

Tema 1

1

Errors

Exemple d'errors

2

Càlcul aproximat de la massa de la Terra

Usant la llei de la gravitació universal de Newton i la llei de la caiguda lliure dels cossos de Galileu, s'obté la fórmula:

$$M = \frac{gR^2}{G}, \quad (1)$$

on g és l'acceleració de la gravetat, R el radi de la Terra, i G la constant de la gravitació universal. Es disposa dels valors experimentals següents:

$$\bar{g} = 9.80665 \text{ m s}^{-2}, \quad \bar{G} = 6.67428 \cdot 10^{-11} \text{ m}^3\text{kg}^{-1}\text{s}^{-2}, \quad \bar{R} = 6371.0 \text{ km}.$$

Aplicant la fórmula anterior, resulta l'aproximació $\bar{M} = 5.9639 \cdot 10^{24} \text{ kg}$.

Nota $M = 5.9736 \cdot 10^{24} \text{ kg}$ (Wikipedia, NASA).

$M = 5.9742 \cdot 10^{24} \text{ kg}$ (J.M.A. Danby, *Fundamentals of Celestial Mechanics*, Willmann-Bell, Inc., 1992).

Caldria estudiar els errors comesos atenent a les aproximacions donades dels valors experimentals.

Fonts d'error

3

- **Errors de modelització**: els models matemàtics són aproximacions de la realitat.
- **Errors de truncament**: els mètodes numèrics fan aproximacions del model matemàtic.
- **Errors experimentals**: les mesures de les dades del problema no són exactes i porten errors de diversos tipus:
 - **errors aleatoris**: les mesures estan afectades per factors “aleatoris” que no podem controlar;
 - **errors sistemàtics**: les mesures provenen, per exemple, d'una calibració incorrecta de l'aparell de mesura;
 - **errors aberrants**: deguts a errors humans, a canvis sobtats en les condicions de l'experiment, etc.
- **Errors d'arrodoniment**: les operacions es realitzen amb un nombre finit de xifres (amb l'ajuda d'una calculadora o d'un ordinador).

Error absolut i error relatiu

4

Definicions i notacions

Sigui x el valor exacte d'una quantitat i \bar{x} un valor aproximat.

- **Error absolut** en x :

$$e_a(x) := e_a(\bar{x}, x) = x - \bar{x} ,$$

- **Error relatiu** en x :

$$e_r(x) := e_r(\bar{x}, x) = \frac{e_a(x)}{x} \simeq \frac{e_a(x)}{\bar{x}} = \frac{x - \bar{x}}{\bar{x}} .$$

Fites d'error:

- $\varepsilon_a(x) := \varepsilon_a(\bar{x}, x)$ és una **fita de l'error absolut** en x si $|e_a(x)| \leq \varepsilon_a(x)$,
- $\varepsilon_r(x) := \varepsilon_r(\bar{x}, x)$ és una **fita de l'error relatiu** en x si $|e_r(x)| \leq \varepsilon_r(x)$.

Notació usual:

- $x = \bar{x} \pm \varepsilon_a(x) \iff x \in [\bar{x} - \varepsilon_a(x), \bar{x} + \varepsilon_a(x)]$,
- $x = \bar{x} (1 \pm \varepsilon_r(x)) \iff x \in [\bar{x} - \varepsilon_r(x)|\bar{x}|, \bar{x} + \varepsilon_r(x)|\bar{x}|]$.

Error absolut i error relatiu

5

Exemples

Sigui $a = \sqrt{20000} = 141.4213562\dots$ i $\bar{a} = 141.4$.

$$e_a(\bar{a}, a) = e_a(141.4, \sqrt{20000}) = 0.02135\dots < 0.022 \equiv \varepsilon_a(a),$$

$$e_r(\bar{a}, a) = e_r(141.4, \sqrt{20000}) \simeq \frac{0.02135}{141.4} = 0.00015099\dots < 0.00016 \equiv \varepsilon_r(a).$$

La primera fita indica que l'error no afecta el primer dígit fraccionari i la segona, que l'error no afecta el tercer dígit significatiu (tot i que tampoc el quart).

