Diferencias Finitas para Ecuaciones Diferenciales Ordinarias

Dr. Ivan Sipiran

Qué es una ecuación diferencial?

- Una ecuación donde la incógnita es una función
- Se utilizan para modelar procesos
 - La derivada modela las variaciones de la función respecto de una variable
 - La segunda derivada modela la variación de las variaciones de una función
 - Etc.

Aproximando una derivada

• Una primera aproximación es reemplazar u'(x) por

$$D_{+}u(\bar{x}) = \frac{u(\bar{x}+h) - u(\bar{x})}{h}$$

- Para un valor de *h* pequeño
- Esta aproximación viene motivada por la definición basada en el límite cuando $h \to 0$
- Notar que esta aproximación corresponde a la pendiente de la recta que interpola los valores en \bar{x} y $\bar{x}+h$

Aproximando una derivada

• También es posible aproximar por el lado izquierdo

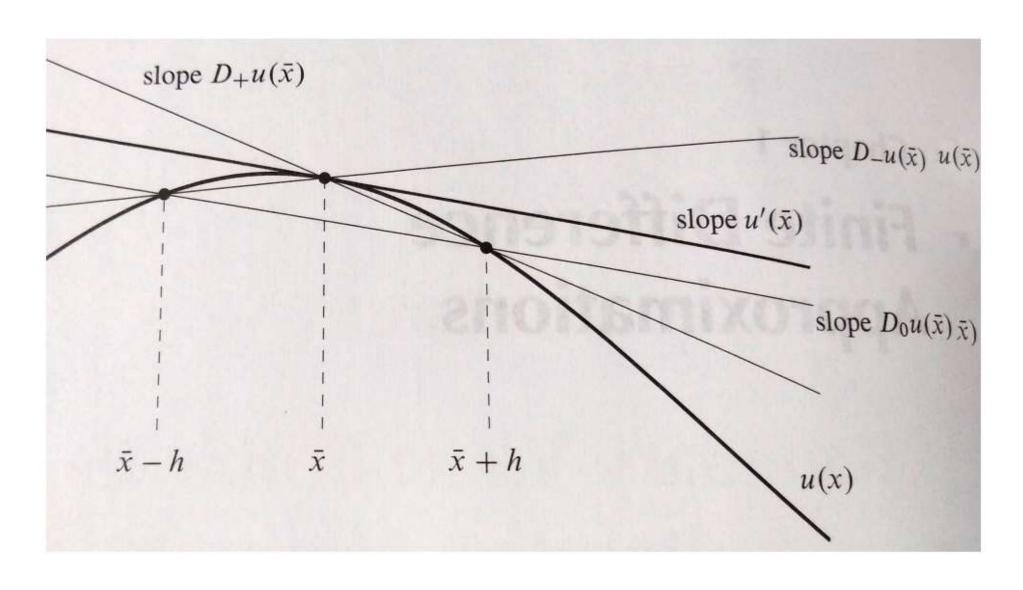
$$D_{-}u(\bar{x}) = \frac{u(\bar{x}) - u(\bar{x} - h)}{h}$$

• Y de manera centrada

$$D_0 u(\bar{x}) = \frac{u(\bar{x} + h) - u(\bar{x} - h)}{2h} = \frac{1}{2} (D_+ u(\bar{x}) + D_- u(\bar{x}))$$

• Qué aproximación es mejor?

Aproximando una derivada



Derivadas de segundo orden

Sumando las expansiones de Taylor

$$u(\bar{x}+h) = u(\bar{x}) + hu'(\bar{x}) + \frac{1}{2}h^2u''(\bar{x}) + \frac{1}{6}h^3u'''(\bar{x}) + O(h^4)$$

$$u(\bar{x} - h) = u(\bar{x}) - hu'(\bar{x}) + \frac{1}{2}h^2u''(\bar{x}) - \frac{1}{6}h^3u'''(\bar{x}) + O(h^4)$$

Se obtiene

$$u(\bar{x} + h) - u(\bar{x} - h) = 2u(\bar{x}) + h^2 u''(\bar{x}) + O(h^4)$$

Luego

$$u''(\bar{x}) = \frac{1}{h^2} [u(\bar{x} - h) - 2u(\bar{x}) + u(\bar{x} + h)] + O(h^2)$$

Diferencia finita para derivada de segundo orden

$$u''(\bar{x}) = \frac{1}{h^2} [u(\bar{x} - h) - 2u(\bar{x}) + u(\bar{x} + h)] + O(h^2)$$

• Por lo que definimos D^2 como

$$D^{2}u(x) = \frac{1}{h^{2}}[u(\bar{x} - h) - 2u(\bar{x}) + u(\bar{x} + h)] + O(h^{2})$$

• Dado que la aproximación es centrada y simétrica, desaparecen los términos con h^n cuando n es impar

Otra derivación...

