

# Parabolic Partial Differential Equations

---

Daniel Sierra B

Santiago Bustamante Q

# Ecuación diferencial

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x, t) = \alpha^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t)$$

## Condiciones de frontera e iniciales

$$u(x_i, t) \quad u(x_f, t) \quad u(x, 0) = f(x)$$

# Forward Difference Method

Expansión en series de Taylor en t de la forma

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x_i, t_j) = \frac{u(x_i, t_j + k) - u(x_i, t_j)}{k} - \frac{k}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, \mu_j)$$

Expansión en series de Taylor en x

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, t_j) = \frac{u(x_i + h, t_j) - 2u(x_i, t_j) + u(x_i - h, t_j)}{h^2} - \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, t_j)$$

siendo h la longitud del paso en x y k la longitud del paso en t

# Forward Difference Method

tomando el elemento de matriz  $w_{ij}$  como una aproximación a  $u(x_i, t_j)$  se obtiene

$$\frac{w_{i,j+1} - w_{ij}}{k} - \alpha^2 \frac{w_{i+1,j} - 2w_{ij} + w_{i-1,j}}{h^2} = 0$$

con un error local de truncamiento

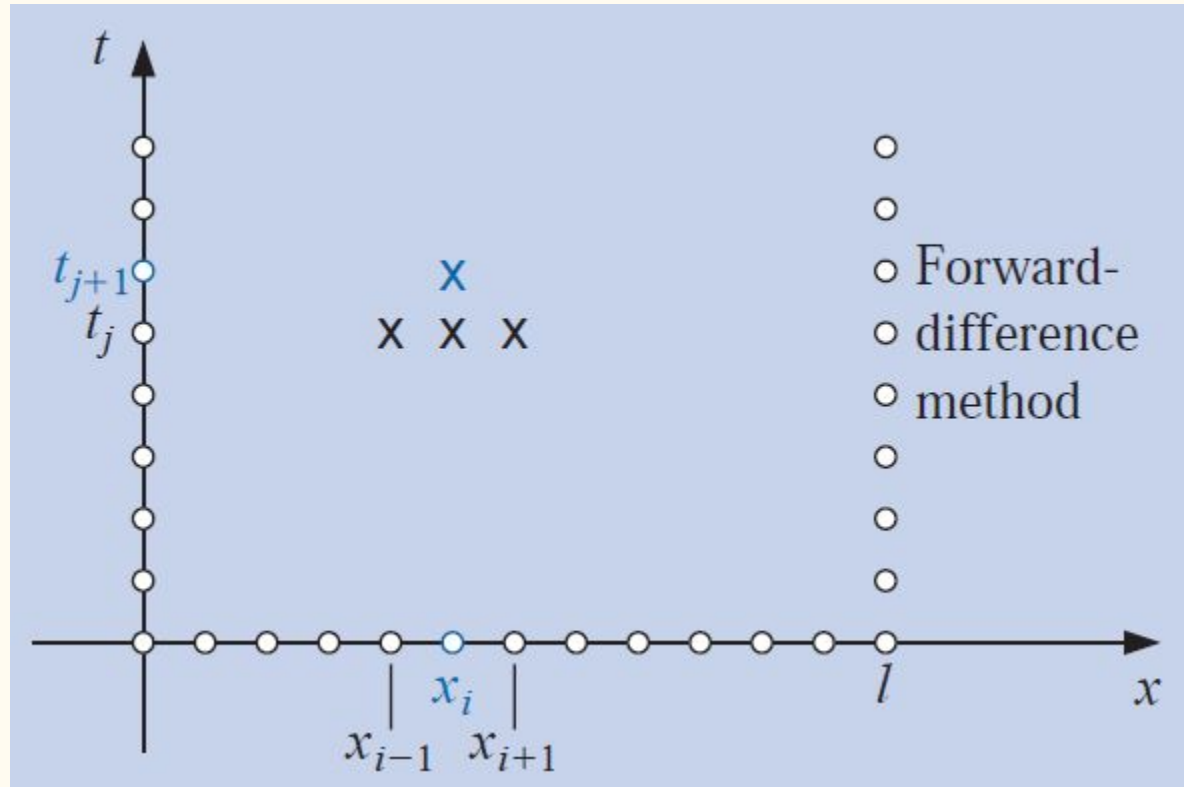
$$\tau_{ij} = \frac{k}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, \mu_j) - \alpha^2 \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, t_j)$$

