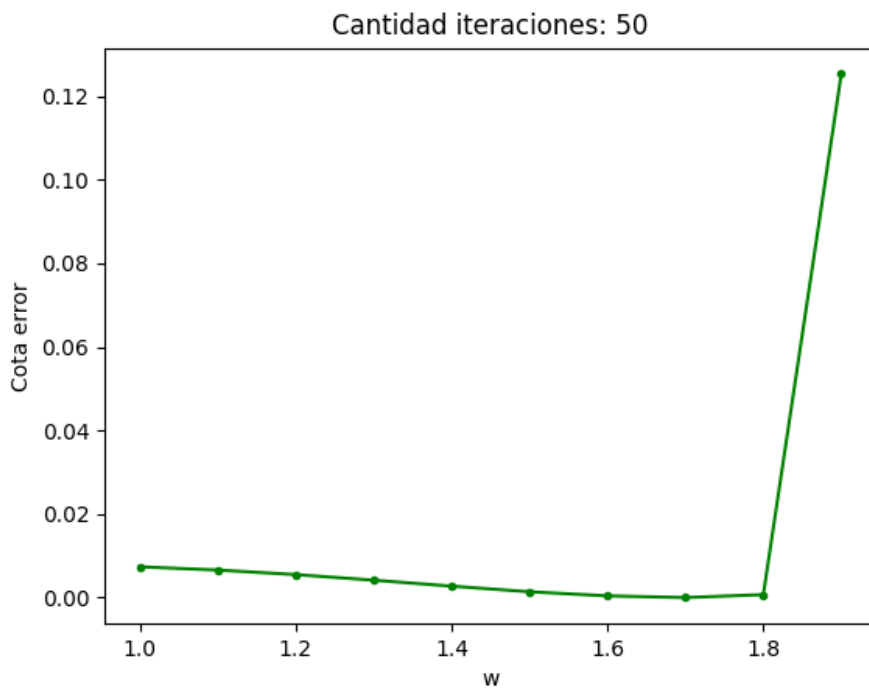


Donde  $w=1.5$  obtuvo el menor error:  $1.57e-10$ . Luego se volvió a calcular otra serie de  $w$  entre 1.4 y 1.6, donde se determinó que el  $w_{\text{óptimo}} = 1,52$

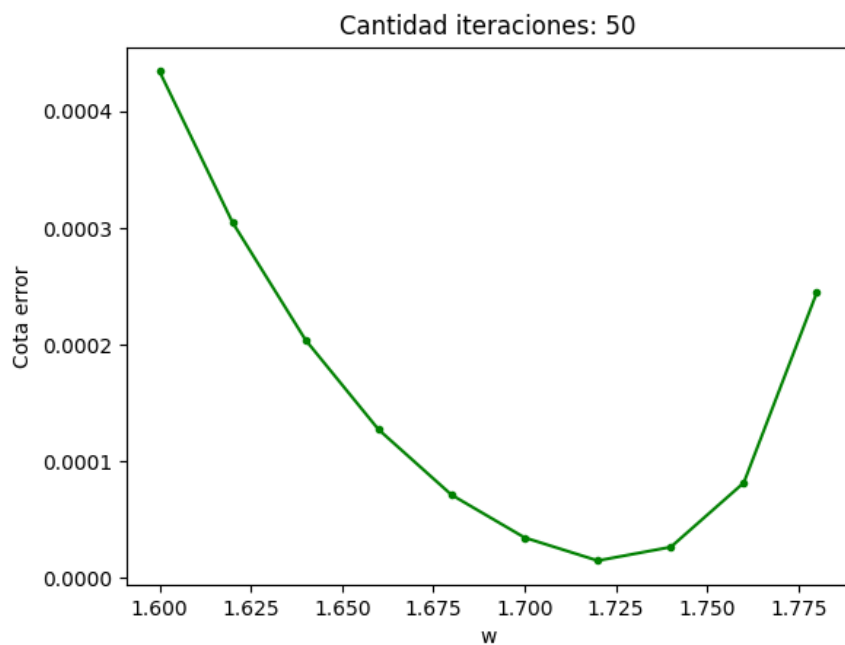


## Matriz 180 020

Se calculó la cota del error, fijando la cantidad de iteraciones en 50 y variando en cada caso el valor de  $w$ . Inicialmente entre 1 y 2:

