9 Conducción de Calor estaionaria en 2D.

Q

9 Conducción de Calor estaionaria en 2D.

Objetivo General - Resolver numérica y computacionalmente la ecuación de conducción de calor estacionaria en dos dimensiones usando un método implícito.

Objetivos particulares - Definir los parámetros físicos y numéricos. - Definir la malla del dominio. - Definir la temperatura inicial junto con sus condiciones de frontera y graficarla sobre la malla. - Definir el sistema lineal y resolverlo. - Graficar la solución.

HeCompA - 02_cond_calor by Luis M. de la Cruz is licensed under Attribution-ShareAlike 4.0 International (C)

Trabajo realizado con el apoyo del Programa UNAM-DGAPA-PAPIME PE101922

9.1 Introducción.

Jean-Baptiste Joseph Fourier fue un matemático y físico francés que ejerció una fuerte influencia en la ciencia a través de su trabajo *Théorie analytique de la chaleur*. En este trabajo mostró que es posible analizar la conducción de calor en cuerpos sólidos en términos de series matemáticas infinitas, las cuales ahora llevan su nombre: Series de Fourier. Fourier comenzó su trabajo en 1807, en Grenoble, y lo completó en París en 1822. Su trabajo le permitió expresar la conducción de calor en objetos bidimensionales (hojas muy delgadas de algún material) en términos de una ecuación diferencial:

$$\frac{\partial T}{\partial t} = \kappa \left(\frac{\partial^2 T}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 T}{\partial y^2} \right) + S$$

donde u representa la temperatura en un instante de tiempo t y en un punto (x,y) del plano Cartesiano, κ es la conductividad del material y S una fuente de calor.

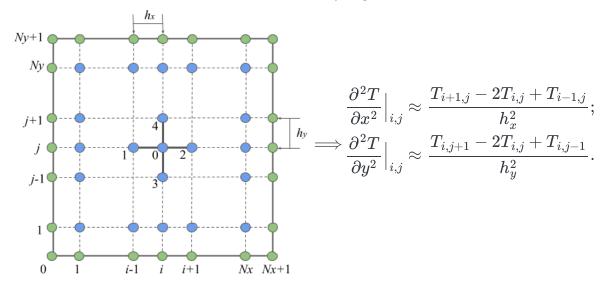
9.2 Conducción estacionaria en 2D.

Cuando el problema es estacionario, es decir no hay cambios en el tiempo, y el dominio de estudio es una placa en dos dimensiones, como la que se muestra en la figura, podemos escribir el problema como sigue:

$$-\kappa \left(rac{\partial^2 T}{\partial x^2} + rac{\partial^2 T}{\partial y^2}
ight) = S$$

Podemos aplicar condiciones de frontera son de tipo Dirichlet o Neumann en las paredes de la placa. En la figura se distingue T_L, T_R, T_T y T_B que corresponden a las temperaturas dadas en las paredes izquierda (LEFT), derecha (RIGHT), arriba (TOP) y abajo (BOTTOM), respectivamente.

A la ecuación (1) le podemos aplicar el método de diferencias finitas:



de tal manera que obtendríamos un sistema de ecuaciones lineales como el siguiente:

En general un sistema de ecuaciones lineales puede contener n ecuaciones con n incógnitas y se ve como sigue:

$$A \cdot \mathbf{x} = \mathbf{b} \Longrightarrow egin{bmatrix} a_{00} & a_{01} & a_{02} & \dots & a_{0n} \ a_{10} & a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \ dots & dots & dots & \ddots & dots \ a_{n1} & a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_0 \ x_1 \ dots \ x_n \end{bmatrix} = egin{bmatrix} b_0 \ b_1 \ dots \ b_n \end{bmatrix}$$

El sistema se puede resolver usando diferentes tipos de métodos.

