

Método de Diferencias Finitas

Julio A. Medina
Universidad de San Carlos
Escuela de Ciencias Físicas y Matemáticas
Maestría en Física
julioantonio.medina@gmail.com

1. Ecuaciones diferenciales parciales elípticas

La ecuación diferencial parcial elíptica a considerar es la ecuación de Poisson

$$\nabla^2 u(x, y) \equiv \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, y) + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x, y) = f(x, y) \quad (1)$$

en $R = \{(x, y) \mid a < x < b, c < y < d\}$, con $u(x, y) = g(x, y) \in S$, donde S denota al contorno de R . Si f y g son continuas en su dominio entonces hay una única solución a la ecuación.

1.1. Seleccionando un retículo

El método a utilizar es una adaptación bidimensional del método de diferencias finitas para problemas con fronteras lineales como se discute en [1]. El primer paso es escoger enteros n y m para definir el tamaño de los pasos (*steps*) $h = (b - a)/n$ y $k = (d - c)/m$ particionando de esta manera el intervalo $[a, b]$ en n partes iguales de ancho h y el intervalo $[c, d]$ en m partes iguales con ancho k , formando un retículo o cuadrícula como se puede ver en la figura

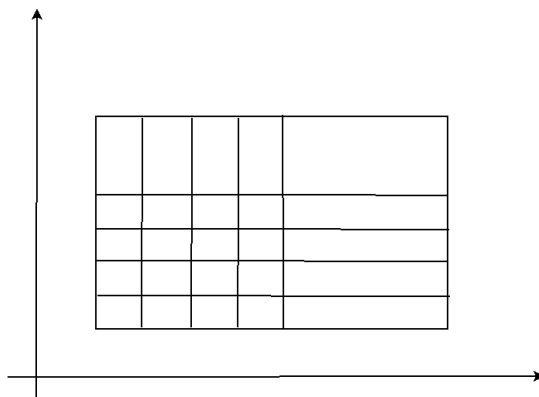


Figura 1: Cuadrícula de $n \times m$

Este retículo se construye formalmente al dibujar líneas verticales y horizontales sobre el dentro del rectángulo R en los puntos con coordenadas (x_i, y_j) ,

donde

$$x_i = a + ih, \text{ para cada } i = 0, 1, 2, \dots, n \text{ y } y = a + jk, \text{ para cada } j = 0, 1, 2, \dots, m \quad (2)$$

Las rectas correspondientes a $x = x_i$ y $y = y_j$ son las lineas que forman la cuadrícula y sus intersecciones son los puntos del retículo. Para cada punto interior del retículo se (x_i, y_j) , para $i = 1, 2, \dots, n - 1$ y $j = 1, 2, \dots, m - 1$, se puede utilizar una serie de Taylor en la variable x alrededor del punto x_i para generar una fórmula de diferencia centrada

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i, y_j) = \frac{u(x_{i+1}, y_j) - 2u(x_i, y_j) + u(x_{i-1}, y_j)}{h^2} - \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, y_j) \quad (3)$$

donde $\xi_i \in (x_{i-1}, x_{i+1})$. De igual manera se puede encontrar la serie de Taylor en la variable y alrededor del punto y_j para hallar la diferencia centrada

$$\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x_i, y_j) = \frac{u(x_i, y_{j+1}) - 2u(x_i, y_j) + u(x_i, y_{j-1}))}{k^2} - \frac{k^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x_i, \eta_j) \quad (4)$$

donde $\eta_j \in (y_{j-1}, y_{j+1})$, sustituyendo estas fórmulas en la ecuación 1 permite expresar la ecuación de Poisson en los puntos (x_i, y_j) como

$$\begin{aligned} & \frac{u(x_{i+1}, y_j) - 2u(x_i, y_j) + u(x_{i-1}, y_j)}{h^2} + \frac{u(x_i, y_{j+1}) - 2u(x_i, y_j) + u(x_i, y_{j-1}))}{k^2} \\ &= f(x_i, y_j) + \frac{h^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4}(\xi_i, y_j) + \frac{k^2}{12} \frac{\partial^4 u}{\partial y^4}(x_i, \eta_j) \end{aligned} \quad (5)$$

para cada $i = 1, 2, \dots, n - 1$ y $j = 1, 2, \dots, m - 1$. Las condiciones de contorno son

$$\begin{aligned} u(x_0, y_j) &= g(x_0, y_j) \text{ y } u(x_n, y_j) = g(x_n, y_j), \text{ para cada } j = 0, 1, \dots, m; \\ u(x_i, y_0) &= g(x_i, y_0) \text{ y } u(x_i, y_m) = g(x_i, y_m), \text{ para cada } i = 1, 2, \dots, n - 1; \end{aligned}$$