• También podríamos aplicar sucesivamente D_- y D_+

$$D_{+}(D_{-}u(\bar{x})) = \frac{1}{h}[D_{-}u(\bar{x}+h) - D_{-}u(\bar{x})]$$

• Luego,

$$D_{+}(D_{-}u(\bar{x})) = \frac{1}{h} \left[\frac{u(\bar{x}+h) - u(\bar{x})}{h} - \frac{u(\bar{x}) - u(\bar{x}-h)}{h} \right]$$

Por lo que

$$D_+(D_-u(\bar{x})) = D^2u(\bar{x})$$

Discretización

Con las aproximaciones

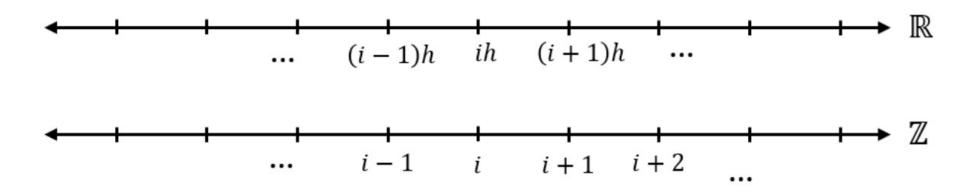
$$D_0 u(\bar{x}) = \frac{u(\bar{x} + h) - u(\bar{x} - h)}{2h} = \frac{1}{2} (D_+ u(\bar{x}) + D_- u(\bar{x}))$$

$$D^{2}u(x) = \frac{1}{h^{2}}[u(\bar{x} - h) - 2u(\bar{x}) + u(\bar{x} + h)] + O(h^{2})$$

ullet Estamos aproximando las derivadas sobre una grilla regular de espaciado h

Notación

- Por conveniencia, simplemente omitamos h y definamos la siguiente notación:
 - Cada punto i en la grilla , corresponde a un valor de x igual a $x_i=ih$ en el dominio real
 - Llamaremos U_i a la aproximación de $u(x_i)$ para i=0,1,2,...,m+1
 - u'(x) es aproximada en las posiciones x=ih por $D_0u(x_i)=D_0U_i$
 - Es decir, llamaremos U_i a la aproximación de u(x) en el punto x=ih



Problemas con condiciones de borde

Problema tipo

Consideremos el problema

$$u''(x) = f(x) \qquad \text{para} \qquad 0 < x < 1$$

Donde

$$u(0) = \alpha$$
 $u(1) = \beta$

Por lo que se cumple nuestra aproximación de diferencias finitas

$$D^2U_i = f(x_i)$$
 para $i = 1, ..., m$

Es decir

$$\frac{1}{h^2}(U_{i-1} - 2U_i + U_{i+1}) = f(x_i)$$
 para $i = 1, ..., m$

Lo que corresponde a un sistema lineal de ecuaciones ©

Formulando un sistema lineal

$$D^2 U_i = \frac{1}{h^2} (U_{i-1} - 2U_i + U_{i+1}) = f(x_i)$$
 para $i = 1, ..., m$

- La primera ecuación involucra $U_0=lpha$
- La última ecuación incolucra $U_{m+1} = \beta$
- Tenemos m ecuaciones y m incógnitas

Sistema de ecuaciones

$$D^2 U_i = \frac{1}{h^2} (U_{i-1} - 2U_i + U_{i+1}) = f(x_i)$$
 para $i = 1, ..., m$

ullet Anotando cada ecuación para i como una fila del sistema matricial

$$\underbrace{\frac{1}{h^2} \begin{bmatrix} -2 & 1 & & & & 0 \\ 1 & -2 & 1 & & & \\ & 1 & -2 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & -2 & 1 \\ 0 & & & & 1 & -2 \end{bmatrix}}_{A} \underbrace{\begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \vdots \\ U_m \end{bmatrix}}_{U} = \underbrace{\begin{bmatrix} f(x_1) - \frac{\alpha}{h^2} \\ f(x_2) \\ f(x_3) \\ \vdots \\ f(x_{m-1}) \\ f(x_m) - \frac{\beta}{h^2} \end{bmatrix}}_{F}$$

