

# Computación científica LFIS-126

Profesor: Julio C. Marín

Departamento de Meteorología, Universidad de Valparaíso

Segundo Semestre

- Derivadas
- Diferencias finitas adelantadas, atrasadas y centradas
- Errores en estimación de derivadas
- Derivadas de orden superior
- Segunda derivada

- Lo opuesto de una integración numérica es una derivada numérica.
- En general vamos a usar menos las derivadas numéricas por ciertas razones:
  - Derivadas de funciones conocidas siempre pueden derivarse analíticamente. No hay tanta necesidad de usar métodos numéricos.
  - Sin embargo, hay situaciones como en la resolución de ecuaciones diferenciales parciales, donde son importantes.

- Hay funciones difíciles o imposibles de diferenciar analíticamente
- Situaciones donde tenemos solo valores discretos de una variable.
  - Ejemplo: Mediciones de distancia o velocidad

Ambos casos es necesario utilizar métodos de diferenciación numérica para calcular derivadas.

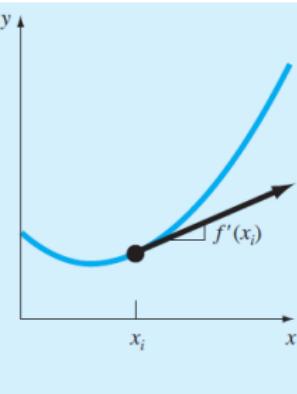
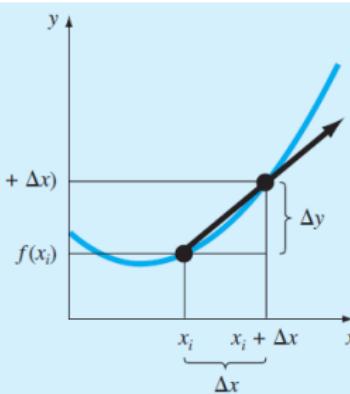
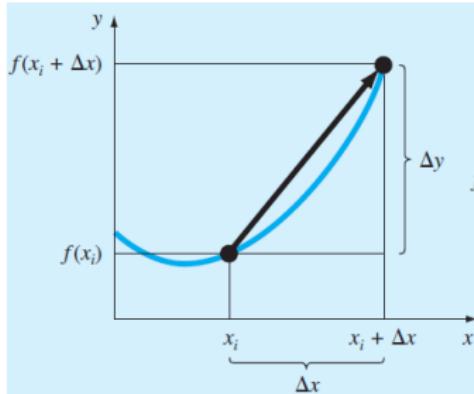
# Diferenciación numérica

## Recapitulación cálculo diferencial

Matemáticamente, derivada representa tasa de cambio de variable dependiente con respecto a variable independiente.

- Definición matemática derivada parte de aprox. en diferencias:

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x_i + \Delta x) - f(x_i)}{\Delta x}$$



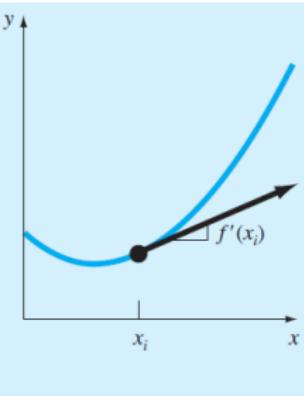
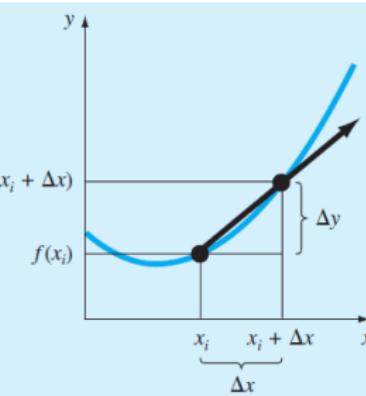
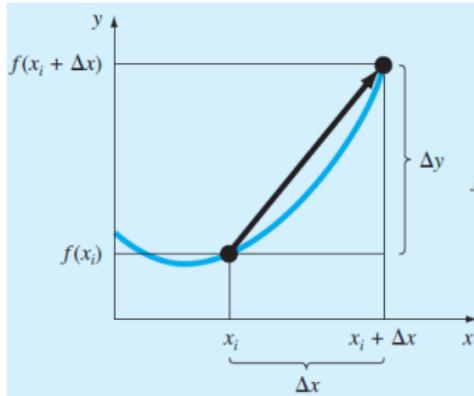
# Diferenciación numérica