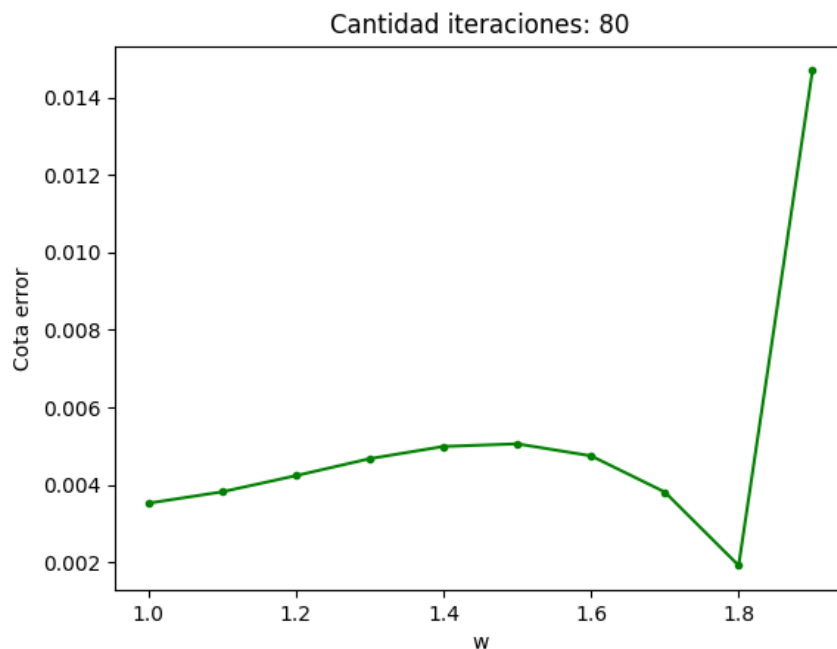


Donde  $w=1,7$  obtuvo el menor error:  $3.48e-05$ . Luego se volvió a calcular otra serie de  $w$  entre 1.6 y 1.8, donde se determinó que  $w_{\text{óptimo}} = 1,72$

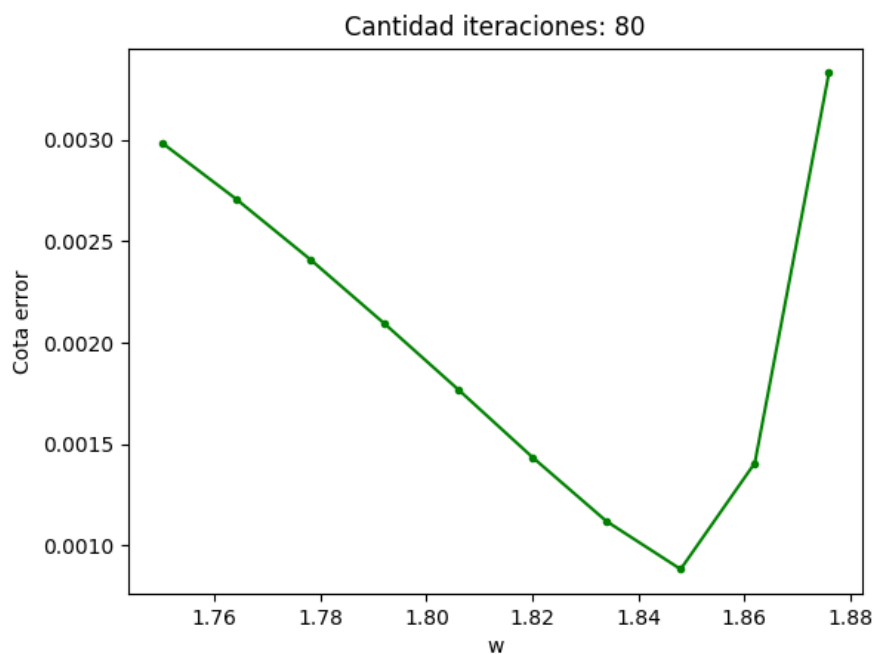


### Matriz 360\_050

Se calculó la cota del error, fijando la cantidad de iteraciones en 80 y variando en cada caso el valor de  $w$ . Inicialmente entre 1 y 1.9:

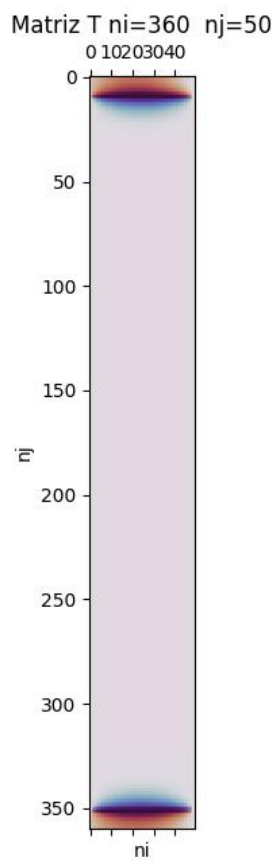


Donde  $w=1.8$  obtuvo el menor error: 0,0054. Luego se volvió a calcular otra serie de  $w$  entre más próxima a 1.8, donde se determinó que  $w_{\text{óptimo}} = 1,85$



| Valores              | $w_{\text{óptimo}}$ |
|----------------------|---------------------|
| $ni = 90 \ nj = 10$  | 1,52                |
| $ni = 180 \ nj = 20$ | 1,72                |
| $ni = 360 \ nj = 50$ | <u>1,85</u>         |

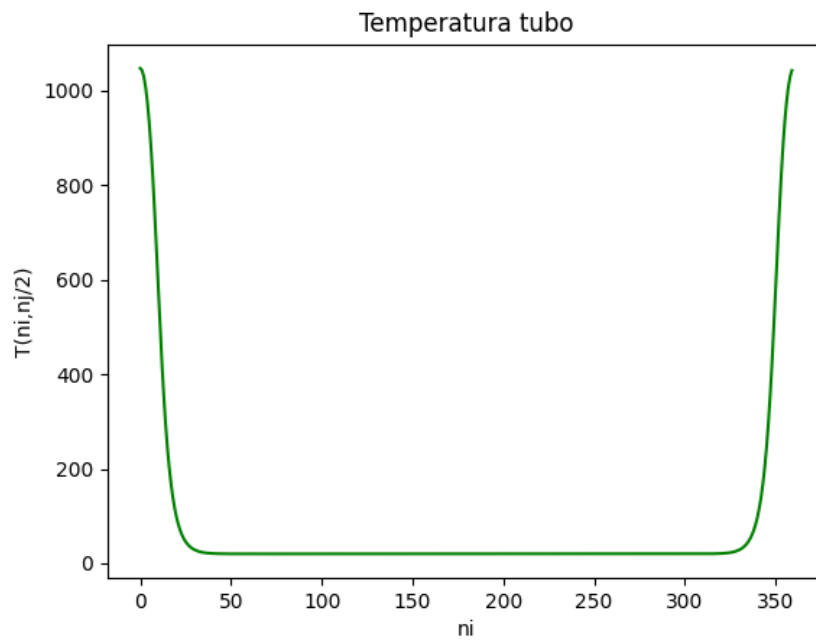
c)



