

*Objetivo:* Recordar diferencias finitas y pasos óptimos en una dimensión.

# 1. TEORÍA DE APROXIMAR DERIVADAS

Bajo las hipótesis  $f \in C^3[a - \delta, a + \delta]$  y  $|h| \leq \delta$ , se puede mostrar que existe  $\xi \in [a - h, a + h]$ , tal que

$$f'(a) = \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} - \frac{h^2}{6} f'''(\xi).$$

*Ayuda:* Se requiere el teorema de valor intermedio.

Denotamos la diferencia central de la función  $f$  en el punto  $a \in \mathbb{R}$  por  $D_h^c[f]|_a$ , i.e.

$$D_h^c[f]|_a := \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h}, \quad f'(a) = D_h^c[f]|_a - \frac{h^2}{6} f'''(\xi).$$

En general, se puede ver que  $D_h^c$  es un operador lineal (en  $f$ ) y aproxima a  $f'(a)$ . Nótese que  $D_h^c[f]|_a$  se obtiene ignorando un término  $e_T(h)$ , este se llama *error de truncamiento*. En este caso:  $e_T(h) = \frac{h^2}{6} f'''(\xi)$ .

Con el fin de deducir un paso óptimo  $h_*$ , supongamos que el error de truncamiento  $e_T$  es acotado.

Sea  $|f'''(t)| \leq M$  para toda  $t \in [a - \delta, a + \delta]$ , entonces para  $|h| \leq \delta$ , entonces

$$|e_T(h)| = |f'(a) - D_h^c[f]| \leq \frac{h^2 M}{6}.$$

Esa cota se cumple en aritmética continua (NO en la computadora). La razón es que en la máquina no evaluamos a  $f(a)$  de manera exacta, sino a  $\tilde{f}$  (una versión de  $f$  redondeada). Por errores de redondeo se cumple  $\tilde{f}(a) = f(a) + r(a)$ , donde la función del error  $r$  no es continua y satisface  $|r(a)| \leq \epsilon_f := C \cdot \varepsilon_M$  con una constante  $C > 0$  que depende de como  $f$  se evalúa, de que tan rápido cambia  $f$  y de la distancia entre dos puntos flotantes al rededor de  $a$ . Además, es razonable suponer que  $r(a \pm h) \approx r(a)$  si  $f$  se comporta similar al rededor de  $a$ . Entonces, la linealidad de  $D_h^c$  y la desigualdad del triángulo nos da:

$$|D_h^c[\tilde{f}] - D_h^c[f]| = |D_h^c[r]| \leq \frac{|r(a+h)| + |r(a-h)|}{2h} \leq \frac{\epsilon_f}{h}.$$

Juntando las dos cotas, la desigualdad del triángulo implica

$$|f'(a) - D_h^c[\tilde{f}]| \leq |f'(a) - D_h^c[f]| + |D_h^c[f] - D_h^c[\tilde{f}]| \leq g(h) := \frac{h^2 M}{6} + \frac{\epsilon_f}{h}. \quad (1)$$

Note, la definición de la cota superior  $g(h)$  del error total.

Esa cota  $g(h)$  es convexa para  $h > 0$  y tiene un mínimo global en  $h_* = (3\epsilon_f/M)^{1/3} > 0$ .

**En la práctica** usamos  $\tilde{h}_* := (\varepsilon_M)^{1/3}(|a| + 1) > |a| \cdot \varepsilon_M/2$ .

Las razones son de Matemática Computacional:

- La distancia entre un punto flotante  $a$  y su sucesor es proporcional a  $|a|$ . Más aún, si  $h < |a| \cdot \varepsilon_M/2$ , entonces  $a + h \xrightarrow{\text{comp}} a$ . Por lo cual,  $D_h^c[f]|_a \xrightarrow{\text{comp}} 0$  para  $h < |a| \cdot \varepsilon_M/2$  (independiente de la función). Para esos pasos el error total es igual a  $|f'(a)|$ .
- Queremos  $\tilde{h}_* > 0$ , por lo cual sumamos 1 a  $|a|$ .
- Bajo la hipótesis  $3C/M \approx 1$  (ya que las constantes son desconocidos) obtenemos  $\tilde{h}_* \approx h_*$ .

### 1.1. Cálculos exactos.

1. Suponga que  $f \in C^3$  con  $|f'''(t)| \leq M$  y evaluada con un error tal que  $|r(t)| \leq \epsilon_f$ . Ahora, considere la diferencia finita centrada  $D_h^c[f]|_a$  que aproxima a  $f'(a)$  y la cota  $g(h)$  de la teoría, ver (1).

a) Encuentre el paso óptimo  $h_*$ , es decir, el paso que minimice la cota  $g(h)$ .

*Respuesta:*  $h_* = (3\epsilon_f/M)^{1/3}$ .

b) ¿Cuál es el valor mínimo de la cota, i.e.,  $g(h_*)$ ? *Respuesta:*  $g(h_*) = 3(\epsilon_f^2 M/24)^{1/3}$ .

c) Si  $\epsilon_f = 2^{-52}$  y  $M = 1$ . ¿Cuál es el paso óptimo?