## Recapitulación cálculo diferencial

$$\frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x_i + \Delta x) - f(x_i)}{\Delta x}$$

- $y, f(x)$ : var. dependiente y  $x$ : var. independiente.
- A medida que  $\Delta x \rightarrow 0 \Rightarrow$  la diferencia se vuelve derivada:

$$\frac{dy}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_i + \Delta x) - f(x_i)}{\Delta x}$$

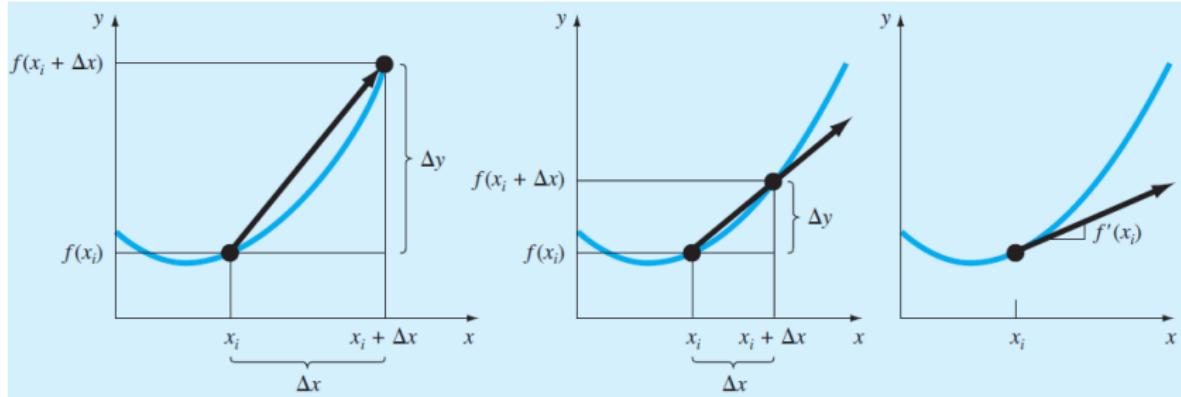


# Diferenciación numérica

## Recapitulación cálculo diferencial

$$\frac{dy}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_i + \Delta x) - f(x_i)}{\Delta x}$$

- Derivada representa pendiente de tangente a curva en pto  $x_i$ .
- 2da derivada nos dice cuán rápido cambia la pendiente.
- 2da derivada también se conoce como “curvatura”.
- Valor grande de 2da derivada significa gran curvatura.



# Diferenciación numérica

## Recapitulación cálculo diferencial

- Derivadas parciales se usan en funciones que dependen de + de 1 variable.
- Significa calcular derivada de función en pto manteniendo todas las demás variables ctes.
- Derivada de  $f = f(x, y)$  con respecto a  $x$  en pto  $(x, y)$ :

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x, y) - f(x, y)}{\Delta x}$$

- Derivada de  $f = f(x, y)$  con respecto a  $y$  en pto  $(x, y)$ :

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{f(x, y + \Delta y) - f(x, y)}{\Delta y}$$

### Teorema de Taylor

Cualquier función suave y continua puede aproximarse por un polinomio.

# Diferenciación numérica

## Diferencias finitas

### Teorema de Taylor

Cualquier función suave y continua puede aproximarse por un polinomio.

### Serie de Taylor

Valor de función en pto  $x_{i+1}$  puede determinarse por valor y derivadas de función en otro pto  $x_i$ .

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

donde  $h = (x_{i+1} - x_i)$

# Diferenciación numérica

## Diferencias finitas

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

donde  $h = (x_{i+1} - x_i)$

- Serie de Taylor es infinita  $\Rightarrow R_n$ : Términos de  $n+1$  a  $\infty$

$$R_n = \frac{f^{n+1}(\xi)}{(n+1)!} h^{n+1}$$

$\xi$ : cualquier valor entre  $x_i$  y  $x_{i+1}$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas adelantado

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

donde  $h = (x_{i+1} - x_i)$

- Si truncamos la serie después del término de 1era derivada:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) + R_1$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas adelantado

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

donde  $h = (x_{i+1} - x_i)$

- Si truncamos la serie después del término de 1era derivada:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) + R_1$$