Sistema de ecuaciones

$$\underbrace{\frac{1}{h^2} \begin{bmatrix} -2 & 1 & & & & 0 \\ 1 & -2 & 1 & & & \\ & 1 & -2 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & -2 & 1 \\ 0 & & & & 1 & -2 \end{bmatrix}}_{A} \underbrace{\begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \vdots \\ U_m \end{bmatrix}}_{U} = \underbrace{\begin{bmatrix} f(x_1) - \frac{\alpha}{h^2} \\ f(x_2) \\ f(x_3) \\ \vdots \\ f(x_{m-1}) \\ f(x_m) - \frac{\beta}{h^2} \end{bmatrix}}_{F}$$

- El sistema matricial es
 - Tri-diagonal
 - No singular (tiene inversa)
 - Puede ser resuelto para cualquier lado derecho (F)

Problemas de evolución temporal

Problemas de condiciones iniciales

$$f''(t) = g g \in \mathbb{R}^n n = 1, 2, 3$$

$$f'(t) = v_0 + gt$$

$$f(t) = p_0 + v_0 t + \frac{g}{2}t^2$$

- f(t) inicialmente incógnita, puede ser encontrada
- Si disponemos de las condiciones iniciales p_0 y v_0 , podemos calcular f(t) y f'(t)
- Notar que $p_0, v_0, g \in \mathbb{R}^n$

Método de Euler

$$y'(x) = f(x, y)$$

• Aproximando la derivada por una diferencia finita

$$\frac{y(x_0+h)-y_0}{h}=f(x,y)$$

$$y(x_0 + h) = y_0 + hf(x, y)$$

• Esto nos genera el estado

$$x_{i+1} = x_i + h$$

$$y_{i+1} = y_i + hf(x_i, y_i)$$

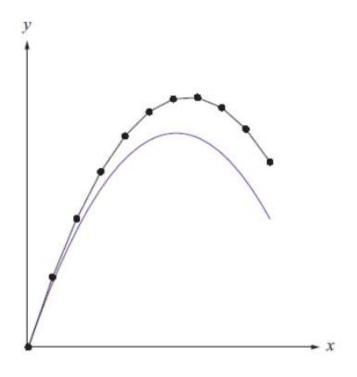
Método de Euler - Ejemplo

Consideremos la ecuación

$$y'(t) = v_0 - gt$$

- *t* es el tiempo
- y es la altura de un proyectil
- v_0 es la velocidad vertical inicial
- ullet g es la aceleración de la gravedad
- Asumiremos velocidad horizontal constante
- Utilizando el método de Euler, tenemos

$$y_{i+1} = y_i + h(v_0 - gt)$$



Mala aproximación 🕾

Método de Series de Taylor

 Cualquier método para aproximar una solución a una ecuación diferencial tomando un instante de tiempo la vez asume la forma:

$$y(x_i + h) = y(x_i) + hF(x_i, y_i)$$

- F es una función que aproxima la derivada de y en el intervalo $\left[x_i, x_i + h\right]$
- Para el método de Euler, F es simplemente f
- ullet Podemos buscar un mejor F usando series de Taylor

Método de Series de Taylor

$$y(x_i + h) = y(x_i) + hy'(x_i) + \frac{1}{2}h^2y''(x_i) + \frac{1}{6}h^3y'''(x_i) + O(h^4)$$

• Si nuestra ecuación inicial es:

$$y'(x) = f(x, y)$$

Entonces

$$y^{(n)}(x) = f^{(n-1)}(x, y)$$

Luego

$$y(x_i + h) = y_i + hf(x_i, y_i) + \frac{1}{2}h^2f'(x_i, y_i) + \frac{1}{6}h^3f''(x_i, y_i) + \dots + \frac{h^k}{k!}f^{(k-1)}(x_i, y_i)$$

Método de Series de Taylor

$$y(x_i + h) = y(x_i) + hT_k(x_i, y_i)$$

$$T_k(x_i, y_i) = f(x_i, y_i) + \frac{1}{2}hf'(x_i, y_i) + \frac{1}{6}h^2f''(x_i, y_i) + \dots + \frac{h^{k-1}}{k!}f^{(k-1)}(x_i, y_i)$$

• Si consideramos T_1 , tenemos el método de Euler

Regla de la cadena

$$T_k(x_i, y_i) = f(x_i, y_i) + \frac{1}{2}hf'(x_i, y_i) + \frac{1}{6}h^2f''(x_i, y_i) + \dots + \frac{h^{k-1}}{k!}f^{(k-1)}(x_i, y_i)$$