# Forward Difference Method

la solución para el elemento  $w_{i,j+1}$  está dada por

$$w_{i,j+1} = \left(1 - \frac{2\alpha^2 k}{h^2}\right) w_{ij} + \alpha^2 \frac{k}{h^2} (w_{i+1,j} + w_{i-1,j})$$

# Forward Difference Method



# Backward-Difference Method

Expansión en series de Taylor en t de la forma

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x_i, t_j) = \frac{u(x_i, t_j) - u(x_i, t_{j-1})}{k} + \frac{k}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, \mu_j)$$

Expansión en series de Taylor en x

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, t_j) = \frac{u(x_i + h, t_j) - 2u(x_i, t_j) + u(x_i - h, t_j))}{h^2} - \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, t_j)$$

siendo h la longitud del paso en x y k la longitud del paso en t

# Backward-Difference Method

tomando el elemento de matriz  $w_{ij}$  como una aproximación a  $u(x_i, t_j)$  se obtiene

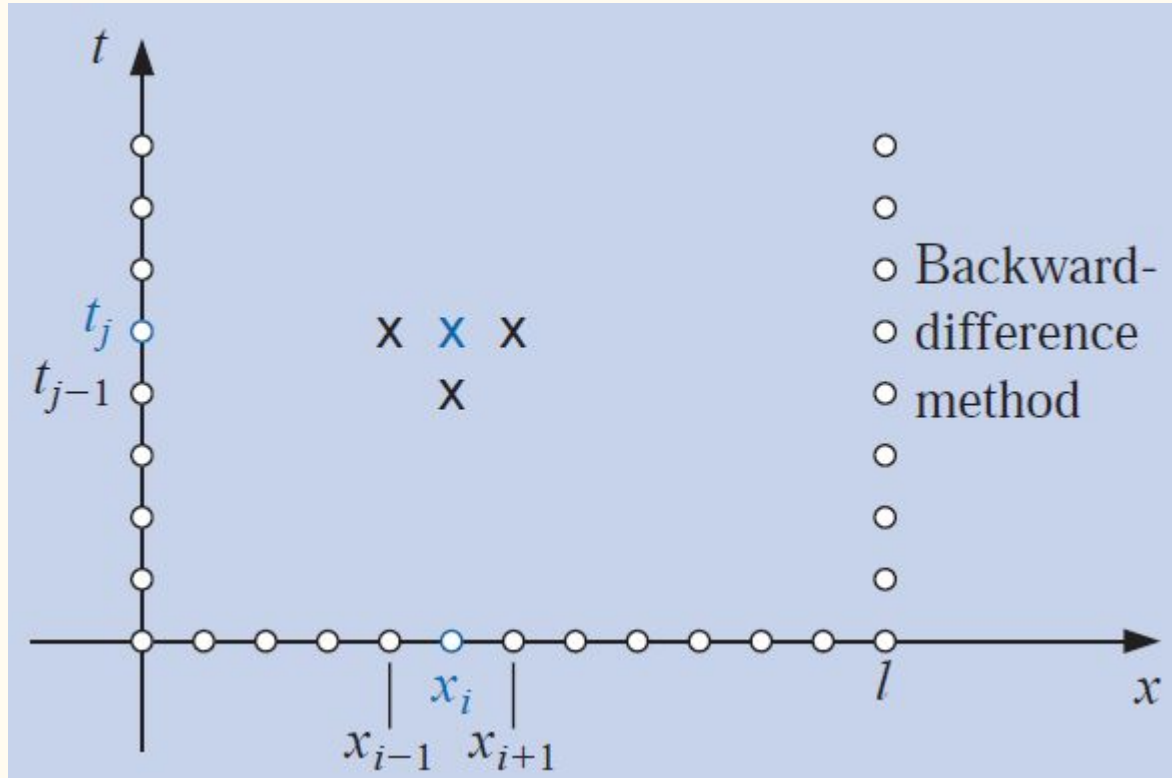
$$\frac{w_{ij} - w_{i,j-1}}{k} - \alpha^2 \frac{w_{i+1,j} - 2w_{ij} + w_{i-1,j}}{h^2} = 0$$

con un error local de truncamiento

$$\tau_{ij} = \frac{k}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}(x_i, \mu_j) - \alpha^2 \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, t_j)$$