- Despejando para calcular 1era derivada:

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

Primer término de la derecha es aproximadamente de 1er orden y  
2do término es error de truncamiento

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas adelantado

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

$$\frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)} = \frac{f''(\xi)}{2!}(x_{i+1} - x_i) = O(x_{i+1} - x_i)$$

$\xi$ : cualquier valor entre  $x_i$  y  $x_{i+1}$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} + O(x_{i+1} - x_i)$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas adelantado

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} - \frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)}$$

$$\frac{R_1}{(x_{i+1} - x_i)} = \frac{f''(\xi)}{2!}(x_{i+1} - x_i) = O(x_{i+1} - x_i)$$

$\xi$ : cualquier valor entre  $x_i$  y  $x_{i+1}$

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{(x_{i+1} - x_i)} + O(x_{i+1} - x_i)$$

### Método diferencias finitas adelantado

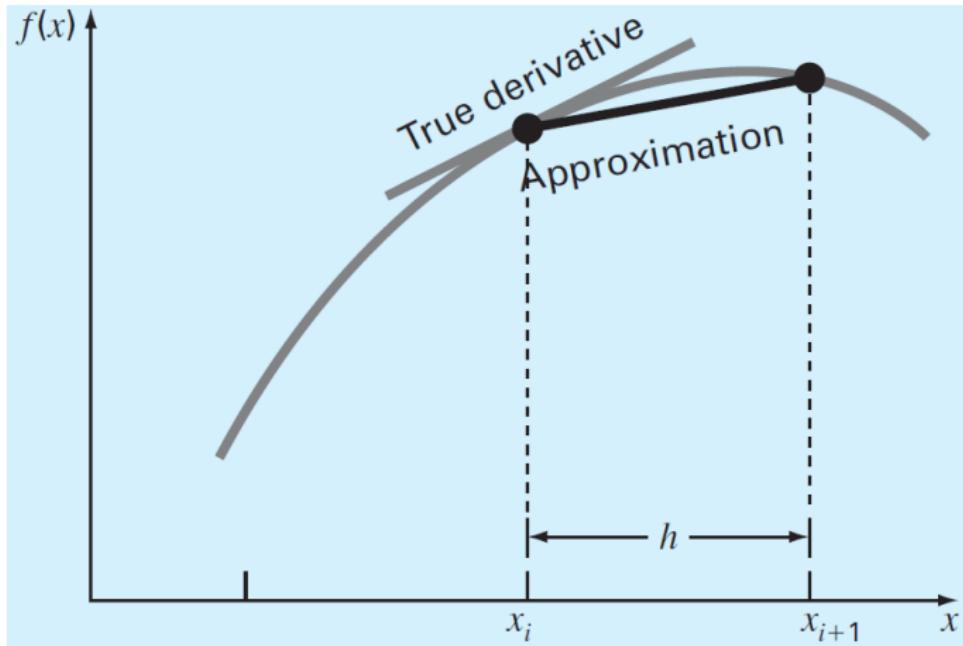
Error de truncamiento del orden de  $(x_{i+1} - x_i)$ .

Error de estimación  $\propto$  distancia entre ptos  $x_i$  y  $x_{i+1}$ .

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas adelantado

Término diferencias finitas “adelantado” aparece al usar datos en  $x_i$  y  $x_{i+1}$  para calcular derivada



# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas atrasado

- Si se estima valor de función en  $x_{i-1}$  utilizando  $x_i$  se obtiene:

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} - \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas atrasado

- Si se estima valor de función en  $x_{i-1}$  utilizando  $x_i$  se obtiene:

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} - \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n$$

- Despejando  $f'(x_i)$  se obtiene nueva relación:

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{(x_i - x_{i-1})} + O(x_i - x_{i-1})$$