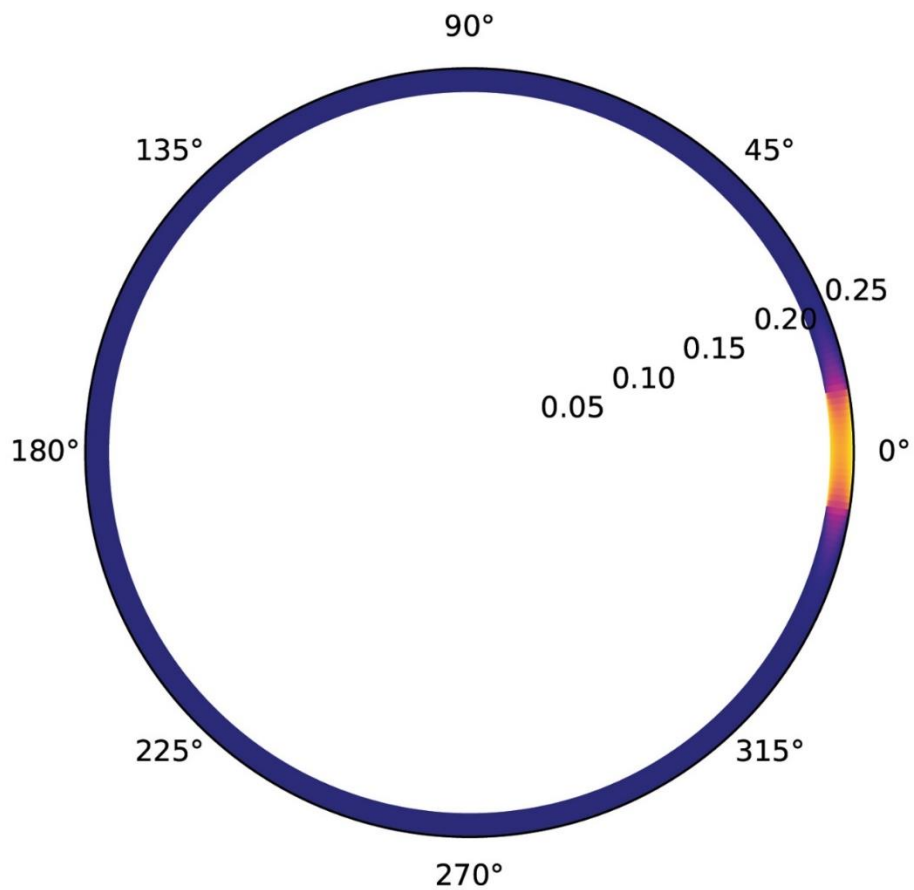
d) Utilizando SOR con el  $w$  óptimo en cada caso:

| Valores              | Tiempo de procesamiento |
|----------------------|-------------------------|
| $ni = 90 \ nj = 10$  | 0,35s                   |
| $ni = 180 \ nj = 20$ | 5,2s                    |
| $ni = 360 \ nj = 50$ | <u>126s</u>             |

e) Temperatura en la mitad de espesor del tubo:



f)



g) Tiempo de procesamiento utilizando Gauss-Seidel

| Valores              | Tiempo de procesamiento |
|----------------------|-------------------------|
| $ni = 90 \ nj = 10$  | 0,6s                    |
| $ni = 180 \ nj = 20$ | 7,6s                    |
| $ni = 360 \ nj = 50$ | 212s                    |

h)

### Análisis de convergencia

$$p = \frac{\ln(\Delta^{(k+1)} / \Delta^{(k)})}{\ln(\Delta^{(k)} / \Delta^{(k-1)})}$$

$$\Delta^{(k+1)} = |\bar{x}^{(k+1)} - \bar{x}^{(k)}|$$

Se calculó  $p$  en cada caso, utilizando la diferencia en el error de las últimas 3 iteraciones al llegar a la tolerancia.

### **Radio espectral ( $\rho$ )**

Se calculó en cada caso, obteniendo la matriz  $T_{SOR}$

$$T_{SOR} = (D - wL)^{-1} \cdot [(1 - w)D + wU]$$

Utilizando la descomposición  $A = D - L - U$ , con D diagonal, L triangular superior y U triangular inferior.

$$\rho(T_{SOR}) = \text{máximo autovalor de } T_{SOR}$$

Notar que para analizar el método Gauss-Seidel alcanza con utilizar  $w = 1$

### Método SOR

| Valores              | Orden de convergencia $p$ | Radio espectral |
|----------------------|---------------------------|-----------------|
| $ni = 90 \ nj = 10$  | 1,024                     | 0,62            |
| $ni = 180 \ nj = 20$ | 0,988                     | 0,82            |
| $ni = 360 \ nj = 50$ | 1                         | 0,95            |

### Método Gauss-Seidel

| Valores              | Orden de convergencia $p$ | Radio espectral |
|----------------------|---------------------------|-----------------|
| $ni = 90 \ nj = 10$  | 1                         | 0,90            |
| $ni = 180 \ nj = 20$ | 1                         | 0,98            |
| $ni = 360 \ nj = 50$ | 1                         | 0,996           |

Se observa en los datos de las tablas, que para todos los casos  $\rho(T) < 1$ . Esto indica que los métodos convergen.