# Backward-Difference Method



# Crank-Nicolson Method

Se obtiene promediando el Forward-Difference method para el paso de tiempo  $j$

$$\frac{w_{i,j+1} - w_{i,j}}{k} - \alpha^2 \frac{w_{i+1,j} - 2w_{i,j} + w_{i-1,j}}{h^2} = 0$$

y el Backward-Difference method para el paso de tiempo  $j+1$

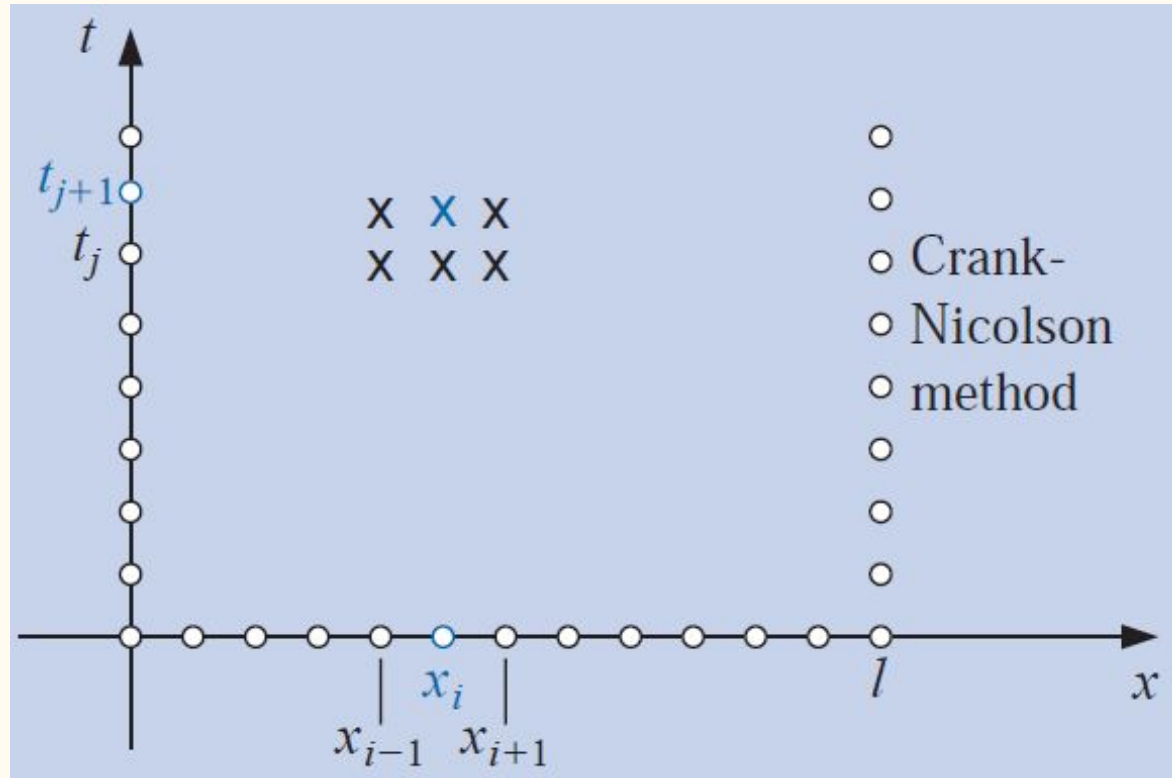
$$\frac{w_{i,j+1} - w_{i,j}}{k} - \alpha^2 \frac{w_{i+1,j+1} - 2w_{i,j+1} + w_{i-1,j+1}}{h^2} = 0$$