### Método diferencias finitas atrasado

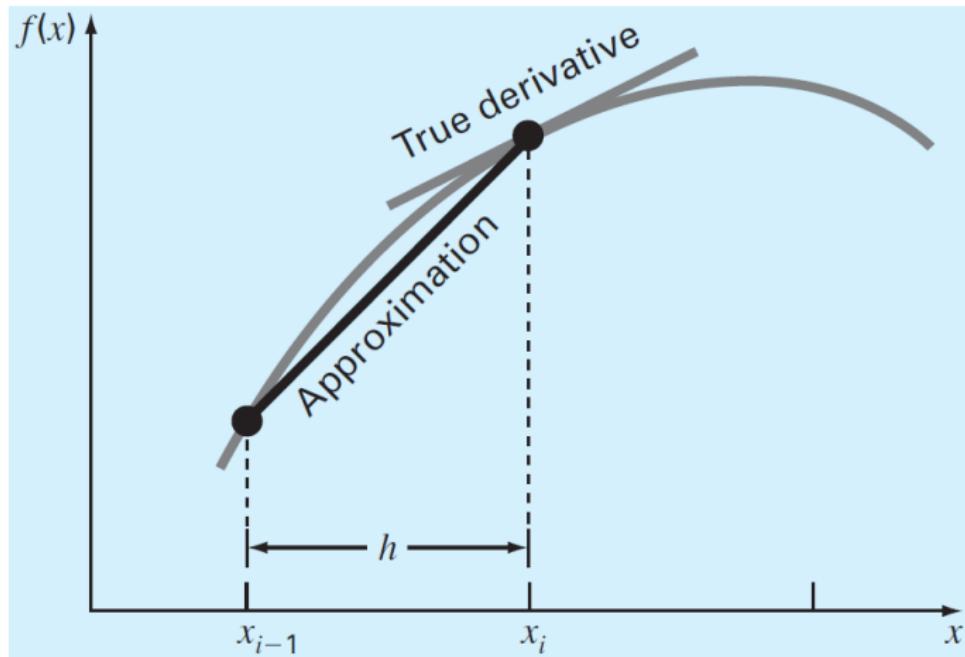
Error de truncamiento del orden de  $(x_i - x_{i-1})$ .

Error de estimación  $\propto$  distancia entre ptos  $x_{i-1}$  y  $x_i$ .

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas atrasado

Término diferencias finitas “atrasado” aparece al usar datos en  $x_{i-1}$  y  $x_i$  para calcular derivada



# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas centrado

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n \quad (1)$$

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} - \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n \quad (2)$$

Si realizamos operación ec. (1) - ec. (2):

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas centrado

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n \quad (1)$$

$$f(x_{i-1}) = f(x_i) - f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} - \dots + f^{(n)}(x_i)\frac{h^n}{n!} + R_n \quad (2)$$

Si realizamos operación ec. (1) - ec. (2):

$$f(x_{i+1}) = f(x_{i-1}) + 2f'(x_i)h + 2f^{(3)}(x_i)\frac{h^3}{3!} + \dots$$

Despejando  $f'(x_i)$ :

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2(x_{i+1} - x_i)} - 2f^{(3)}(x_i)\frac{h^2}{6!} + \dots$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas centrado

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2(x_{i+1} - x_i)} - 2f^{(3)}(x_i) \frac{h^2}{6!} + \dots$$

- Método diferencia finita centrada para estimar 1era derivada

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2(x_{i+1} - x_i)} - O(h^2)$$

- Error de truncamiento del orden de  $h^2$  a diferencia del método diferencias adelantado y atrasado.
- Diferencia centrada es método más exacto que diferencias finitas adelantada y atrasada

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas centrado

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2(x_{i+1} - x_i)} - 2f^{(3)}(x_i) \frac{h^2}{6!} + \dots$$

- Método diferencia finita centrada para estimar 1era derivada

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2(x_{i+1} - x_i)} - O(h^2)$$