Sigui $b = \sqrt{800000} = 894.42719\dots$ i $\bar{b} = 894.4$.

$$e_a(\bar{b}, b) = e_a(894.4, \sqrt{800000}) = 0.02719\dots < 0.028 \equiv \varepsilon_a(b),$$

$$e_r(\bar{b}, b) = e_r(894.4, \sqrt{800000}) \simeq \frac{0.02719}{894.4} = 0.000030399\dots < 0.000031 \equiv \varepsilon_r(b).$$

La primera fita indica que l'error no afecta el primer dígit fraccionari i la segona fita, que l'error no afecta el quart dígit significatiu.

Representació de nombres en una base

6

Definició i exemples

La **representació en base $b \geq 2$** d'un nombre real $x \neq 0$ és

$$\begin{aligned} x &= \pm a_{q-1} a_{q-2} \dots a_0 . a_{-1} a_{-2} \dots b) \quad [q \text{ xifres abans del punt}] \\ &= \pm (a_{q-1} b^{q-1} + a_{q-2} b^{q-2} + \dots + a_0 + a_{-1} b^{-1} + \dots), \quad |x| \geq 1 \quad (q \geq 1) \\ x &= \pm 0.0 \dots 0 a_{q-1} a_{q-2} \dots b) \quad [-q \text{ zeros després del punt}] \\ &= \pm (a_{q-1} b^{q-1} + a_{q-2} b^{q-2} + \dots), \quad |x| < 1 \quad (q < 1) \end{aligned}$$

on els a_j ($j < q$) són **xifres** en la base b : $0 \leq a_j < b$ amb la primera xifra significativa $a_{q-1} \neq 0$. Quan $b = 10$, no cal indicar la base.

$$\begin{aligned} 107.125 &= 1 \cdot 10^2 + 0 \cdot 10^1 + 7 \cdot 10^0 + 1 \cdot 10^{-1} + 2 \cdot 10^{-2} + 5 \cdot 10^{-3} \\ 0.00333 \dots &= 3 \cdot 10^{-3} + 3 \cdot 10^{-4} + 3 \cdot 10^{-5} + \dots \\ \pi &= 3 \cdot 10^0 + 1 \cdot 10^{-1} + 4 \cdot 10^{-2} + 1 \cdot 10^{-3} + 5 \cdot 10^{-4} + \dots \\ 0.1_{(2)} &= 0.5 \\ 0.1_{(10)} &= 0.\overline{00011}_{(2)} \end{aligned}$$

Representació de nombres en una base

7

Exemple de representació en base 2

Representació de 125.1_{10} en base 2.

$$125.1_{10} = a_{q-1} a_{q-2} \dots a_0 . a_{-1} a_{-2} a_{-3} \dots a_{-q}.$$

amb els bits $a_j \in \{0, 1\}$, ($j < q = 3$).

Representació de la part entera 125_{10} en base 2.

$$125/2 = 62 \quad (\text{prenem residu } 1)$$

$$62/2 = 31 \quad (\text{prenem residu } 0)$$

$$31/2 = 15 \quad (\text{prenem residu } 1)$$

$$15/2 = 7 \quad (\text{prenem residu } 1)$$

$$7/2 = 3 \quad (\text{prenem residu } 1)$$

$$3/2 = 1 \quad (\text{prenem quocient } 1) \quad (\text{prenem residu } 1)$$

$$125_{10} = 1111101_2.$$

Representació de nombres

8

Exemple de representació en base 2

Representació de la part fraccionària 0.1_{10} en base 2.

$$0.1 \times 2 = 0.2 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{0})$$

$$0.2 \times 2 = 0.4 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{0})$$

$$0.4 \times 2 = 0.8 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{0})$$

$$0.8 \times 2 = 1.6 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{1})$$

$$0.6 \times 2 = 1.2 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{1})$$

$$0.2 \times 2 = 0.4 \quad (\text{prenem part entera } \mathbf{0})$$

...