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import macti.visual as mvis
```

9.3 Parámetros físicos y numéricos

```
# Tamaño del dominio
Lx = 1.0
Ly = 1.0
k = 1.0
# Número de nodos en cada eje
Nx = 4
```

```
Ny = 4
# Número total de nodos en cada eje incluyendo las fronteras
NxT = Nx + 2
NyT = Ny + 2
# Número total de nodos
NT = NxT * NvT
# Número total de incógnitas
N = Nx * Ny
# Tamaño de la malla en cada dirección
hx = Lx / (Nx+1)
hy = Ly / (Ny+1)
# Coordenadas de la malla
xn = np.linspace(0,Lx,NxT)
yn = np.linspace(0,Ly,NyT)
# Generación de una rejilla
xg, yg = np.meshgrid(xn, yn, indexing='ij')
```

```
print('Total de nodos en x = {}, en y = {}'.format(NxT, NyT))
print('Total de incógnitas = {}'.format(N))
print('Coordenadas en x : {}'.format(xn))
print('Coordenadas en y : {}'.format(yn))
print('hx = {}, hy = {}'.format(hx, hy))
```

```
Total de nodos en x = 6, en y = 6

Total de incógnitas = 16

Coordenadas en x : [0. 0.2 0.4 0.6 0.8 1.]

Coordenadas en y : [0. 0.2 0.4 0.6 0.8 1.]

hx = 0.2, hy = 0.2
```

9.3.1 Graficación de la malla del dominio

```
from mpl_toolkits.axes_grid1 import make_axes_locatable

def set_axes(ax):
    """

    Configura la razón de aspecto, quita las marcas de los ejes y el marco.

Parameters
    -------
    ax: axis
    Ejes que se van a configurar.
    """

ax.set_aspect('equal')
    ax.set_xticks([])
```

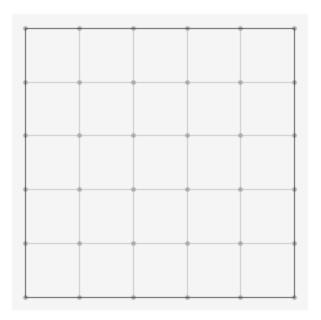
```
ax.set yticks([])
    ax.spines['bottom'].set_visible(False)
    ax.spines['left'].set_visible(False)
def plot_mesh(ax, xg, yg):
    Dibuja la malla del dominio.
    Paramters
    ax: axis
    Son los ejes donde se dibujará la malla.
   xn: np.array
    Coordenadas en x de la malla.
    yn: np.array
    Coordenadas en y de la malla.
    set_axes(ax)
   xn = xq[:,0]
   yn = yg[0,:]
    for xi in xn:
        ax.vlines(xi, ymin=yn[0], ymax=yn[-1], lw=0.5, color='darkgray')
    for yi in yn:
        ax.hlines(yi, xmin=xn[0], xmax=xn[-1], lw=0.5, color='darkgray')
    ax.scatter(xg,yg, marker='.', color='darkgray')
def plot_frame(ax, xn, yn, lw = 0.5, color = 'k'):
   Dibuja el recuadro de la malla.
    Paramters
    _____
    ax: axis
    Son los ejes donde se dibujará la malla.
    xn: np.array
    Coordenadas en x de la malla.
    yn: np.array
    Coordenadas en y de la malla.
    1111111
    set_axes(ax)
    # Dibujamos dos líneas verticales
    ax.vlines(xn[0], ymin=yn[0], ymax=yn[-1], lw = lw, color=color)
```

```
ax.vlines(xn[-1], ymin=yn[0], ymax=yn[-1], lw = lw, color=color)
    # Dibujamos dos líneas horizontales
    ax.hlines(yn[0], xmin=xn[0], xmax=xn[-1], lw = lw, color=color)
    ax.hlines(yn[-1], xmin=xn[0], xmax=xn[-1], lw = lw, color=color)
def set_canvas(ax, Lx, Ly):
    .....
    Configura un lienzo para hacer las gráficas más estéticas.
    Parameters
    _____
    ax: axis
    Son los ejes que se van a configurar.
    Lx: float
    Tamaño del dominio en dirección x.
    Ly: float
    Tamaño del dominio en dirección y.
   Returns
    cax: axis
    Eje donde se dibuja el mapa de color.
    set_axes(ax)
    lmax = max(Lx, Ly)
    offx = lmax * 0.01
    offy = lmax * 0.01
    ax.set_xlim(-offx, Lx+offx)
    ax.set_ylim(-offy, Ly+offy)
    ax.grid(False)
    ax.set_aspect('equal')
    divider = make_axes_locatable(ax)
    cax = divider.append_axes("right", "5%", pad="3%")
    cax.set_xticks([])
    cax.set_yticks([])
    cax.spines['bottom'].set_visible(False)
    cax.spines['left'].set_visible(False)
    return cax
```

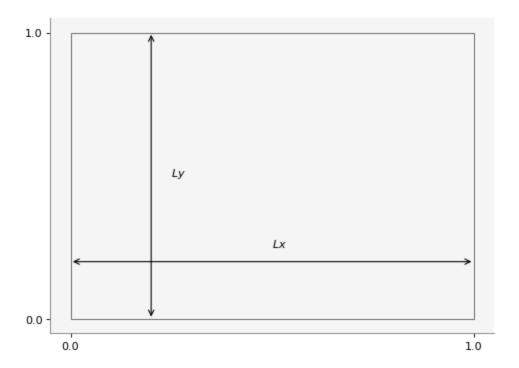
```
fig = plt.figure()
ax = plt.gca()