# Crank-Nicolson Method

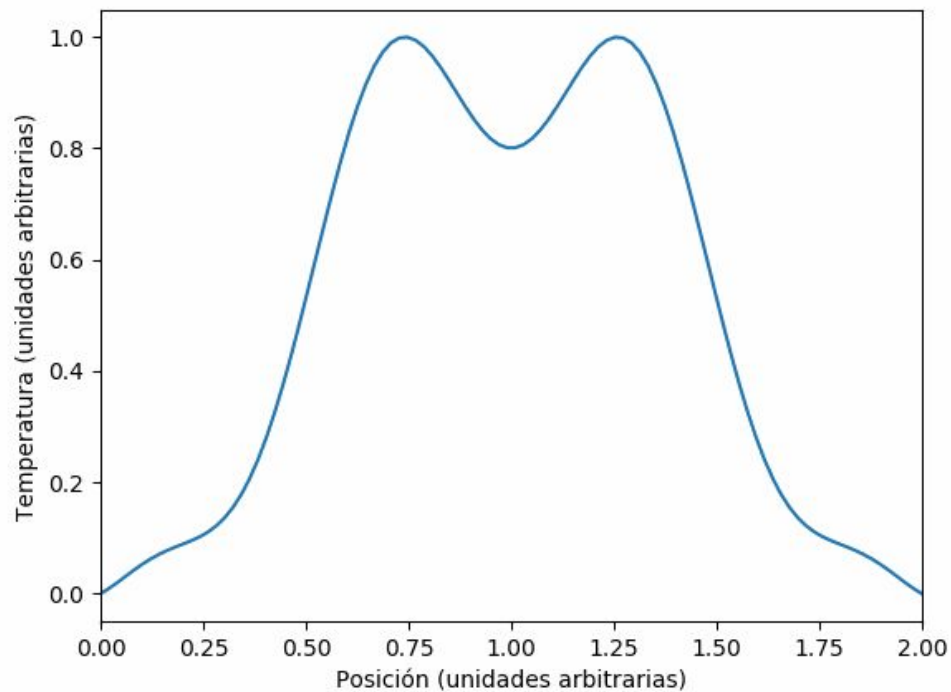
Obteniendo la expresión

$$\frac{w_{i,j+1} - w_{ij}}{k} - \frac{\alpha^2}{2} \left[ \frac{w_{i+1,j} - 2w_{ij} + w_{i-1,j}}{h^2} + \frac{w_{i+1,j+1} - 2w_{ij+1} + w_{i-1,j+1}}{h^2} \right] = 0$$