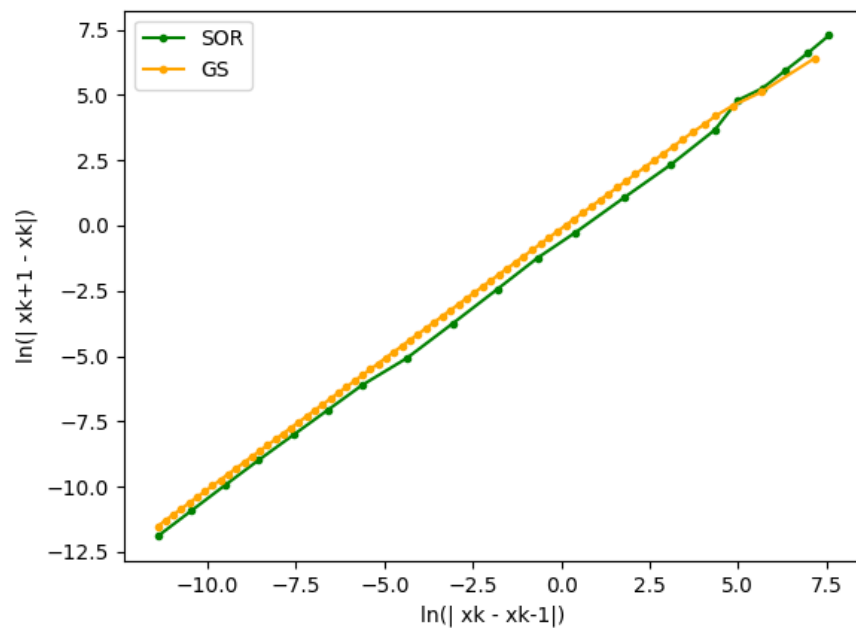
Además, el radio espectral es parámetro de la velocidad de convergencia. Esto se puede notar observando que los valores hallados para Gauss-Seidel son mayores a los de SOR.

También se comprobó que el orden de convergencia de los métodos analizados es lineal de