# Ejecutamos la función plot_mesh(...)
plot_mesh(ax, xg, yg)
```

```
# Dibujamos el recuadro con la función plot_fame(...)
plot_frame(ax, xn, yn)
```

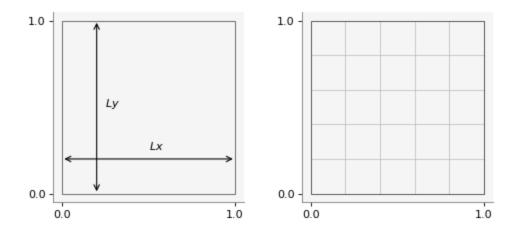


```
vis = mvis.Plotter(1,1)
vis.draw_domain(1, xg, yg)
```



```
vis = mvis.Plotter(1,2,[dict(aspect='equal'), dict(aspect='equal')])
vis.draw_domain(1, xg, yg)
```

```
vis.plot_mesh2D(2, xg, yg)
vis.plot_frame(2, xg, yg)
```



9.4 Campo de temperaturas y sus condiciones de frontera

```
# Definición de un campo escalar en cada punto de la malla
T = np.zeros((NxT, NyT))

# Condiciones de frontera
TB = 1.0
TT = -1.0

T[0 , :] = 0.0 # LEFT
T[-1, :] = 0.0 # RIGHT
T[: , 0] = TB # BOTTOM
T[: ,-1] = TT # TOP

print('Campo escalar T ({}):\n {}'.format(T.shape, T))
```

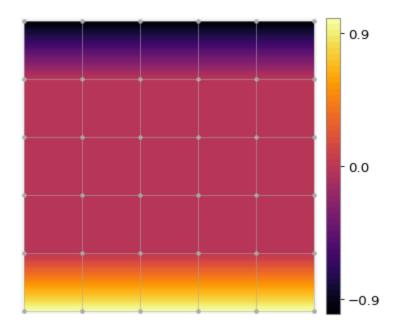
```
Campo escalar T((6, 6)):
        0.
                0.0.-1.
            0.
                   0. -1.
 [ 1.
      0.
           0.
               0.
                   0. -1.1
 [ 1.
       0.
           0.
               0.
                   0. -1.1
 [ 1.
           0.
               0.
                   0. -1.
 [ 1.
       0.
           0.
               0.
 [ 1.
       0.
           0.
               0.
                   0. -1.]]
```

9.4.1 Graficación del campo escalar sobre la malla

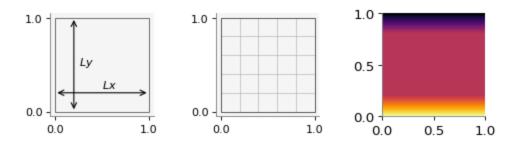
```
fig = plt.figure()
ax = plt.gca()
cax = set_canvas(ax, Lx, Ly)