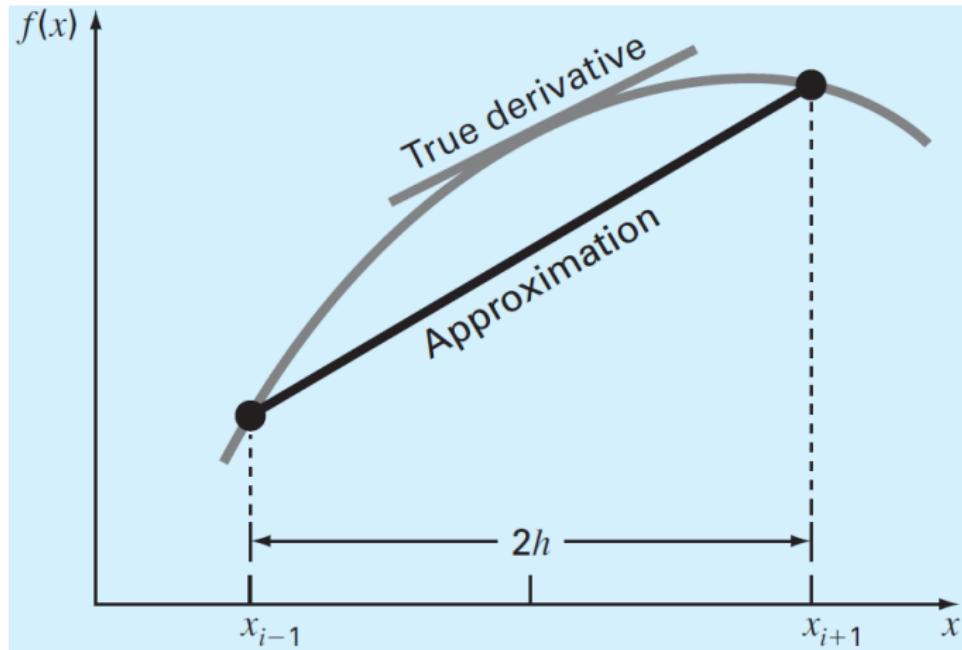
- Error de truncamiento del orden de  $h^2$  a diferencia del método diferencias adelantado y atrasado.
- Diferencia centrada es método más exacto que diferencias finitas adelantada y atrasada

Si  $h$  disminuye la mitad, error de truncamiento en diferencias finitas atrasada y adelantada disminuye la mitad y diferencias finitas centradas disminuye en cuatro.

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas centrado

Término diferencias finitas “centrada” aparece al usar datos en  $x_{i-1}$  y  $x_{i+1}$  para calcular derivada



# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas

Problema: Use aprox. diferencias finitas atrasadas, adelantadas y centradas para estimar 1era derivada de función:

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

en  $x = 0.5$  usando intervalo  $h = 0.25$ . Valor real  $f'(0.5) = -0.9125$

$$x_{i-1} = 0.25, \quad x_i = 0.5, \quad x_{i+1} = 0.75$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas

Problema: Use aprox. diferencias finitas atrasadas, adelantadas y centradas para estimar 1era derivada de función:

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

en  $x = 0.5$  usando intervalo  $h = 0.25$ . Valor real  $f'(0.5) = -0.9125$

$$x_{i-1} = 0.25, \quad x_i = 0.5, \quad x_{i+1} = 0.75$$

$$f(x_{i-1}) = 1.103515, \quad f(x_i) = 0.925, \quad f(x_{i+1}) = 0.63632813$$

- Diferencias finitas adelantadas

$$f'(0.5) \cong \frac{0.63632813 - 0.925}{0.25} = -1.155 \quad E_r = 26.5\%$$

# Diferenciación numérica

## Método diferencias finitas

Problema: Use aprox. diferencias finitas atrasadas, adelantadas y centradas para estimar 1era derivada de función:

$$f(x) = -0.1x^4 - 0.15x^3 - 0.5x^2 - 0.25x + 1.2$$

en  $x = 0.5$  usando intervalo  $h = 0.25$ . Valor real  $f'(0.5) = -0.9125$

- Diferencias finitas atrasadas

$$f'(0.5) \cong \frac{0.925 - 1.103515}{0.25} = -0.714 \quad E_r = 21.7\%$$

- Diferencias finitas centradas

$$f'(0.5) \cong \frac{0.63632813 - 1.103515}{2 * 0.25} = -0.934 \quad E_r = 2.4\%$$

# Diferenciación numérica

Método diferencias finitas. Derivadas orden superior

Expansión serie Taylor puede usarse para estimar derivadas de orden superior.

Relación llamada “2da diferencia finita adelantada”:

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2} + O(h)$$

Relación llamada “2da diferencia finita atrasada”:

$$f''(x_i) = \frac{f(x_i) - 2f(x_{i-1}) + f(x_{i-2})}{h^2} + O(h)$$

Aproximación en diferencias finitas centrada

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1})}{h^2} + O(h^2)$$

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

- Usando expansiones en serie de Taylor se obtuvieron aproximaciones en diferencias finitas de derivadas.
- Estimaciones que se obtuvieron (diferencias atrasadas, adelantadas y centradas) tienen error de  $O(h)$  y  $O(h^2)$ .

