## Introducción al Modelado del Continuo

# Trabajo Práctico $n^{\circ}$ 3: Ecuación del calor.

#### Estabilidad

Se desea resolver el siguiente problema:

$$\begin{cases} u_t(x,t) = \alpha u_{xx}(x,t) & \text{en } \Omega \times \left[0,T_f\right] \\ u(0,t) &= u(1,t) = 0 \\ u(x,0) &= g(x) \end{cases},$$

donde  $\Omega = [0, 1]$ .

Para ello, planteamos una grilla de  $\Omega$  con paso h y un paso temporal  $\Delta t$  y proponemos dos métodos: el **explícito**, cuya discretización es:

$$\frac{u_i^{n+1} - u_i^n}{\Delta t} = \alpha \delta_x^2(u_i^n),$$

donde

$$\delta_x^2(u_i^n) = \frac{u_{i+1}^n - 2u_i^n + u_{i-1}^n}{h^2}.$$

Y el **implícito**, en el que el operador de derivada segunda se aplica sobre  $u_i^{n+1}$ .

Implementar funciones que apliquen cada uno de estos métodos y probarlas para distintos valores de  $r=\alpha\frac{\Delta t}{h^2}$  en torno a  $r=\frac{1}{2}$ . Realizar animaciones del resultado obtenido. Indicar qué se observa. En casos en los que el método se mantenga estable, variar el valor de  $\alpha$  y comentar qué efecto produce esta variación.

Utilizar un dato inicial g que satisfaga las condiciones de contorno.

#### Velocidad de ejecución

Consideramos ahora el problema bidimensional, donde  $u_{xx}$  es reemplazado por  $\Delta u$ ,  $\Omega = [0,1] \times [0,1]$  y las condiciones de contorno de tipo Dirichlet homogéneas se aplican a todo el borde. Trabajaremos sólo con el método **implícito**. Compararemos la performance al utilizar matrices llenas o matrices ralas. Para construir matrices llenas pueden resultar útiles las siguientes funciones de la librería LinearAlgebra: diagm recibe las diagonales a cargar en una matriz; Symmetric crea una matriz simétrica a partir de su parte triangular superior. El operador \ resuelve un sistema (A\b). Altenativamente las matrices pueden crearse como matrices ralas, implementadas en la librería SparseArrays. SparseArrays exporta, entre otras, las funciones sparse (que convierte en rala una matriz llena), spdiagm, similar a diagm, blockdiag que permite generar una matriz poniendo matrices más pequeñas a lo largo de su diagonal y spzeros, similar a zeros.

Además, el operador \ puede aplicarse tanto a matrices como a descomposiciones. Más precisamente: supongamos que debemos resolver muchos sistemas con la misma matriz A. Podemos usar A \ . . . cada vez, o podemos computar una descomposición apropiada de A (lu o qr, por ejemplo): descA = lu(A) y luego utilizar \ sobre la descomposición: descA \ b. De esta manera la operatoria para descomponer la matriz se realiza una única vez y se almacena en una variable.

Utilizando @benchmark de la librería BenchmarkTools comparar la performance y la ocupación de memoria de rutinas que apliquen el método implícito con matrices ralas o llenas, con o sin precálculo de alguna descomposición adecuada.

Con la versión que resulte más eficiente, realizar una animación de evolución de la temperatura utilizando surface o heatmap.

### Difusión con transporte

Por último, planteamos el siguiente problema, un poco más interesante, con  $\Omega = [0,1] \times [0,1]$ :

$$\begin{cases} u_t(x,y,t) = \alpha \Delta u(x,y,t) + \beta u_x(x,y,t) & \text{en } \Omega \times \left[0,T_f\right] \\ u_y(x,0,t) = u_y(x,1,t) = 0 \\ u(0,y,t) & = u(1,y,t) \\ u(x,y,0) & = g(x,y) \end{cases}.$$

Observar que se tienen condiciones de tipo Neumann homogéneas en las paredes horizontales y condiciones periódicas en las paredes verticales.

Escribir la matriz del sistema discreto, resolver y animar la solución. Utilizar valores pequeños de  $\alpha$  y probar algunos valores de  $\beta$ , incluyendo negativos y positivos.

Utilizar como dato inicial la característica de una bola de radio  $\frac{1}{4}$  centrada en  $(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$ .