



# Primeiro trabalho prático de elementos finitos -2d

Esse notebook desse trabalho vai estar no colab desse [link](#) .

Mas gosto do conceito de documentar tudo para melhor entendimento, então esse PDF vai ter a explicação das linhas de código.

Exemplo :

Importação de bibliotecas:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sympy import Matrix, init_printing

init_printing()
```

## 1- Nossos valores do problema:

Nos foi dito para considerar:

Temperatura inicial do sistema:  $T_{\infty} = 293,15^{\circ}K$

Largura de uma célula de combustível do reator nuclear:  $L = 0,025m$

Condutividade térmica:  $k = 35 W/m^{\circ}K$

Energia interna devido a reação nuclear:  $U = 67967200 W/m^3$

Densidade de massa das células de combustível:  $\rho = 8618,0 Kg/m^3$

Coeficiente de transferência de calor entre a célula de combustível e o fluido:  $\bar{h} = 0,25 * 10^5 W/^{\circ}Km^2$

Capacidade térmica:  $c = 460,0 J/Kg^{\circ}K$

Nosso código deve ter em algum momento um escopo de declaração desses valores.

```
#declarando respectivamente tudo que está acima
T_inf = 293.15
L = 0.025
k = 35
U = 67967200
rho = 8618
h_barra = 0.25 * (10**5)
c = 460
e = 2.718281828459045235360287 # nao foi definido no problema mas estou fazendo por
# conta própria por conveniencia caso precise
```

## 2- O que nos é pedido?

- 1- Encontre a distribuição estacionária de temperatura na célula de combustível considerando condição de contorno prescrita e igual a  $T_\infty$  do lado direito. Compare com a solução analítica.
- 2- Encontre a distribuição estacionária de temperatura na célula de combustível considerando, agora, condição de contorno de fluxo. Repare que, neste caso, a condição de contorno do lado direito envolve a derivada e a temperatura em  $x = L$ , algo que não foi visto em aula. Compare com a solução analítica.
- 3- Como o problema de valor de contorno e inicial deve ser definido se considerar o domínio espacial como  $[0, 2L]$ ?

O problema 1 e 2 são bastante parecidos, mas um é baseado em condição de contorno prescrita e o outro é condição de contorno de fluxo. Mas no próprio enunciado do problema, foi dito que nossa solução seria dada por :

$$T(x, t) = T_\infty + \frac{UL^2}{2k} \left[ 1 - \left( \frac{x}{L} \right)^2 + \frac{2}{B} \right] \left[ 1 - \exp \left( -\frac{3a}{L^2} \frac{B}{B+3} t \right) \right]$$

onde  $B = \frac{\bar{h}L}{k}$  e  $a = \frac{k}{\rho c}$ .

Mas também nos foi dito no enunciado que quando temos uma condição de contorno prescrita igual a  $T_\infty$  no lado direito, faremos  $\bar{h} \rightarrow \infty$ , implicando consequentemente em  $B \rightarrow \infty$  e fazendo com que nossa solução mude de cara e fique a seguinte forma.

$$T(x, t) = T_{\infty} + \frac{UL^2}{2k} \left[ 1 - \left( \frac{x}{L} \right)^2 \right] \left[ 1 - \exp \left( -\frac{3a}{L^2} \right) t \right]$$

### 3- Implementação de elementos finitos

Primeiro fizemos a criação da malha:

```
coord = [
    [0, 0],
    [0.005, 0],
    [0.01, 0],
    [0.015, 0],
    [0.02, 0],
    [0.025, 0],

    [0, 0.05],
    [0.005, 0.05],
    [0.01, 0.05],
    [0.015, 0.05],
    [0.02, 0.05],
    [0.025, 0.05],
]
```

E também criaremos nossa matriz  $L_{global}$  e nosso vetor de equações:

```
LG = [                                     # L global
    [1, 2, 3, 4, 5],
    [2, 3, 4, 5, 6],
    [8, 9, 10, 11, 12],
    [7, 8, 9, 10, 11]
]

EQ = [1, 2, 3, 4, 5, 0, 6, 7, 8, 9, 10, 0] # vetor de equações

Neq = max(EQ) # número de equações
Nel = len(LG) # número de elementos
Nnos = len(EQ) # número de nós
```

Antes de tentarmos montar a  $K$  e  $F$  local, precisamos primeiramente definir nossas funções de interpolação já vistas em sala de aula e suas respectivas derivadas, tanto em relação a  $\eta$  quanto em relação a  $\xi$ .