$$0.1_{10} = 0.\overline{00011}_2$$

Representació binària completa

$$125.1_{10} = 1111101.\overline{00011}_2 .$$

Representació decimal en punt flotant

9

Definició

Fent flotar el punt decimal q posicions en la representació decimal d' $x \neq 0$:

$$x = \pm 0.\alpha_1\alpha_2\ldots \cdot 10^q = \pm m \cdot 10^q, \quad \alpha_j = a_{q-j} \in \{0, 1, \dots, 9\} \quad (j > 0)$$

Aquesta **representació decimal en punt flotant** d' x ve donada per:

- el nombre enter q , anomenat **exponent**, i
- el nombre real m , tal que $0.1 \leq m < 1$, anomenat **mantissa**.

El primer dígit fraccionari $\alpha_1 \neq 0$ d' m és el primer dígit significatiu d' x .

Exemples:

- $g = 9.80665 = 0.980665 \cdot 10^1$, l'exponent és 1 i la mantissa, 0.980665.
- $G = 6.67428 \cdot 10^{-11} = 0.667428 \cdot 10^{-10}$, l'exponent és -10 i la mantissa, 0.667428.

Representació decimal en punt flotant

10

Representació aproximada en calculadores

Les calculadores poden emmagatzemar una quantitat finita de dígit. Per tant, no es poden emmagatzemar **totes** les mantisses (ni tots els exponents).

Si sols disposem de t dígit per a la mantissa, la representació

$$x = \pm 0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t\alpha_{t+1} \dots \cdot 10^q = \pm m 10^q, \text{ amb } \alpha_1 \neq 0,$$

pot ser aproximada, arrodonint el darrer dígit t , per $\text{fl}_t(x)$, flotant d' x amb t dígit significatius i arrodoniment:

- $\text{fl}_t(x) = \pm 0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t \cdot 10^q$, si $\alpha_{t+1} < 5$;
- $\text{fl}_t(x) = \pm \text{fl}_t((0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t + 10^{-t}) \cdot 10^q)$, si $\alpha_{t+1} \geq 5$.

Exemple: Sigui $x = 0.999527 \cdot 10^1$. Llavors:

$$\text{fl}_5(x) = 0.99953 \cdot 10^1, \quad \text{fl}_4(x) = 0.9995 \cdot 10^1, \quad \text{fl}_3(x) = 0.100 \cdot 10^2$$

Representació decimal en punt flotant

11

Error d'arrodoniment

Observem que, atenent a les definicions:

$$|e_a(\text{fl}_t(x), x)| = |x - \text{fl}_t(x)| \leq \frac{1}{2} 10^{-t} 10^q = \frac{1}{2} 10^{q-t} =: \varepsilon_a(\text{fl}_t(x), x) .$$

$\frac{1}{2} 10^{q-t}$ és una fita de l'**error absolut** en la **representació en punt flotant amb t dígits significatius i arrodoniment** de qualsevol nombre real $x \neq 0$ amb exponent q .

Com que $x \neq 0$ i $m \geq 0.1$:

$$|e_r(\text{fl}_t(x), x)| = \frac{|e_a(\text{fl}_t(x), x)|}{|x|} \leq \frac{1}{2} \frac{10^{q-t}}{m 10^q} \leq \frac{1}{2} 10^{1-t} =: \varepsilon_r(\text{fl}_t(x), x) .$$

$\frac{1}{2} 10^{1-t}$ és una fita de l'**error relatiu** en la **representació en punt flotant amb t dígits significatius i arrodoniment** de qualsevol nombre real $x \neq 0$.

