

# ANÁLISIS NUMÉRICO

Segundo Cuatrimestre 2025

FEM 2D: Problemas de reacción-difusión singularmente perturbados.

El objetivo es resolver el siguiente problema de reacción-difusión con condiciones de Dirichlet homogéneas:

$$\begin{cases} -\varepsilon^2 \Delta u + u = f & \Omega = [0, 1]^2 \\ u = 0 & \Gamma = \partial\Omega. \end{cases}$$

Supongamos que se toma  $f$  tal que

$$u(x, y) = \left(1 - e^{-\left(\frac{1-x}{\varepsilon}\right)}\right) \left(1 - e^{-\left(\frac{1-y}{\varepsilon}\right)}\right) \left(1 - e^{\frac{-x}{\varepsilon}}\right) \left(1 - e^{\frac{-y}{\varepsilon}}\right)$$

es solución (notar que dicha función se anula en  $\Gamma$ ).

**Ejercicio 1** Utilizando el paquete `DelaunayTriangulation` y las rutinas dadas en la sección *Sugerencias*, implementar una función que dada una cantidad  $N$  de subdivisiones del intervalo  $[0, 1]$  retorne, la matriz de vértices, la matriz de elementos y el vector con la numeración de los nodos que están en  $\Gamma$ .

**Ejercicio 2** Graficar  $u(x, y)$  para  $\varepsilon = 1, 0.1, 0.01, 0.001$  utilizando una malla suficientemente fina. ¿Qué se observa? Ver *sugerencias*.

**Ejercicio 3** Implementar un método de elementos finitos utilizando una malla uniforme de triángulos y funciones lineales a trozos. El programa debe tomar como parámetros el valor de  $\varepsilon$  y  $N$  (cantidad de subdivisiones del intervalo  $[0, 1]$ ). Resolver para  $\varepsilon = 1$  con  $N = 8, 16, 32, 64$ , y graficar la solución en cada caso.

**Ejercicio 4** Ahora queremos calcular el error y estimar el orden de convergencia.

- (a) Implementar dos funciones que calcule los errores  $\|u - u_h\|_{L^2}$  y  $\|u - u_h\|_{H^1}$  respectivamente. *Sugerencia:* Tener en cuenta que deberá conocer  $\nabla u_h$ .
- (b) Implementar una función que dado un vector con distintos valores de  $h$  (por ej, con  $h = 1/N$ ) calcule los errores en  $\|\cdot\|_{L^2}$  y  $\|\cdot\|_{H^1}$ . En un mismo gráfico comparar  $\log(h)$  vs.  $\log(\text{error})$  para cada tipo de error. Además, la función deberá imprimir el orden obtenido. (*Sugerencia:* Para esto último puede ser útil la función `fit` de la librería `Polynomials` para encontrar la pendiente de la recta en ambos casos).

**Ejercicio 5** Para los distintos valores de  $\varepsilon$  dados en el Ejercicio 2, volver a calcular la solución  $u_h$  y graficar cada caso ¿Qué se observa?

## Sugerencias

### Mallas y gráficos

Para construir y armar la matriz de vertices y de elementos pueden usar

```
using DelaunayTriangulation

tri = triangulate_rectangle(0, 1, 0, 1, N, N, delete_ghosts = true)

#matriz de nodos
points = get_points(tri)
nodes = zeros(size(points)[1],2)
for i=1:size(nodes)[1]
    nodes[i,1] = points[i][1]
    nodes[i,2] = points[i][2]
end

#matriz de elementos
triangles = get_triangles(tri)
elements = zeros(length(triangles),3)
j=1
for k in triangles
    elements[j,1],elements[j,2],elements[j,3] = k[1], k[2], k[3]
    j=j+1
end
elements = Int.(elements)
```

Para graficar las superficies se puede usar

```

using GLMakie

function plot_u(nodes,u)
    z=[u(x,y) for x in nodes[:,1], y in nodes[:,2]]
    #donde u es la solución exacta
    GLMakie.surface(nodes[:,1],nodes[:,2],z, axis=(type=Axis3,))
end

#funcion para graficar uh
function plot_uh(nodes,elements,uh)
    nodes3 = hcat(nodes, uh)
    fig = Figure()
    ax = Axis3(fig[1,1])
    mesh!(ax, nodes3, elements, color = uh)
    fig
end

```

### Cálculo de $\nabla u_h$

Supongamos que  $P \in \mathbb{R}^{N \times 2}$  es la matriz de nodos y  $T \in \mathbb{R}^{M \times 2}$  la matriz de triangulos. Se puede seguir el siguiente esquema para el cálculo del gradiente. Para cada nodo  $i$ :

1. Hallar el primer triángulo  $t$  (fila de  $T$ ) que contiene a  $i$ .
2. Llamar  $a_1 = i$  y  $a_2, a_3$  los otros nodos que participan en  $t$ .
3. Considerar  $r_1 = a_2 - a_1$  y  $r_2 = a_3 - a_1$ , los vectores correspondientes a los lados de  $t$  adyacentes a  $i$ .
4. Observar que las derivadas direccionales satisfacen la siguiente propiedad:

$$\frac{\partial u_h}{\partial r_1} = \nabla u_h \cdot \frac{r_1}{\|r_1\|} \quad \frac{\partial u_h}{\partial r_2} = \nabla u_h \cdot \frac{r_2}{\|r_2\|}$$

que pueden estimarse de la siguiente forma:

$$\frac{\partial u_h}{\partial r_1} \approx \frac{u_h(a_2) - u_h(a_1)}{\|r_1\|} \quad \frac{\partial u_h}{\partial r_2} \approx \frac{u_h(a_3) - u_h(a_1)}{\|r_2\|}.$$

Notar que los valores de  $u_h(a_j)$  son conocidos.

5. Teniendo en cuenta lo anterior:

$$A = \begin{pmatrix} \frac{r_1}{\|r_1\|} \\ \frac{r_2}{\|r_2\|} \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} \frac{u_h(a_2) - u_h(a_1)}{\|r_1\|} \\ \frac{u_h(a_3) - u_h(a_1)}{\|r_2\|} \end{pmatrix}$$

Luego podemos calcular  $\nabla u_h(a_1)$  resolviendo el sistema. Es decir,  $\nabla u_h(a_1) = A \setminus b$ .

Puede ser conveniente guardar estos vectores de cada nodo  $i$  como filas de una nueva matriz  $G \in \mathbb{R}^{N \times 2}$ . Así,  $G$  tiene el mismo tamaño que  $P$ , y cada fila de  $G$  contiene el gradiente de  $u_h$  en el nodo dado por la correspondiente fila de  $P$ .