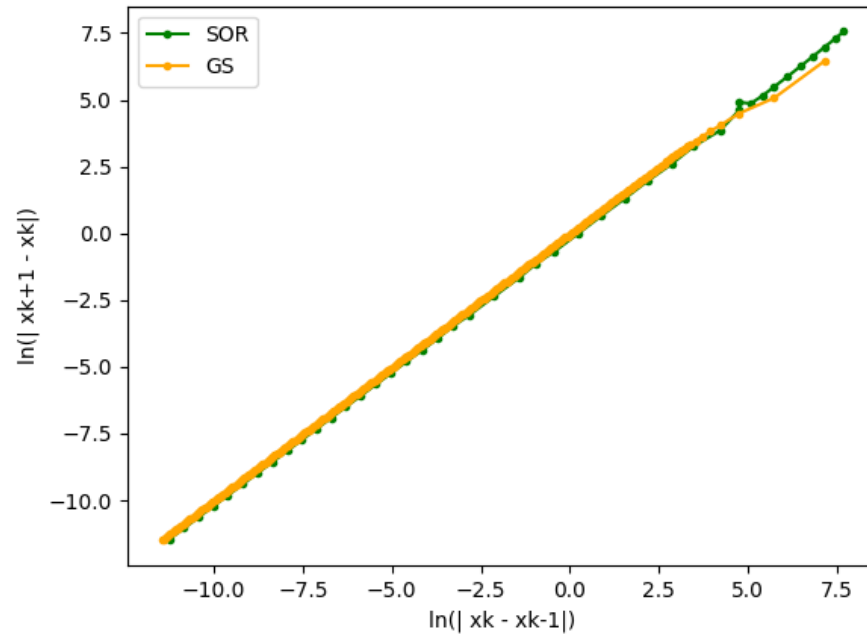
$$p = 1$$

### Gráficos Comparación métodos, Error K+1 sobre Error K

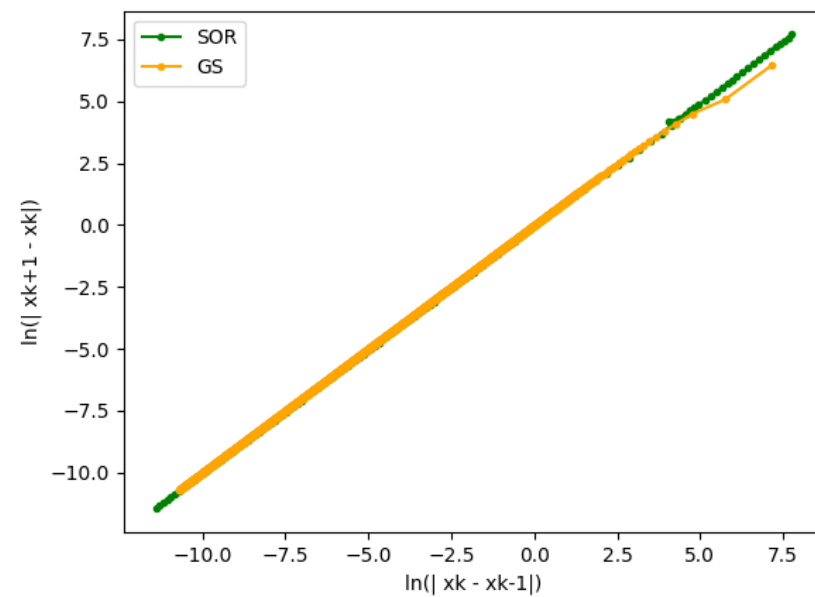
#### Matriz 090 010



### Matriz 180 020



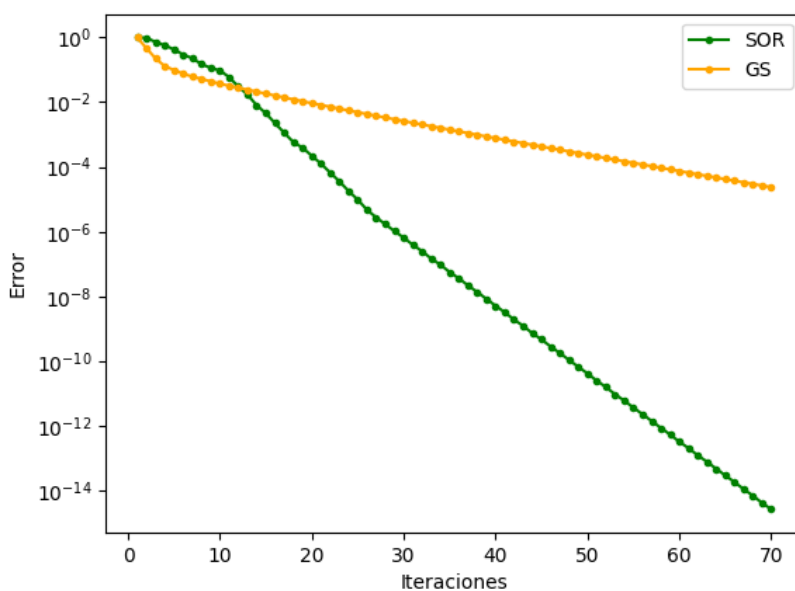
### Matriz 360 050



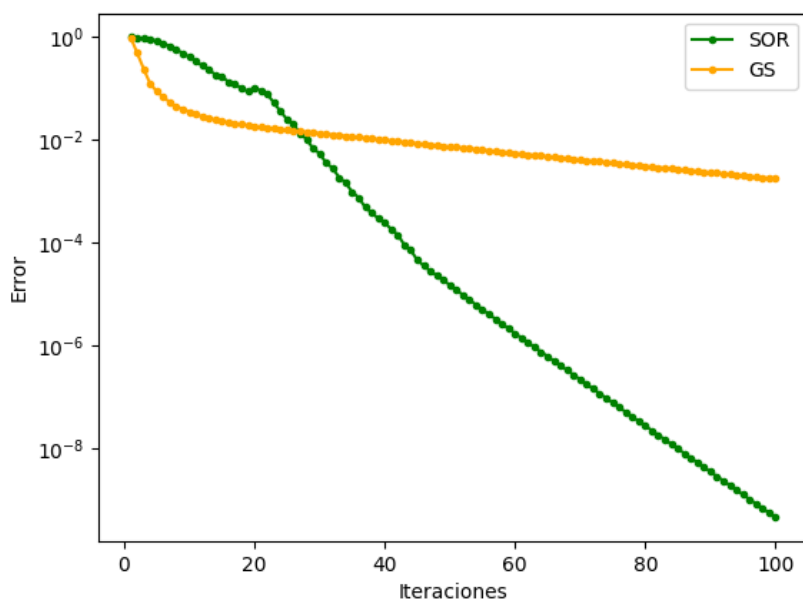
Lo observado en los gráficos se corresponde con lo calculado anteriormente, se halló que  $p \approx 1$  para ambos métodos y para todas las matrices. Esto se condice con la pendiente observada en los gráficos.

### Gráficos comparación del error relativo en cada iteración

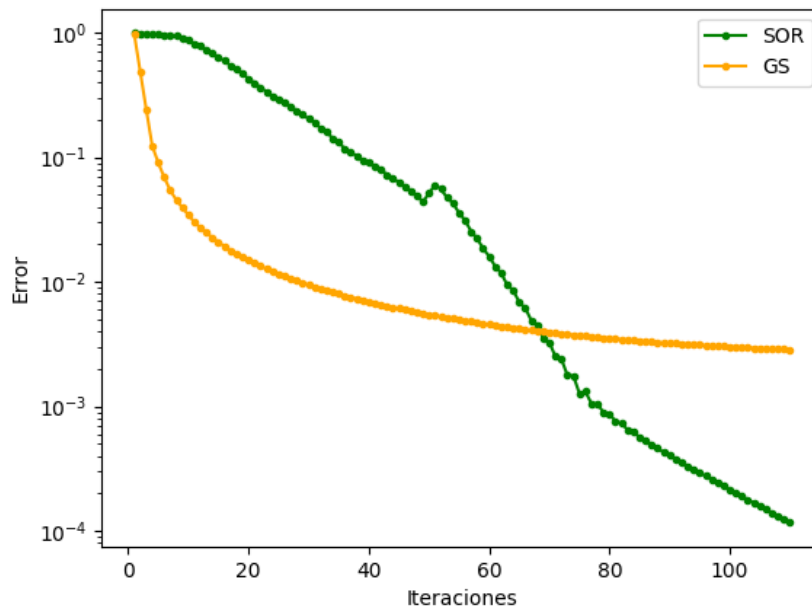
#### Matriz 090 010



#### Matriz 180 020



## Matriz 360 050



A partir de los gráficos, se observa que inicialmente en unas pocas iteraciones, el método Gauss-Seidel es capaz de reducir el error relativo “más rápido”. Sin embargo, a partir de cierta iteración, el método SOR consolida su mayor reducción del error.