• Como y es función de x, debemos ser cuidadosos con la regla de la cadena

$$f'(x,y) = \frac{\partial}{\partial x} f(x,y) + \frac{\partial}{\partial y} f(x,y) \frac{\partial y}{\partial x}$$

ullet El cálculo se vuelve engorroso en la medida que k aumenta, pero es posible calcularlo

Métodos de Runge-Kutta

- Dada la complejidad en el cálculo de derivadas, el método de Series de Taylor no se utiliza mucho
- Y es aquí donde aparecen los métodos de Runge-Kutta
- Aquí generamos una aproximación de F evaluando f(x,y) en m puntos y ponderándolos para aproximar la derivada de y

$$F(x_i, y_i) = \sum_{j=1}^{m} w_i f(u_j, v_j)$$

- Los puntos (u_i, v_i) deben ser cercanos al punto objetivo (x_i, y_i)
- Puntos y pesos w_i se eligen tal que correspondan con la Serie de Taylor T_k
- La ventaja es no tener que evaluar las derivadas de f
- m se conoce como el número de etapas del método

Runge-Kutta de 2 etapas

$$F(x_i, y_i) = w_1 f(x_i, y_i) + w_2 f(x_i + ah, y_i + ahf(x_i, y_i))$$

- Buscamos w_1, w_2 y a para corresponder a una Serie de Taylor de segundo orden
- Para esto expandimos el término $f(x_i + ah, y_i + ahf(x_i, y_i))$

$$f(x_i + ah, y_i + ahf(x_i, y_i)) = f(x_i, y_i) + ah\left[\frac{\partial}{\partial x}f(x_i, y_i) + f(x_i, y_i)\frac{\partial}{\partial y}f(x_i, y_i)\right] + R$$

• Luego reemplazando en la ecuación para F tenemos

$$F(x_i, y_i) = (w_1 + w_2)f(x_i, y_i) + w_2 \left[\frac{\partial}{\partial x} f(x_i, y_i) + f(x_i, y_i) \frac{\partial}{\partial y} f(x_i, y_i) \right] + w_2 R$$

Runge-Kutta de 2 etapas

$$F(x_i, y_i) = (w_1 + w_2)f(x_i, y_i) + w_2 \left[\frac{\partial}{\partial x} f(x_i, y_i) + f(x_i, y_i) \frac{\partial}{\partial y} f(x_i, y_i) \right] + w_2 R$$

• Queremos igualar términos con T_2

$$T_2(x_i, y_i) = f(x_i, y_i) + \frac{h}{2} \left[\frac{\partial}{\partial x} f(x_i, y_i) + f(x_i, y_i) \frac{\partial}{\partial y} f(x_i, y_i) \right]$$

Luego

$$w_1 + w_2 = 1$$
 $aw_2 = \frac{1}{2}$

• Tenemos el parámetro libre a que podemos elegir convenientemente

$$w_1 = 1 - \frac{1}{2a} \qquad \qquad w_2 = \frac{1}{2a}$$

RK2 – Euler modificado

$$w_1 = 1 - \frac{1}{2a} \qquad \qquad w_2 = \frac{1}{2a}$$

• Escogemos a de manera que el punto (u_j, v_j) se mantenga cercano a (x_i, y_i)

$$F(x_i, y_i) = w_1 f(x_i, y_i) + w_2 f(x_i + ah, y_i + ahf(x_i, y_i))$$

• Si $a=\frac{1}{2}$, obtenemos $w_1=0$ y $w_2=1$

$$y_{i+1} = y_i + hf(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}f(x_i, y_i))$$

• Conocido como el método de Euler modificado

RK2 – Euler mejorado

$$w_1 = 1 - \frac{1}{2a} \qquad \qquad w_2 = \frac{1}{2a}$$

• Escogemos a de manera que el punto (u_j, v_j) se mantenga cercano a (x_i, y_i)

$$F(x_i, y_i) = w_1 f(x_i, y_i) + w_2 f(x_i + ah, y_i + ahf(x_i, y_i))$$

• Si a=1, obtenemos $w_1=w_2$

$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{2} [f(x_i, y_i) + f(x_i + h, y_i + hf(x_i, y_i))]$$

• Conocido como el método de Euler mejorado o método de Heun

Método RK4

- Métodos Runge-Kutta de un número mayor de etapas se derivan de igual manera, igualando términos con Series de Taylor de mayor orden
- Se suele utilizar el método de 4 etapas o RK4
- Este método suele ser adecuado para simulaciones de tiempo real y en aplicaciones tipo videojuegos
- El método RK4 es eficiente para la precisión que logra

