Cálculo Numérico

Diferencias Finitas- Parte I

Nazareno Faillace

30/04

Departamento de Matemática - FCEyN - UBA

"Iteración significa repetir varias veces un proceso con la intención de alcanzar una meta deseada. Cada repetición del proceso también se le denomina una "iteración", y los resultados de una iteración se utilizan como punto de partida para la siguiente iteración."

Wikipedia, circa 2020

En el caso de los métodos de un paso, cada iteración tiene la siguiente pinta:

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Es decir, para calcular el nuevo valor y_{i+1} utilizamos el resultado de la iteración anterior y_i .

1

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Por ejemplo, si queremos resolver la siguiente ecuación con Euler:

$$\begin{cases} y'(t) = 2y(t) \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

En el método de Euler, $\Phi(t_i, y_i, h) = f(t_i, y_i) = 2y_i$

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Por ejemplo, si queremos resolver la siguiente ecuación con Euler:

$$\begin{cases} y'(t) = 2y(t) \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

En el método de Euler, $\Phi(t_i, y_i, h) = f(t_i, y_i) = 2y_i$

Iteración 1:
$$y_1 = y_0 + h2y_0$$

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Por ejemplo, si queremos resolver la siguiente ecuación con Euler:

$$\begin{cases} y'(t) = 2y(t) \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

En el método de Euler, $\Phi(t_i, y_i, h) = f(t_i, y_i) = 2y_i$

Iteración 1:
$$y_1 = y_0 + h2y_0$$

Iteración 2: $y_2 = y_1 + h2y_1$

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Por ejemplo, si queremos resolver la siguiente ecuación con Euler:

$$\begin{cases} y'(t) = 2y(t) \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

En el método de Euler, $\Phi(t_i, y_i, h) = f(t_i, y_i) = 2y_i$

Iteración 1: $y_1 = y_0 + h2y_0$ Iteración 2: $y_2 = y_1 + h2y_1$ Iteración 3: $y_3 = y_2 + h2y_2$

$$y_{i+1} = y_i + h\Phi(t_i, y_i, h)$$

Por ejemplo, si queremos resolver la siguiente ecuación con Euler:

$$\begin{cases} y'(t) = 2y(t) \\ y(0) = y_0 \end{cases}$$

En el método de Euler, $\Phi(t_i, y_i, h) = f(t_i, y_i) = 2y_i$

Iteración 1:
$$y_1 = y_0 + h2y_0$$

Iteración 2: $y_2 = y_1 + h2y_1$
Iteración 3: $y_3 = y_2 + h2y_2$
 \vdots
Iteración N: $y_N = y_{N-1} + h2y_{N-1}$

2

Ejemplo. Hallar el error local de la siguiente discretización de la derivada primera e indicar la hipótesis de suavidad que requiere de la función f:

$$f'(x) \approx \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h}$$

Queremos calcular:

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h}$$

Emperemos calculando 4f(x+h) - f(x+2h).

Desarrollamos Taylor para f(x + h) centrado en x:

$$f(x+h) = f(x) + hf'(x) + \frac{h^2}{2}f''(x) + \frac{h^3}{6}f'''(\xi_1) \qquad \xi_1 \in (x, x+h)$$
$$\Rightarrow 4f(x+h) = 4f(x) + 4hf'(x) + 2h^2f''(x) + \frac{2}{3}h^3f'''(\xi_1)$$

Y desarrollamos Taylor para f(x+2h) centrado en x:

$$f(x+2h) = f(x) + 2hf'(x) + 2h^2f''(x) + \frac{4}{3}h^3f'''(\xi_2) \qquad \xi_2 \in (x, x+2h)$$

4

Como:

$$4f(x+h) = 4f(x) + 4hf'(x) + 2h^2f''(x) + \frac{2}{3}h^3f'''(\xi_1)$$

$$f(x+2h) = f(x) + 2hf'(x) + 2h^2f''(x) + \frac{4}{3}h^3f'''(\xi_2)$$

Tenemos que:

$$4f(x+h) - f(x+2h) = 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi_1) - 2f'''(\xi_2))$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{-3f(x) + 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h}$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{-3f(x) + 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h}$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{-3f(x) + 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{2hf'(x) + \frac{2}{3}h^{\frac{3}{2}}(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - f'(x) + \frac{1}{3}h^2(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{-3f(x) + 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{2hf'(x) + \frac{2}{3}h^3(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - f'(x) + \frac{1}{3}h^2(f'''(\xi) - 2f'''(\eta)) =$$

$$= \frac{1}{3}h^2(f'''(\xi) - 2f'''(\eta)) = O(h^2)$$

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{-3f(x) + 3f(x) + 2hf'(x) + \frac{2}{3}h^{3}(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - \frac{2hf'(x) + \frac{2}{3}h^{3}(f'''(\xi) - 2f'''(\eta))}{2h} =$$

$$= f'(x) - f'(x) + \frac{1}{3}h^{2}(f'''(\xi) - 2f'''(\eta)) =$$

$$= \frac{1}{3}h^{2}(f'''(\xi) - 2f'''(\eta)) = O(h^{2})$$

$$\Rightarrow f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} = O(h^{2})$$
O, equivalentemente, $\frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} = f'(x) + O(h^{2})$



Hallar el error local...