- i) Para resolver este tipo de sistemas lineales con gran cantidad de ecuaciones, el método SOR es apropiado, ya que al optimizar su  $w$  se logra llegar a la solución con un menor error y en menor cantidad de iteraciones. En la medida de lo posible, es mejor evitar utilizar resoluciones que utilicen matrices y evitar también cálculos que impliquen el cálculo de una matriz inversa, ya que son operaciones con un gran costo computacional.

## CONCLUSIONES

Se pudo comprobar experimentalmente que los métodos de resolución iterativos son efectivos. En particular, se probó que el método SOR con su  $w$  óptimo da como resultado cantidad de iteraciones y tiempos de cómputo menores.

Se verificó tal como indica la teoría, que ambos métodos iterativos son de orden 1 y que el método SOR tiene una mayor velocidad de convergencia. Esto se ve contrastado en el menor espectro radial y gráficamente en la pendiente más pronunciada observada al graficar el error.

## ANEXO I

```
def solver_SOR(A,b):
    tolerancia = 0.00001
    max_iteraciones = 2000
    posicion_valores_090 = [-889, -9, 0, 2, 11, 891]
    posicion_valores_180 = [-3579, -19, 0, 2, 21, 3581] # No incluyo 1 porque es la
    diagonal i=j
    posicion_valores_360 = [-17949, -49, 0, 2, 51, 17951]
    return resolver_SOR(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones, posicion_valores)

def calcularR(X,XAnterior):
    diferencia = [0] * len(X)
    for i in range(len(X)):
        diferencia[i] = X[i] - XAnterior[i]
    maxDif = max([abs(valor) for valor in diferencia])
    return maxDif

def calcularRRelativo(X, XAnterior):
    maxActual = max([abs(valor) for valor in X])
    R = calcularR(X,XAnterior)
    return R / maxActual

def calcularPosicionValoresFila(posicion_valores, i):
    posicion = [x + (i - 1) for x in posicion_valores]
    posicion[:] = [x for x in posicion if (x >= 0 and x < tam_matriz)]
    return posicion

def resolver_SOR(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones, posicion_valores):
    start = time.time()
    tam_matriz = len(b)
    X = [20] * tam_matriz # semilla Tamb

    X[0] = b[0] # La primer fila viene resuelta
    X[tam_matriz - 1] = b[tam_matriz - 1] # La ultima fila viene resuelta

    for iteracion in range(max_iteraciones):
        XAnterior = X.copy()
        for i in range(1, tam_matriz - 1):
            sum = 0
            posicion_valores_fila = calcularPosicionValoresFila(posicion_valores, i)
```

```

        for j in posicion_valores_fila:
            sum = sum + A[i][j] * X[j]
        X[i] = (1 - w) * X[i] + (b[i] - sum) * (w / A[i][i])

    R = calcularRRelativo(X, XAnterior)
    print("R = " + str(R))
    if R <= tolerancia:
        print("Se llegó a la tolerancia: " + str(tolerancia))
        print("Cantidad de iteraciones: ", iteracion + 1)
        print("R = " + str(R))
        break
    end = time.time()
    print("Tiempo calculo: ", end - start)
    return X

def resolver_GS(A, b, tol, max_iteraciones):
    resolver_SOR(A, b, 1, tol, max_iteraciones)

def leerCSV(nombreArchivo):
    matriz = list()
    with open(nombreArchivo) as csv_file:
        csv_reader = csv.reader(csv_file, delimiter=',')

        for fila in csv_reader:
            filaFloat = [float(i) for i in fila]
            filaNumeros = [int(i) for i in filaFloat]
            if len(fila) == 1:
                matriz.append(int(float(fila[0])))
            else:
                matriz.append(filaNumeros)
    return matriz

def cantidadIteracionesSOR(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones):
    tam_matriz = len(b)
    X = [20] * tam_matriz # semilla

    cantidadIteraciones = 0
    for iteracion in range(max_iteraciones):
        XAnterior = X.copy()

```

```

for i in range(tam_matriz):
    sum = 0
    for j in range(tam_matriz):
        if j == i:
            continue
        sum = sum + A[i][j] * X[j]
    X[i] = (1 - w) * X[i] + (b[i] - sum) * (w / A[i][i])

R = calcularRRelativo(X, XAnterior)
if R <= tolerancia:
    cantidadIteraciones = iteracion + 1
    break
return cantidadIteraciones

def graficarResultadoIteraciones(listaW, resultadosError, iteraciones):
    plt.title("Cantidad iteraciones: " + str(iteraciones))
    plt.xlabel("w")
    plt.ylabel("Cota error")
    plt.plot(listaW, resultadosError, color="green", marker='.')
    plt.show()

def hallarWOptimoIteraciones(A, b, wDesde, wHasta, iteraciones, posicion_valores):
    start = time.time()
    resultadosError = list()
    paso = (wHasta - wDesde) / 10
    listaW = np.arange(wDesde, wHasta, paso) # start (included), stop (excluded),
step
    for w in listaW:
        tam_matriz = len(b)
        X = [20] * tam_matriz # semilla
        XAnterior = X.copy()

        X[0] = b[0] # La primer fila viene resuelta
        X[tam_matriz - 1] = b[tam_matriz - 1] # La ultima fila viene resuelta

        for iteracion in range(iteraciones):
            XAnterior = X.copy()
            for i in range(1, tam_matriz - 1):
                sum = 0
                posicion_valores_fila = calcularPosicionValoresFila(posicion_valores, i)