¿Cuántas cifras decimales correctas se pueden esperar en el paso óptimo?

*Respuesta:*  $g(h_*) \approx 3.8 \cdot 10^{-11}$  (casi once cifras).

## 2. UN EJEMPLO PARA LA PRIMERA DERIVADA

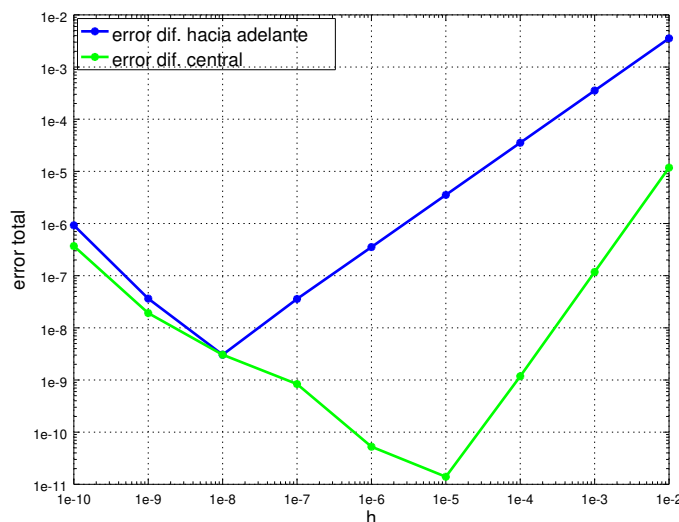
La a diferencia hacia adelante esta definida por

$$D_h^+[f] := \frac{f(a+h) - f(a)}{h} \quad \text{y tiene la cota del error} \quad g(h) = \frac{hM}{2} + \frac{2\epsilon_f}{h}.$$

La diferencia central esta (como arriba) definida por

$$D_h^c[f] := \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h} \quad \text{y su cota del error es} \quad g(h) = \frac{h^2 M}{6} + \frac{\epsilon_f}{h}.$$

He usado  $D_h^+$  y  $D_h^c$  para aproximar la primera derivada de  $f(x) = \sin(x)$  en  $x = a = \pi/4$  y hice la siguiente visualización de los errores con distintos pasos  $h$  en escalas logarítmicas (usando el comando `loglog` de MatLab):



Lo importante es que el paso óptimo teórico de  $D_h^c$  tiene la aproximación

$$h_* \approx (\epsilon_M)^{1/3}(|a| + 1).$$

Note que  $\epsilon_M \approx 10^{-16}$ .

## 3. UN EJEMPLO PARA LA SEGUNDA DERIVADA

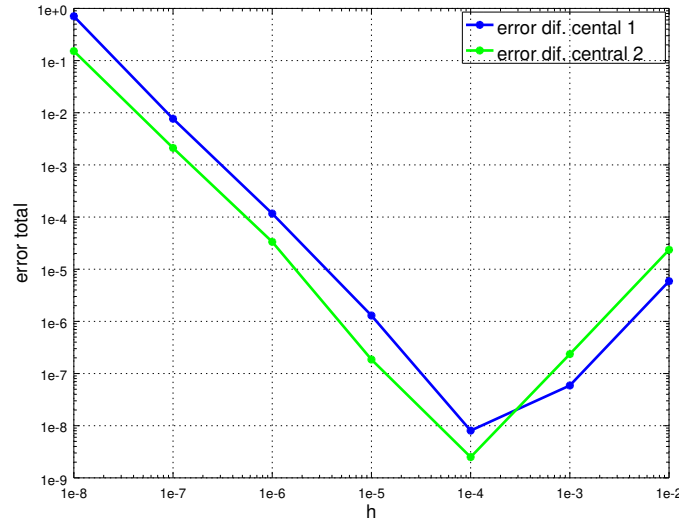
El argumento teórico de la página 1 se puede aplicar a aproximaciones de la segunda derivada. Aquí solo muestro el resultado de tal argumento. Definimos dos aproximaciones de la segunda derivada. A la primera le llamamos *diferencia central 1*. Esa, está definida por

$$D_1^c[f] := \frac{f(a+h) - 2f(a) - f(a-h)}{h^2} \quad \text{y tiene la cota del error} \quad g(h) = \frac{h^2 M}{12} + \frac{4\epsilon_f}{h^2}.$$

La segunda, se llama *diferencia central 2* y definida por

$$D_2^c[f] := \frac{f(a+2h) - 2f(a) - f(a-2h)}{4h^2} \quad \text{y su cota del error es} \quad g(h) = \frac{h^2 M}{3} + \frac{\epsilon_f}{h^2}.$$

He usado  $D_1^c$  y  $D_2^c$  para aproximar la segunda derivada de  $f(x) = \sin(x)$  en  $x = a = \pi/4$  y hice la siguiente visualización de los errores con distintos pasos  $h$  en escalas logarítmicas (usando el comando `loglog` de MatLab):



Lo importante es que el paso óptimo teórico (de las dos aproximaciones) tiene la aproximación

$$h_* \approx (\epsilon_M)^{1/4}(|a| + 1).$$

Note que  $\epsilon_M \approx 10^{-16}$ .