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} = O(h^2)$$

... e indicar la hipótesis de suavidad que requiere de la función



Hallar el error local...

$$f'(x) - \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} = O(h^2)$$

... e indicar la hipótesis de suavidad que requiere de la función

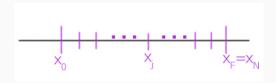
Hipótesis de suavidad: para que puedan llevarse a cabo las operaciones que utilizamos para encontrar el error, pedimos que $f \in C^3$

Dado el siguiente problema de valores de contorno:

$$\begin{cases} u''(x) = u'(x) + 2u(x) + \cos(x) \\ u(x_0) = \alpha \\ u(x_F) = \beta \end{cases}$$

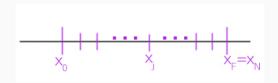
- Escribir el sistema discretizado que corresponde a utilizar la discretización usual de la derivada segunda y la diferencia forward para la derivada primera.
- 2. Formular el problema de forma matricial.
- 3. Calcular el error de truncado local al utilizar la discretización.

Punto 1. Esquema Numérico



$$x_j = jh$$
 $x_F = x_N = Nh$

Punto 1. Esquema Numérico



$$x_i = jh$$
 $x_F = x_N = Nh$

Conocemos $u(x_0) = \alpha$ y $u(x_N) = \beta$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) \approx \frac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) pprox rac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

$$u''(x_j) = u'(x_j) + 2u(x_j) + cos(x_j)$$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) \approx \frac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

$$u''(x_j) = u'(x_j) + 2u(x_j) + cos(x_j)$$

Reescribimos la ecuación para que todos los términos con u queden del mismo lado de la igualdad:

$$u''(x_j) - u'(x_j) - 2u(x_j) = cos(x_j)$$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) \approx \frac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

$$u''(x_j) = u'(x_j) + 2u(x_j) + cos(x_j)$$

Reescribimos la ecuación para que todos los términos con u queden del mismo lado de la igualdad:

$$u''(x_j) - u'(x_j) - 2u(x_j) = cos(x_j)$$

Reemplazamos las derivadas por sus aproximaciones, notación $u_i = u(x_i)$:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{h^2} - \frac{u_{j+1} - u_j}{h} - 2u_j = \cos(x_j)$$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) pprox rac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

$$u''(x_j) = u'(x_j) + 2u(x_j) + cos(x_j)$$

Reescribimos la ecuación para que todos los términos con u queden del mismo lado de la igualdad:

$$u''(x_j) - u'(x_j) - 2u(x_j) = cos(x_j)$$

Reemplazamos las derivadas por sus aproximaciones, notación $u_i = u(x_i)$:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{h^2} - \frac{u_{j+1} - u_j}{h} - 2u_j = \cos(x_j)$$

Multiplicamos ambos lados de la igualdad por h^2 :

$$u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1} - h(u_{j+1} - u_j) - 2h^2u_j = \cos(x_j)h^2$$

Diferencia forward: $u'(x) \approx \frac{u(x+h)-u(x)}{h}$

Discretización habitual de la derivada segunda: $u''(x) \approx \frac{u(x+h)-2u(x)+u(x-h)}{h^2}$

$$u''(x_j) = u'(x_j) + 2u(x_j) + cos(x_j)$$

Reescribimos la ecuación para que todos los términos con u queden del mismo lado de la igualdad:

$$u''(x_j) - u'(x_j) - 2u(x_j) = cos(x_j)$$

Reemplazamos las derivadas por sus aproximaciones, notación $u_i = u(x_i)$:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{h^2} - \frac{u_{j+1} - u_j}{h} - 2u_j = \cos(x_j)$$

Multiplicamos ambos lados de la igualdad por h^2 :

$$u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1} - h(u_{j+1} - u_j) - 2h^2u_j = \cos(x_j)h^2$$

Agrupamos los términos:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = \cos(x_j)h^2$$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = \cos(x_j)h^2$$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = 1$$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = 1$$
 $(-2 + h - 2h^2)u_1 + (1 - h)u_2 = cos(x_1)h^2 - \alpha$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = 1$$
 $(-2 + h - 2h^2)u_1 + (1 - h)u_2 = cos(x_1)h^2 - \alpha$ $j = 2, ..., N - 2$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = 1$$
 $(-2 + h - 2h^2)u_1 + (1 - h)u_2 = cos(x_1)h^2 - \alpha$ $j = 2, ..., N - 2$ $u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = 1$$

$$(-2 + h - 2h^{2})u_{1} + (1 - h)u_{2} = cos(x_{1})h^{2} - \alpha$$

$$j = 2, \dots, N - 2$$

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^{2})u_{j} + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_{j})h^{2}$$

$$j = N - 1$$

Tenemos que:

$$u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

Recordar que los valores de u_0 y u_N vienen dados como datos. Entonces, el sistema queda de la siguiente manera:

$$j = 1 (-2 + h - 2h^2)u_1 + (1 - h)u_2 = cos(x_1)h^2 - \alpha$$

$$j = 2, \dots, N - 2 u_{j-1} + (-2 + h - 2h^2)u_j + (1 - h)u_{j+1} = cos(x_j)h^2$$

$$j = N - 1 u_{N-2} + (-2 + h - 2h^2)u_{N-1} = cos(x_{N-1})h^2 - (1 - h)\beta$$

Observar que tenemos N-1 incógnitas y N-1 ecuaciones.