```

```

        for j in posicion_valores_fila:
            sum = sum + A[i][j] * X[j]
            X[i] = (1 - w) * X[i] + (b[i] - sum) * (w / A[i][i])
        R = calcularRRelativo(X, XAnterior)
        print("w: ", w, " R: ", R)
        resultadosError.append(R)

end = time.time()
print("Tiempo calculo: ", end - start)

graficarResultadoIteraciones(listaW, resultadosError, iteraciones)

def obtenerT(X, numero_filas, numero_columnas):
    T = [[None] * numero_columnas for i in range(numero_filas)] # Defino la matriz
    del tamaño requerido

    for i in range(1, ni + 1):
        for j in range(1, nj + 1):
            kx = j + nj * (i - 1) # fila-columna
            T[i - 1][j - 1] = X[kx - 1]
    return T

def graficarCentroTubo(T, ni, nj):
    plt.title("Temperatura tubo")
    plt.xlabel("ni")
    plt.ylabel("T(ni,nj/2)")

    temperatura = list()
    for i in range(ni):
        temperatura.append(T[i][int(nj / 2)])
    plt.plot(range(ni), temperatura, color="green")
    # plt.savefig("tempTubo.eps", dpi=1200)
    plt.show()

def graficarTuboPolar(T, rext, wt, ni, nj, dr):
    theta = np.linspace(0, 2 * np.pi, ni)
    r = np.linspace(rext - wt, rext, nj)

    R, THETA = np.meshgrid(r, theta)

```



```

Z = np.sin(THETA) * R
plt.subplot(111, projection='polar')
plt.pcolormesh(THETA, R, T, cmap='plasma')
plt.gca().set_rmin(0.0)

```

```

plt.show()

```

```

def graficarMatrizT(T, ni, nj):
    plt.rcParams["figure.figsize"] = [1, 4]
    plt.rcParams["figure.autolayout"] = True

    fig, ax = plt.subplots()
    ax.set_title("Matriz T ni=" + str(ni) + " nj=" + str(nj))
    ax.set_xlabel("ni")
    ax.set_ylabel("nj")
    matrix = T
    ax.matshow(matrix, cmap='twilight')
    # plt.savefig("matrizT.eps", dpi=1200)
    plt.show()

```

```

def calcularRadioEspectral(A):
    matriz = np.matrix(A)
    autovalores = linalg.eigvals(A)
    a = list()

    return numpy.abs(autovalores).max()

```

```

def hallarTSOR(A1, w):
    A = np.matrix(A1, dtype=np.int32)
    # Descomposicion A = d-l-u
    u = -np.triu(A, 1) # Separa la parte diagonal superior e invierte los signos
    l = -np.tril(A, -1) # Separa la parte diagonal inferior e invierte los signos
    d = np.tril(np.triu(A)) # Separa la diagonal
    invertida = numpy.linalg.inv(d - w * l)

    tSOR = np.matmul(invertida, ((1 - w) * d + w * u))
    return tSOR

```

```

def obtenerErroresSOR(A,B,w,cantidadIteraciones,posicion_valores):

```

```

start = time.time()
tam_matriz = len(b)
X = [20] * tam_matriz # semilla Tamb
listaErrores = list()
X[0] = b[0] # La primer fila viene resuelta
X[tam_matriz - 1] = b[tam_matriz - 1] # La ultima fila viene resuelta

for iteracion in range(cantidadIteraciones):
    XAnterior = X.copy()
    for i in range(1, tam_matriz - 1):
        sum = 0
        posicion_valores_fila = calcularPosicionValoresFila(posicion_valores, i)
        for j in posicion_valores_fila:
            sum = sum + A[i][j] * X[j]
        X[i] = (1 - w) * X[i] + (b[i] - sum) * (w / A[i][i])

    R = calcularRRelativo(X, XAnterior)
    listaErrores.append(R)
    print("R = " + str(R))
end = time.time()
print("Tiempo calculo: ", end - start)
return listaErrores

def obtenerErroresGS(A,b,cantidadIteraciones,posicion_valores):
    return obtenerErroresSOR(A,b,1,cantidadIteraciones,posicion_valores)

def graficarErrorRelativoIteraciones(A, b, w, cantidadIteraciones, posicion_valores):
    resultadosErrorSOR =
obtenerErroresSOR(A,b,w,cantidadIteraciones,posicion_valores)
    resultadosErrorGS = obtenerErroresGS(A,b,cantidadIteraciones,posicion_valores)
    listaliteraciones = range(1,cantidadIteraciones+1)
    print(listaliteraciones)
    print(len(listaliteraciones))
    print(len(resultadosErrorSOR))
    plt.xlabel("Iteraciones")
    plt.ylabel("Error")
    plt.plot(listaliteraciones, resultadosErrorSOR, color="green", marker='.',label=
"SOR")
    plt.plot(listaliteraciones, resultadosErrorGS, color="orange", marker='.',
label="GS")
    plt.yscale('log')
    plt.legend()