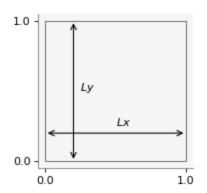
c = ax.contourf(xg, yg, T, levels=50, cmap='inferno')
```

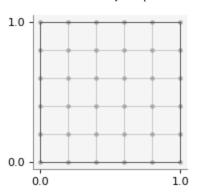
```
plot_mesh(ax, xg, yg)
fig.colorbar(c, cax=cax, ticks=[-0.9, 0.0, 0.9])
plt.show()
```

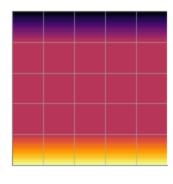


```
vis = mvis.Plotter(1,3,[dict(aspect='equal'), dict(aspect='equal'), dict(aspect='
vis.draw_domain(1, xg, yg)
vis.plot_mesh2D(2, xg, yg)
vis.plot_frame(2, xg, yg)
vis.contourf(3, xg, yg, T, levels=50, cmap='inferno')
vis.show()
```









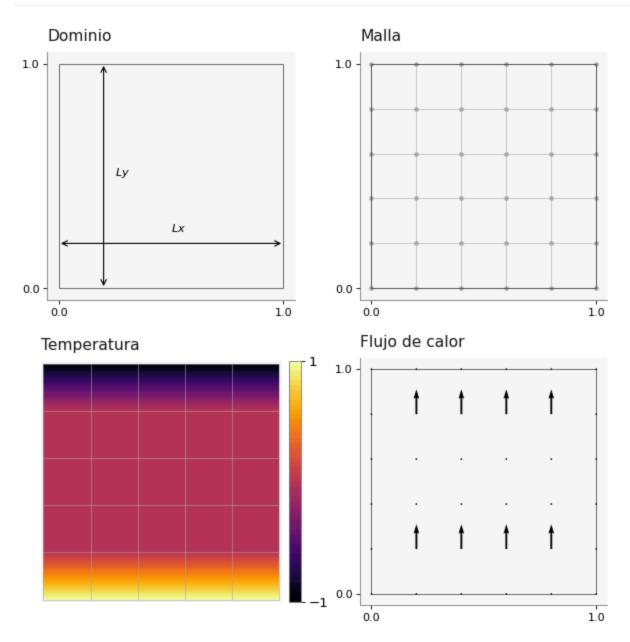
9.5 Flujo de calor

Fourier también estableció una ley para el flujo de calor que se escribe como:

$$ec{q} = -\kappa
abla u = -\kappa \left(rac{\partial u}{\partial x}, rac{\partial u}{\partial y}
ight)$$

```
qx, qy = heat_flux(T, hx, hy)
```

```
vis.plot_frame(4, xg, yg)
vis.quiver(4, xg, yg, qx, qy, scale=1)
vis.show()
```



9.6 Sistema lineal

```
import FDM
# La matriz del sistema. Usamos la función predefinida buildMatrix2D()
A = FDM.buildMatrix2D(Nx,Ny,-4)
A
```

```
0.,
           0.],
      0.,
      1., -4., 1., 0., 0., 1., 0., 0., 0.,
                                                0., 0., 0.,
      0.,
           0.],
           1., -4., 0.,
                         0., 0.,
                                 1., 0., 0.,
[ 0.,
      0.,
                                                0.,
 0.,
           0.],
               0., -4., 1., 0.,
                                 0., 1., 0.,
                                                0.,
[ 1.,
           0.,
           0.],
 0.,
               0., 1., -4., 1., 0., 0.,
                                                0.,
                                           1.,
[ 0.,
           0.,
                                                     0.,
      0.,
           0.],
 0..
               0.,
                    0., 1., -4., 1., 0., 0.,
[ 0.,
      0.,
           1.,
                                                1.,
           0.],
               1.,
                         0., 1., -4., 0., 0.,
                                                0.,
[ 0.,
      0.,
           0.,
                    0.,
 0.,
           0.],
               0.,
                    1.,
                         0., 0., 0., -4., 1.,
      0.,
                                                0.,
[ 0.,
           0.,
 0.,
      0.,
           0.],
[ 0.,
               0.,
                    0.,
                         1.,
                             0., 0., 1., -4.,
                                                1.,
      0.,
           0.,
           0.],
               0.,
                    0.,
                         0., 1., 0., 0., 1., -4., 1.,
[ 0.,
      0.,
           0.,
 0.,
      1.,
           0.],
                                 1., 0., 0., 1., -4.,
[ 0.,
      0.,
               0.,
                         0.,
                             0.,
           0.,
                    0.,
      0.,
 0.,
           1.],
               0.,
[ 0.,
      0.,
           0.,
                    0.,
                         0.,
                             0.,
                                  0., 1., 0.,
                                                0.,
 1.,
      0.,
           0.],
      0.,
               0.,
                    0.,
                         0., 0., 0., 0., 1.,
                                                0.,
[ 0.,
           0.,
-4..
      1.,
           0.],
[ 0., 0.,
               0.,
                    0.,
                         0.,
                             0., 0., 0., 0.,
                                                1.,
           0.,
 1., -4.,
          1.],
      0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.,
                                                0., 1., 0.,
 0., 1., -4.
```