Así concluimos el punto 1 de la consigna.

Punto 2. Forma matricial

En el Punto 1 obtuvimos un sistema de ecuaciones lineales, lo podemos resolver utilizando representación matricial.

Punto 2. Forma matricial

En el Punto 1 obtuvimos un sistema de ecuaciones lineales, lo podemos resolver utilizando representación matricial.

$$\begin{array}{ll} j=1 & (-2+h-2h^2)u_1+(1-h)u_2=\cos(x_1)h^2-\alpha \\ j=2,\ldots,N-2 & u_{j-1}+(-2+h-2h^2)u_j+(1-h)u_{j+1}=\cos(x_j)h^2 \\ j=N-1 & u_{N-2}+(-2+h-2h^2)u_j=\cos(x_{N-1})h^2-(1-h)\beta \end{array}$$

$$\begin{bmatrix} -2+h-2h^2 & 1-h & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & -2+h-2h^2 & 1-h & 0 & \vdots \\ 0 & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1-2+h-2h^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{N-2} \\ u_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos(x_1)h^2 - \alpha \\ \cos(x_2)h^2 \\ \vdots \\ \cos(x_N-2)h^2 \\ \cos(x_{N-2})h^2 \\ \cos(x_{N-1})h^2 - (1-h)\beta \end{bmatrix}$$

$$A_h u_h = b_h \Rightarrow u_h = A_h^{-1} b_h$$
 (si A_h es inversible)

uh es la solución numérica de la ecuación.

Pero, ξA_h es inversible?

Pero, λA_h es inversible?

Teorema: sea A tal que $|a_{jj}| > \sum_{k \neq j} |a_{jk}| \quad \forall j$, entonces A es inversible.

En nuestro caso, si pedimos que $h \le 1$, tenemos que:

$$\begin{array}{lll} j=1 & |a_{12}|=|1-h|=1-h<2-h<2-h+2h^2=|-2+h-2h^2|=|a_{11}|\\ j=2,\ldots,N-2 & |a_{j,j-1}|+|a_{j,j+1}|=|1|+|1-h|=1+1-h=2-h<2-h+2h^2=|a_{jj}|\\ j=N-1 & |a_{N-1,N-2}|=|1|=1<1+(1-h)=2-h<2-h+2h^2=|a_{N-1,N-1}| \end{array}$$

Entonces, si $h \leq 1$, A_h es inversible.

Punto 3. Error de truncado local

Cuando introducimos u la solución exacta en la ecuación para u_i , tenemos que:

$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} - \frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

 au_j es el error que proviene de utilizar las aproximaciones de las derivadas.

Punto 3. Error de truncado local

Cuando introducimos u la solución exacta en la ecuación para u_i , tenemos que:

$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} - \frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

 τ_i es el error que proviene de utilizar las aproximaciones de las derivadas.

Vale lo siguiente (ejercicios 1 y 2 de la Práctica 3):

$$\frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} = u'(x_j) + O(h)$$

$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} = u''(x_j) + O(h^2)$$

Punto 3. Error de truncado local

Cuando introducimos u la solución exacta en la ecuación para u_i , tenemos que:

$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} - \frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

 au_i es el error que proviene de utilizar las aproximaciones de las derivadas.

Vale lo siguiente (ejercicios 1 y 2 de la Práctica 3):

$$\frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} = u'(x_j) + O(h)$$
$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} = u''(x_j) + O(h^2)$$

Reemplazando en el esquema numérico:

$$u''(x_j) + O(h^2) - u'(x_j) - O(h) - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

Punto 3. Error de truncado local

Cuando introducimos u la solución exacta en la ecuación para u_i , tenemos que:

$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} - \frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

 au_i es el error que proviene de utilizar las aproximaciones de las derivadas.

Vale lo siguiente (ejercicios 1 y 2 de la Práctica 3):

$$\frac{u(x_{j+1}) - u(x_j)}{h} = u'(x_j) + O(h)$$
$$\frac{u(x_{j+1}) - 2u(x_j) + u(x_{j-1})}{h^2} = u''(x_j) + O(h^2)$$

Reemplazando en el esquema numérico:

$$u''(x_j) + O(h^2) - u'(x_j) - O(h) - 2u(x_j) = \cos(x_j) + \tau_j$$

$$\Rightarrow \tau_j = -O(h) + O(h^2) = O(h)$$