```

def Phi_1(xi, eta): return ((1 - xi)*(1 - eta)) / 4
def Phi_2(xi, eta): return ((1 + xi)*(1 - eta)) / 4
def Phi_3(xi, eta): return ((1 + xi)*(1 + eta)) / 4
def Phi_4(xi, eta): return ((1 - xi)*(1 + eta)) / 4

def dPhi1_dxi(xi, eta): return -(1 - eta) / 4
def dPhi1_deta(xi, eta): return -(1 - xi) / 4

def Phi2_dxi(xi, eta): return (1 - eta) / 4
def dPhi2_deta(xi, eta): return -(1 + xi) / 4

def dPhi3_dxi(xi, eta): return (1 + eta) / 4
def dPhi3_deta(xi, eta): return (1 + xi) / 4

def dPhi4_dxi(xi, eta): return -(1 + eta) / 4
def dPhi4_deta(xi, eta): return (1 - xi) / 4

```

E com nossas funções de interpolação, conseguimos facilmente obter o jacobiano:

```

# sabendo que jacobiano --> J = D*y
def jacobiano(xi, eta, coords):
    D = np.zeros((2,4))
    D = [
        [dPhi1_dxi(xi, eta) , dPhi2_dxi(xi, eta) , dPhi3_dxi(xi, eta) , dPhi4_dxi(xi, eta) ],
        [dPhi1_deta(xi, eta), dPhi2_deta(xi, eta), dPhi3_deta(xi, eta), dPhi4_deta(xi, eta)]
    ]
    J = np.dot(D,coords)
    return D, J

```

Como vimos em aula, devemos organizar nossas coordenadas globais com as coordenadas de cada elemento finito, e isso vamos fazer na função abaixo que cria uma matriz 4x2 que é similar à nossa global:

```

def coord_elemento(e):
    coord_local = np.zeros((4, 2))
    for i in range(4):
        coord_local[i, :] = coord[LG[i][e]-1];
    return coord_local

```

Agora que temos “tudo” de ferramenta necessária para construir a K local, faremos isso, e da K local nós podemos usar o conceito de elementos finitos que os relacionam com a K global pela LG, e depois de obter K local e global, a F local e global são obtidas também de forma imediata.

Mas vamos com uma coisa de cada vez.

$K^e$  :

```
Q = np.matrix([[1, 0], [0, 1]]) # criando uma Q identidade

B = (h_barra*L)/k # não será usada no caso primário com temperatura preescrita
a = k/(rho*c)

Q = Q*a

def K_local(e):
    PG = [-0.5773502691, 0.5773502691] # pontos de Gauss
    w = [1, 1] # pesos
    N_int = len(PG) # numero de pontos em cada direcao
    coord_local = coord_elemento(e)

    K_e = np.zeros((4, 4), dtype = object)
    for a in range(N_int):
        for b in range(N_int):
            D, j = jacobiano(PG[a], PG[b], coord_local)
            det_J = np.linalg.det(j)
            if det_J <= 0:
                print("Determinante negativo!")
                exit()

            B = np.dot(np.linalg.pinv(j), D)
            x = np.dot(B.transpose(), Q)
            x = np.dot(x, B)
            K_e += x * det_J * w[a] * w[b] # integral de  $(\nabla \phi^T) Q (\nabla \phi) d\Omega$ 

    return K_e
```

$K$  global :