Nivel de exactitud en aproximación se debe a No. de términos en serie de Taylor que se retienen en fórmulas de diferencias finitas.

Fórmulas diferencias finitas de mayor exactitud pueden generarse incluyendo más términos en expansión en serie de Taylor.

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

- Expansión en serie de Taylor adelantada es:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots$$

- Se excluyen términos de orden 2 y superiores y se obtiene:

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} + O(h)$$

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

- Expansión en serie de Taylor adelantada es:

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)h + f''(x_i)\frac{h^2}{2!} + \dots$$

- Se excluyen términos de orden 2 y superiores y se obtiene:

$$f'(x_i) \cong \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} + O(h)$$

- Si se retiene término 2da derivada y se sustituye por fórmula diferencias finitas adelantada:

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2} + O(h)$$

Reemplazando en ecuación se obtiene:

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h} - \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{2h^2} h + O(h^2)$$

- Agrupando términos queda:

$$f'(x_i) = \frac{-f(x_{i+2}) + 4f(x_{i+1}) - 3f(x_i)}{2h} + O(h^2)$$

- Inclusión término 2da derivada mejoró exactitud de método a  $O(h^2)$
- Fórmulas similares pueden obtenerse para aprox. diferencias finitas atrasada y centrada.

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

First Derivative

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h}$$

Error

$O(h)$

$$f'(x_i) = \frac{-f(x_{i+2}) + 4f(x_{i+1}) - 3f(x_i)}{2h}$$

$O(h^2)$

Second Derivative

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^2}$$

$O(h)$

$$f''(x_i) = \frac{-f(x_{i+3}) + 4f(x_{i+2}) - 5f(x_{i+1}) + 2f(x_i)}{h^2}$$

$O(h^2)$

Third Derivative

$$f'''(x_i) = \frac{f(x_{i+3}) - 3f(x_{i+2}) + 3f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h^3}$$

$O(h)$

$$f'''(x_i) = \frac{-3f(x_{i+4}) + 14f(x_{i+3}) - 24f(x_{i+2}) + 18f(x_{i+1}) - 5f(x_i)}{2h^3}$$

$O(h^2)$

Fourth Derivative

$$f''''(x_i) = \frac{f(x_{i+4}) - 4f(x_{i+3}) + 6f(x_{i+2}) - 4f(x_{i+1}) + f(x_i)}{h^4}$$

$O(h)$

$$f''''(x_i) = \frac{-2f(x_{i+5}) + 11f(x_{i+4}) - 24f(x_{i+3}) + 26f(x_{i+2}) - 14f(x_{i+1}) + 3f(x_i)}{h^4}$$

$O(h^2)$

# Diferenciación numérica

## Fórmulas de diferenciación de mayor exactitud

First Derivative

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1})}{2h}$$

Error

$O(h^2)$

$$f'(x_i) = \frac{-f(x_{i+2}) + 8f(x_{i+1}) - 8f(x_{i-1}) + f(x_{i-2})}{12h}$$

$O(h^4)$

Second Derivative

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1})}{h^2}$$

$O(h^2)$

$$f''(x_i) = \frac{-f(x_{i+2}) + 16f(x_{i+1}) - 30f(x_i) + 16f(x_{i-1}) - f(x_{i-2})}{12h^2}$$

$O(h^4)$

Third Derivative

$$f'''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 2f(x_{i+1}) + 2f(x_{i-1}) - f(x_{i-2})}{2h^3}$$

$O(h^2)$

$$f'''(x_i) = \frac{-f(x_{i+3}) + 8f(x_{i+2}) - 13f(x_{i+1}) + 13f(x_{i-1}) - 8f(x_{i-2}) + f(x_{i-3})}{8h^3}$$

$O(h^4)$

Fourth Derivative

$$f''''(x_i) = \frac{f(x_{i+2}) - 4f(x_{i+1}) + 6f(x_i) - 4f(x_{i-1}) + f(x_{i-2})}{h^4}$$

$O(h^2)$

$$f''''(x_i) = \frac{-f(x_{i+3}) + 12f(x_{i+2}) - 39f(x_{i+1}) + 56f(x_i) - 39f(x_{i-1}) + 12f(x_{i-2}) - f(x_{i-3})}{6h^4}$$

$O(h^4)$