```
# RHS
b = np.zeros((Nx,Ny))
b[:, 0] -= TB  # BOTTOM
b[:,-1] -= TT  # TOP
b
```

```
1.],
array([[-1.,
             0.,
                  0.,
             0.,
       [-1.,
                  0.,
                       1.],
             0.,
       [-1.,
                  0.,
                       1.],
       [-1.,
             0.,
                  0.,
                       1.]])
```

9.7 Solución del sistema

Revisamos el formato del vector b

```
b.shape
```

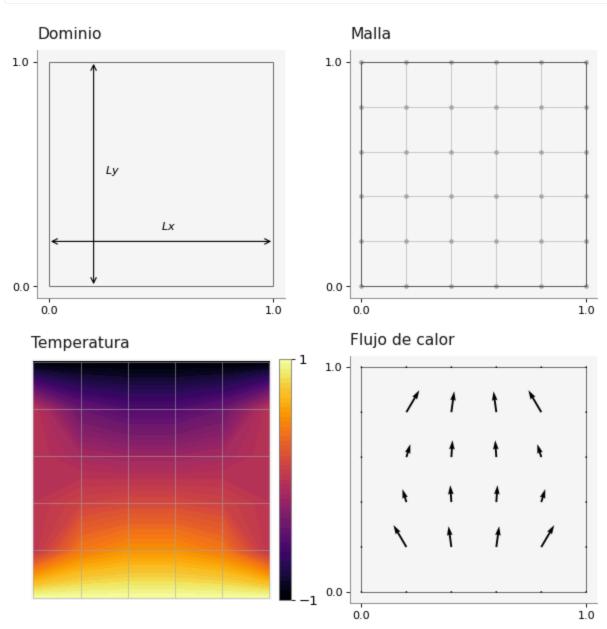
(4, 4)

El vector debe ser de una sola dimensión:

b.flatten()

```
array([-1., 0., 0., 1., -1., 0., 0., 1., -1., 0., 0., 1., -1.]
        0., 0., 1.])
         # Calculamos la solución.
         T_temp = np.linalg.solve(A, b.flatten())
         T temp
array([ 0.40909091, 0.11363636, -0.11363636, -0.40909091, 0.52272727,
        0.15909091, -0.15909091, -0.52272727, 0.52272727, 0.15909091,
       -0.15909091, -0.52272727, 0.40909091, 0.11363636, -0.11363636,
       -0.40909091
         T temp.shape
(16,)
Colocamos la solución en el campo escalar T de manera adecuada
         T[1:-1,1:-1] = T_{temp.reshape(Nx,Ny)}
         Т
                   , 0.
array([[ 1.
                                   0.
                                             , 0.
                                                          , 0.
        -1.
                   ],
       [ 1.
                      0.40909091, 0.11363636, -0.11363636, -0.40909091,
        -1.
                   ],
       [ 1.
                   , 0.52272727, 0.15909091, -0.15909091, -0.52272727,
        -1.
                   ],
       [ 1.
                      0.52272727, 0.15909091, -0.15909091, -0.52272727,
        -1.
                   ],
                   , 0.40909091, 0.11363636, -0.11363636, -0.40909091,
       1.
        -1.
                   ],
                                , 0.
       [ 1.
                      0.
                                             , 0.
                                                          , 0.
                   11)
        -1.
         qx, qy = heat_flux(T, hx, hy)
```

9.7.1 Gráfica de la solución

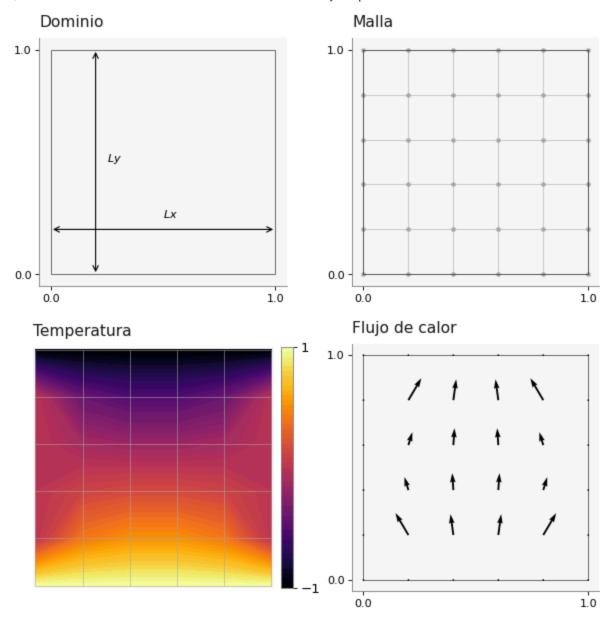


9.7.2 Interactivo