```
def K_global(K, K_e, e):
    for a in range(4):
        for b in range(4):
            # vamos relacionar a coordenadas (i,j) com o vetor de equações via LG
            i = EQ[LG[a]][e]-1
            j = EQ[LG[b]][e]-1
            # as que não forem 0, vão receber o valor da matriz K local do El. Finito
            if (i != 0) and (j != 0): # iremos pular
                K[i-1][j-1] += K_e[a][b]
    return K
```

Agora com as duas matrizes acima, podemos obter também a F local e global, mas primeiro tratamentos das condições de contorno:

```

P = np.zeros(Nnos)
P[5] = T_inf
P[11] = T_inf
p = np.zeros(4);

def F_prescrito(K_e, e):
    p = P[LG[0:4, e]-1]
    F_p = np.dot(K_e, p)
    return F_p

```

E agora fazemos a  $F$  local :

```

f = lambda x : U / (rho*c) # definindo nossa função como uma lambda

def F_local(K_e, e):
    PG = [-0.5773502691, 0.5773502691] # pontos de Gauss
    w = [1, 1] # pesos
    N_int = len(PG) # numero de pontos em cada direcao
    coord_local = coord_elemento(e)
    M = np.zeros((4,4), dtype=object)
    for a in range(N_int):
        for b in range(N_int):
            do_nothing, J = jacobiano(PG[a], PG[b], coord_local)
            det_J = np.linalg.det(J)
            if det_J <= 0:
                print("Determinante negativo!")
                exit()

            Phi = [Phi_1(PG[a], PG[b]), Phi_2(PG[a], PG[b]), Phi_3(PG[a], PG[b]), Phi_4(PG[a], PG[b])]
            W = w[a]*w[b]*det_J
            for m in range(4):
                for n in range(4):
                    M[m][n] += Phi[m]*Phi[n]*W

    f_e = np.zeros(4)
    for a in range(4):
        for j in range(2):
            f_e[a] = f(coord_local[a][j])

    f_e = np.dot(M, f_e)

    return f_e - F_prescrito(K_e, e)

```

e agora  $K$  global :

```

def F_global(F, F_e, e):
    for a in range(4):
        i = EQ[LG[a][e]-1]

```

```

        if i != 0:
            F[i-1] = F[i-1] + F_e[a]

    return F

```

Tendo tudo isso feito, teremos no fim que fazer fazer as locais e globais para cada elemento finito que temos, que é número de colunas de  $LG = N_{elementos}$  que no nosso caso é 5.

```

for e in range(Nel):
    K_e = K_local(e)
    K_global(K, K_e, e)
    F_e = F_local(K_e, e)
    F_global(F, F_e, e)

```

E aí nossa K e F definidas lá acima agora foram alimentadas com informações dos nossos 5 elementos finitos que nós tiramos da malha que escolhemos do problema.

Disso, agora basta resolver o sistema linear, trivial com a linha de comando:

```

solucao_numerica = np.linalg.solve(K,F)

```

E depois resolver a solução analítica também:

```

solucao_analitica = []
xs = np.arange(0, 0.02, 0.005)
t = lambda x : T_inf + (U*L**2)/(2*k)*(1 - (x/L)**2)
for x in xs:
    solucao_analitica.append(t(x))

```

E comparar ambos os resultados e conferir, meu output foi o seguinte:

```
✓ [263] print("\nA solução analítica é:\n")  
0s      print(solucao_analitica)  
        print("\nA solução numérica é:\n")  
        print(solucao_numerica)
```

A solução analítica é:

[900.0000000000001, 875.7260000000001, 802.9040000000002, 681.5340000000001]

A solução numérica é:

[900. 875.726 802.904 681.534 511.616 900. 875.726 802.904 681.534  
511.616]

O que valida nosso método, estamos acima do resultado analítico, o que é excelente... 😊

Autor : Matheus Oliveira Silva

DRE: 119180151

E-mail: matheusflups8@gmail.com / matheusolivsilv.job@gmail.com