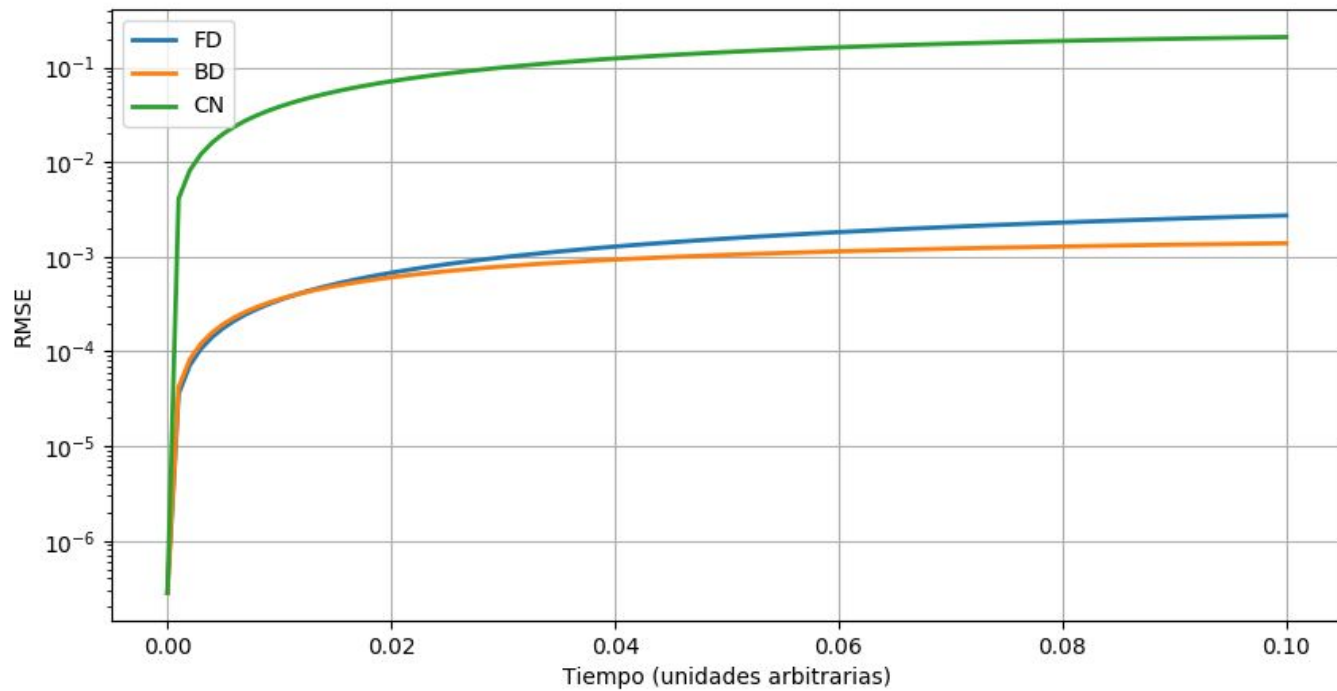
# Crank-Nicolson Method



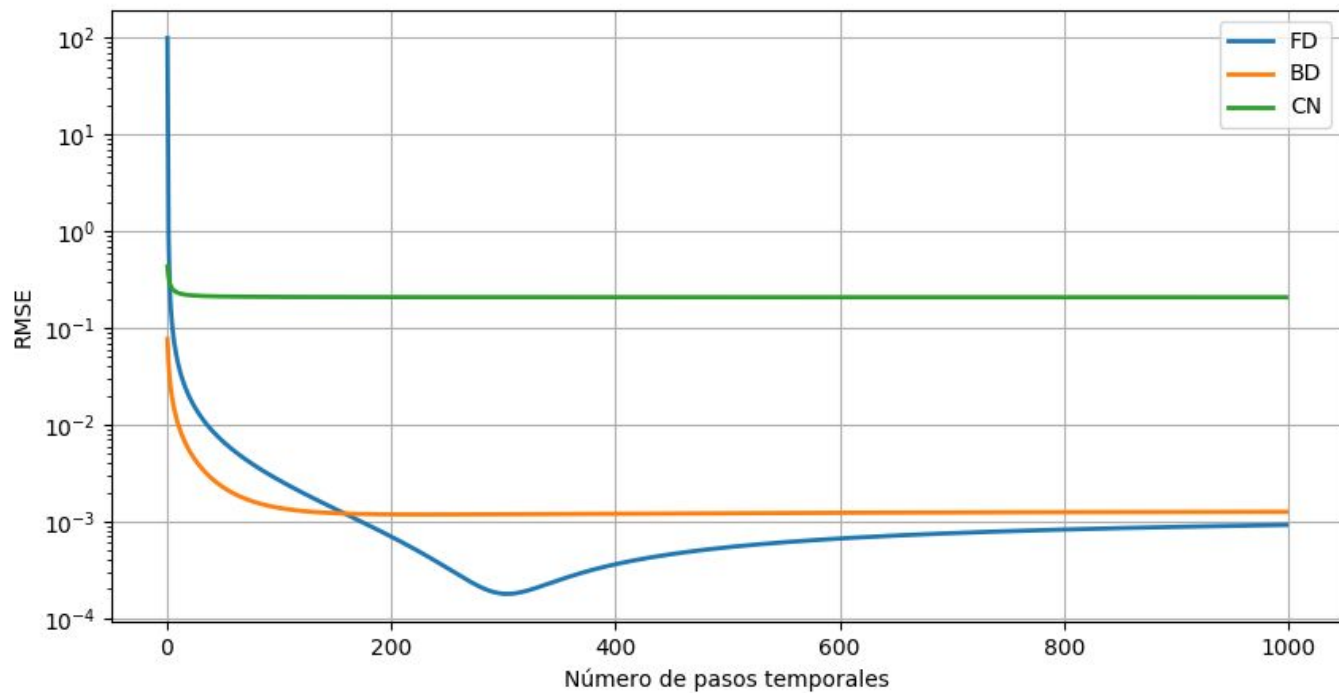
# Resultados



# Resultados



# Resultados



# ¡Gracias por escuchar!

Link al git:

<https://github.com/santiagobusta/ParabollicPartialDifferentialEqs>