```
def heat_cond(Lx, Ly, Nx, Ny):
    # Número total de nodos en cada eje incluyendo las fronteras
   NxT = Nx + 2
   NyT = Ny + 2
   # Número total de nodos
   NT = NxT * NyT
   # Número total de incógnitas
   N = Nx * Ny
    # Tamaño de la malla en cada dirección
    hx = Lx / (Nx+1)
   hy = Ly / (Ny+1)
   # Coordenadas de la malla
    xn = np.linspace(0,Lx,NxT)
    yn = np.linspace(0,Ly,NyT)
    # Generación de una rejilla
    xq, yq = np.meshqrid(xn, yn, indexing='ij')
   # Definición de un campo escalar en cada punto de la malla
   T = np.zeros((NxT, NyT))
   # Condiciones de frontera
   TB = 1.0
   TT = -1.0
   T[0, :] = 0.0 # LEFT
   T[-1, :] = 0.0 \# RIGHT
    T[:, 0] = TB \# BOTTOM
   T[:,-1] = TT # TOP
   # La matriz del sistema. Usamos la función predefinida buildMatrix2D()
   A = FDM.buildMatrix2D(Nx,Ny,-4)
   # RHS
    b = np.zeros((Nx,Ny))
    b[:, 0] -= TB # BOTTOM
    b[:,-1] -= TT # TOP
    # Calculamos la solución.
   T[1:-1,1:-1] = np.linalg.solve(A, b.flatten()).reshape(Nx,Ny)
   # Calculamos el flujo de calor
    qx, qy = heat_flux(T, hx, hy)
```

```
ax1 = dict(aspect='equal', title='Dominio')
ax2 = dict(aspect='equal', title='Malla')
ax3 = dict(aspect='equal', title='Temperatura')
ax4 = dict(aspect='equal', title='Flujo de calor')
vis = mvis.Plotter(2,2,[ax1, ax2, ax3, ax4],
                  dict(figsize=(8,8)))
vis.draw_domain(1, xg, yg)
vis.plot_mesh2D(2, xg, yg, nodeson=True)
vis.plot_frame(2, xg, yg)
cax3 = vis.set_canvas(3,Lx,Ly)
c = vis.contourf(3, xg, yg, T, levels=50, cmap='inferno')
vis.fig.colorbar(c, cax=cax3, ticks = [T.min(), T.max()], shrink=0.5, orienta
vis.plot_mesh2D(3, xg, yg)
vis.plot_frame(4, xg, yg)
vis.quiver(4, xg, yg, qx, qy, scale=1)
vis.show()
```

```
heat_cond(Lx=1, Ly=1, Nx=4, Ny=4)
```



import ipywidgets as widgets

widgets.interact(heat_cond, Lx = (1,3,1), Ly = (1,3,1), Nx = (4, 8, 1), Ny = (4, 8, 1)

<function __main__.heat_cond(Lx, Ly, Nx, Ny)>