$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6} [K_1(x_i, y_i) + 2K_2(x_i, y_i) + 2K_3(x_i, y_i) + K_4(x_i, y_i)]$$

$$K_1(x_i, y_i) = f(x_i, y_i)$$

$$K_2(x_i, y_i) = f\left(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_1(x_i, y_i)\right)$$

$$K_3(x_i, y_i) = f\left(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_2(x_i, y_i)\right)$$

$$K_4(x_i, y_i) = f(x_i + h, y_i + hK_3(x_i, y_i))$$

Método RK4

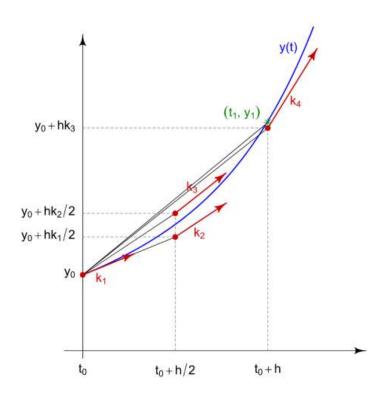
$$y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6} [K_1(x_i, y_i) + 2K_2(x_i, y_i) + 2K_3(x_i, y_i) + K_4(x_i, y_i)]$$

$$K_1(x_i, y_i) = f(x_i, y_i)$$

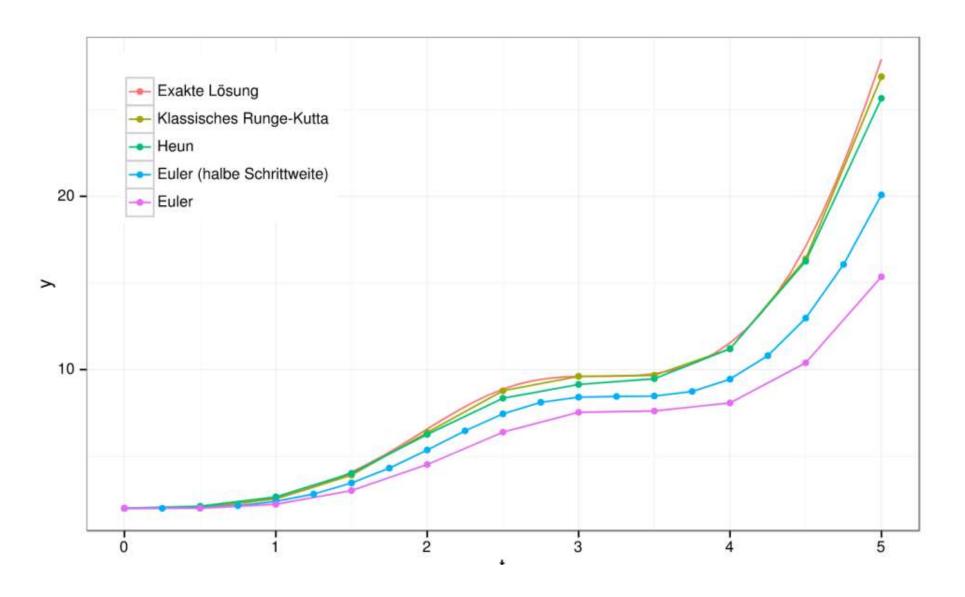
$$K_2(x_i, y_i) = f\left(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_1(x_i, y_i)\right)$$

$$K_3(x_i, y_i) = f\left(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_2(x_i, y_i)\right)$$

$$K_4(x_i, y_i) = f(x_i + h, y_i + hK_3(x_i, y_i))$$



Ejemplo $y' = \sin(t)^2 * y$



Ecuaciones diferenciales de alto orden

- Es posible convertir EDO de alto orden en sistemas de primer orden
- Luego podemos aplicar los mismos métodos numéricos ya estudiados
- Consideremos la siguiente ecuación

$$y''(x) = f(x, y, y')$$

Equivale al siguiente sistema

$$y'(x) = z(x)$$

$$z'(x) = f(x, y, z)$$

Ecuaciones diferenciales de alto orden

$$y'(x) = z(x)$$
$$z'(x) = f(x, y, z)$$

• Utilizando condiciones iniciales $y(x_0) = y_0$ y $z(x_0) = z_0$, podemos resolver este sistema aplicando el método de Euler

$$x_{i+1} = x_i + h$$

$$y_{i+1} = y_i + hz_i$$

$$z_{i+1} = z_i + hf(x_i, y_i, z_i)$$