```

```
plt.show()
```

```
def obtenerListasErroresSOR(A,b,w,tolerancia,max_iteraciones,posicion_valores):
```

```
    tam_matriz = len(b)
```

```
    X = [20] * tam_matriz # semilla Tamb
```

```
    X[0] = b[0] # La primer fila viene resuelta
```

```
    X[tam_matriz - 1] = b[tam_matriz - 1] # La ultima fila viene resuelta
```

```
    listaErrores = list()
```

```
    for iteracion in range(max_iteraciones):
```

```
        XAnterior = X.copy()
```

```
        for i in range(1, tam_matriz - 1):
```

```
            sum = 0
```

```
            posicion_valores_fila = calcularPosicionValoresFila(posicion_valores, i)
```

```
            for j in posicion_valores_fila:
```

```
                sum = sum + A[i][j] * X[j]
```

```
            X[i] = (1 - w) * X[i] + (b[i] - sum) * (w / A[i][i])
```

```
    R = calcularR(X,XAnterior)
```

```
    listaErrores.append(R)
```

```
    print("R = " + str(R))
```

```
    if R <= tolerancia:
```

```
        print("Se llegó a la tolerancia: " + str(tolerancia))
```

```
        print("Cantidad de iteraciones: ", iteracion + 1)
```

```
        print("R = " + str(R))
```

```
        break
```

```
    return listaErrores
```

```
def obtenerListasErroresGrafico(listaErrores):
```

```
    if len(listaErrores) % 2 != 0:
```

```
        listaErrores.pop()
```

```
    listaImparEjeY = listaErrores[1::2] # Elements from list1 starting from 1 iterating by 2
```

```
    listaParEjeX = listaErrores[::2] # Elements from list1 starting from 0 iterating by 2
```

```
    listaImparEjeY[:] = [numpy.log(x) for x in listaImparEjeY]
```

```
    listaParEjeX[:] = [numpy.log(x) for x in listaParEjeX]
```

```
    return listaParEjeX, listaImparEjeY
```

```
def obtenerListasErroresGS(A, b, tolerancia, max_iteraciones, posicion_valores):
```

```
    w = 1
```

```

    return
obtenerListasErroresSOR(A,b,w,tolerancia,max_iteraciones,posicion_valores)

def graficarErrorIteracion(A,b,w,tolerancia,posicion_valores):
    listaErrores = obtenerListasErroresSOR(A,b,w,tolerancia,3000,posicion_valores)
    listaEjeXSOR, listaEjeYSOR = obtenerListasErroresGrafico(listaErrores)

    listaErrores = obtenerListasErroresGS(A, b, tolerancia, 3000, posicion_valores)
    listaEjeXGS, listaEjeYGS = obtenerListasErroresGrafico(listaErrores)

    plt.xlabel("ln(| xk - xk-1 |)")
    plt.ylabel("ln(| xk+1 - xk |)")
    plt.plot(listaEjeXSOR, listaEjeYSOR, color="green", marker='.',label= "SOR")
    plt.plot(listaEjeXGS, listaEjeYGS, color="orange", marker='.', label="GS")
    plt.legend()
    plt.show()

def calcularOrdenConvergencia(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones,
posicion_valores):
    listaErrores = obtenerListasErroresSOR(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones,
posicion_valores)
    ultimoError = listaErrores.pop()
    anteUltimoError = listaErrores.pop()
    antePenultimoError = listaErrores.pop()
    p = numpy.log(ultimoError/anteUltimoError) /
numpy.log(anteUltimoError/antePenultimoError)
    return p

def hallarRadioEspectral(A,w):
    tSOR = hallarTSOR(A, w)

    max_ava = calcularRadioEspectral(tSOR)
    print("Radio Espectral: ", max_ava)

if __name__ == '__main__':
    start = time.time()
    padron = 100558

    tHot = padron / 100 + 300 # °C
    tAmb = 20
    ni = 180 # 360 # nodos coordenada angular
    nj = 20 # 50 # nodos coordenada radial

```

```

n = ni * nj # nodos totales

rExt = 0.250 # radio externo del tubo en metros
wt = 0.015 # espesor de la pared del tubo en metros
rInt = rExt - wt # radio interno del tubo en metros
dr = wt / (nj - 1) # delta r de la malla en metros

#A = leerCSV("A_090_010.csv")
#b = leerCSV("b_090_010.csv")

A = leerCSV("A_180_020.csv")
b = leerCSV("b_180_020.csv")

# A = leerCSV("A_360_050.csv")
# b = leerCSV("b_360_050.csv")

posicion_valores_090 = [-889, -9, 0, 2, 11, 891]
posicion_valores_180 = [-3579, -19, 0, 2, 21, 3581] # No incluyo 1 porque es la
diagonal i=j
posicion_valores_360 = [-17949, -49, 0, 2, 51, 17951]

posicion_valores = posicion_valores_180

tam_matriz = len(b)
X = [0] * tam_matriz # semilla
max_iteraciones = 20000

tolerancia = 0.00001

# Resuelvo el SEL A*x=b por el método Gauss-Seidel
X = resolver_SOR(A, b, w, tolerancia, max_iteraciones, posicion_valores)

```