2. Método de Diferencias Finitas para ecuación de Poisson

2.1. Algoritmo de Generalización Factorización de Crout para matrices tridiagonales por bloques

Algorithm 1 Crout Generalization Algorithm for Tridiagonal Block Matrices

Require: $A \in \mathbb{R}^{N \times N}$, $K \in \mathbb{R}^N$, $n \in \mathbb{N}$

Ensure: $sol \in \mathbb{R}^N$

```

1:  $N \leftarrow \lfloor \frac{\text{shape}(A)[1]}{n} \rfloor$ 
2:  $W \leftarrow []$ 
3:  $B_1 \leftarrow A_{1:n, 1:n}$ 
4:  $C_1 \leftarrow A_{1:n, n:n+n}$ 
5:  $W.append(\text{inv}(B_1) \cdot C_1)$ 
6: for  $i \leftarrow 2$  to  $N - 1$  do
7:    $B_i \leftarrow A_{(i-1)n:in, (i-1)n:in}$ 
8:    $A_i \leftarrow A_{(i-1)n:in, (i-2)n:(i-1)n}$ 
9:    $C_i \leftarrow A_{(i-1)n:in, in+1:n+(i-1)n}$ 
10:   $W.append(\text{inv}(B_i - A_i \cdot W_{i-2}) \cdot C_i)$ 
11: end for
12:  $B_N \leftarrow A_{1:n, 1:n}$ 
13:  $K_1 \leftarrow K_{1:n}$ 
14:  $G_1 \leftarrow \text{inv}(B_1) \cdot K_1$ 
15:  $G \leftarrow []$ 
16:  $G.append(G_1)$ 
17: for  $i \leftarrow 2$  to  $N$  do
18:    $K_i \leftarrow K_{(i-1)n:in}$ 
19:    $B_i \leftarrow A_{(i-1)n:in, (i-1)n:in}$ 
20:    $A_i \leftarrow A_{(i-1)n:in, (i-2)n:(i-1)n}$ 
21:    $G.append(\text{inv}(B_i - A_i \cdot W_{i-2}) \cdot (K_i - A_i \cdot G_{i-2}))$ 
22: end for
23:  $Z \leftarrow G[:]$ 
24: for  $i \leftarrow N - 2$  to  $0$  step  $-1$  do
25:    $Z_i \leftarrow G_i - W_i \cdot Z_{i+1}$ 
26: end for
27:  $sol \leftarrow \text{concatenate}(Z)$ 
28: return  $sol$ 

```

2.2. Método iterativo SOR para resolver sistemas lineales

Algorithm 2 Iterative SOR method for solving linear systems

Require: A es una $n \times n$ matriz, b es un vector de incógnitas de dimensión n , $x^{(0)}$ es una solución propuesta inicial, ω es el parámetro de relajamiento, ϵ es la tolerancia, and max_{iter} es el número máximo de iteraciones.

Ensure: $x^{(k+1)}$ es una solución aproximada de $Ax = b$.

```
 $k \leftarrow 0$ 
 $x^{(k)} \leftarrow x^{(0)}$ 
while  $k < max_{iter}$  and  $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_2 \geq \epsilon$  do
     $k \leftarrow k + 1$ 
    for  $i = 1$  to  $n$  do
         $s \leftarrow \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(k+1)} + \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(k)}$ 
         $x_i^{(k+1)} \leftarrow (1 - \omega)x_i^{(k)} + \frac{\omega}{a_{ii}}(b_i - s)$ 
    end for
end while
if  $k = max_{iter}$  then
    print "Se ha alcanzado el número máximo de iteraciones"
end if
return  $x^{(k+1)}$ 
```

Referencias

- [1] Richard L. Burden, J. Douglas Faires *Numerical Analysis*, (Ninth Edition). Brooks/Cole, Cengage Learning. 978-0-538-73351-9