Representació decimal en punt flotant

12

Exemples d'errors d'arrodoniment

■ $\text{fl}_6(g) = 0.980665 \cdot 10^1: t = 6, q = 1.$

$$\varepsilon_a(g) = \frac{1}{2}10^{1-6} = \frac{1}{2}10^{-5}, \quad \varepsilon_r(g) = \frac{1}{2}10^{1-6} = \frac{1}{2}10^{-5}.$$

■ $\text{fl}_6(G) = 0.667428 \cdot 10^{-10}: t = 6, q = -10.$

$$\varepsilon_a(G) = \frac{1}{2}10^{-10-6} = \frac{1}{2}10^{-16}, \quad \varepsilon_r(G) = \frac{1}{2}10^{1-6} = \frac{1}{2}10^{-5}.$$

Representació binària en punt flotant

13

Representació aproximada en ordinadors i errors d'arrodoniment

Els ordinadors poden emmagatzemar una quantitat finita de bits per a les mantisses i exponents.

La representació en punt binari flotant d'un nombre qualsevol $x \neq 0$

$$x = \pm 0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t\alpha_{t+1} \dots \cdot 2^q = \pm m 2^q, \text{ amb } \alpha_1 = 1,$$

pot ser aproximada, emprant t bits per a la mantisa arrodonint el darrer bit, per $\text{fl}_t(x)$ (flotant d' x amb t bits significatius i arrodoniment):

- $\text{fl}_t(x) = \pm 0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t \cdot 2^q$, si $\alpha_{t+1} = 0$;
- $\text{fl}_t(x) = \pm \text{fl}_t((0.\alpha_1\alpha_2 \dots \alpha_t + 2^{-t}) \cdot 2^q)$, si $\alpha_{t+1} = 1$.

Com que $x \neq 0$ i $m < \frac{1}{2}$,

$$|e_r(\text{fl}_t(x), x)| = \frac{|e_a(\text{fl}_t(x), x)|}{|x|} \leq \frac{1}{2} \frac{2^{q-t}}{m 2^q} \leq \frac{1}{2} 2^{1-t} =: \varepsilon_r(\text{fl}_t(x), x)$$

i, per tant, 2^{-t} és una fita de l'error relatiu de la representació en punt flotant amb t bits significatius i arrodoniment de qualsevol nombre real $x \neq 0$.

Representació binària en punt flotant

14

Formats IEEE de representació en precisió simple i doble

$$x = \pm 1.\alpha_2 \dots \alpha_t \alpha_{t+1} \dots 2) \cdot 2^{q-1} = \pm (1 + f) 2^{q-1}$$

es representa per:

- $\text{fl}_t(x) = \pm 1.\alpha_2 \alpha_3 \dots \alpha_{t2}) \cdot 2^{q-1}$, si $\alpha_{t+1} = 0$;
- $\text{fl}_t(x) = \pm \text{fl}_t((1.\alpha_2 \dots \alpha_{t2}) + 2^{-t+1}) 2^{q-1}$, si $\alpha_{t+1} = 1$.

Format	base (b)	digits (t)	$q_{\min} - 1$	$q_{\max} - 1$	bits
IEEE simple	2	24	-126	128	32
IEEE doble	2	53	-1022	1024	64

Taula: Formats IEEE (simple i doble precisió)

IEEE simple	signe (1)	$e = q - 1 + 127$ (8)	mantissa f (23)
IEEE doble	signe (1)	$e = q - 1 + 1023$ (11)	mantissa f (52)

Taula: Distribució de memòria en el format IEEE (simple i doble).

Representació binària en punt flotant

15

Formats IEEE de representació en precisió simple i doble

- Es guarden els $t - 1$ primers bits de la mantissa f , ja que el primer bit de la mantissa m és 1.
- Si un nombre real x es pot escriure **exactament**, es diu que és un **nombre de màquina**. Altrament tindrà una representació en punt flotant $\text{fl}_t(x) \neq x$ amb error.
- En **precisió simple**, la fita de l'error relatiu d'arrodoniment és $2^{-24} \approx 0.6 \cdot 10^{-7}$, es pot garantir gairebé una **precisió de 6 dígits significatius amb arrodoniment**.
- En **precisió doble**, la fita d'error relatiu d'arrodoniment és $2^{-53} \approx 1.1 \cdot 10^{-16}$, es pot garantir gairebé una **precisió de 16 dígits significatius**.
- En IEEE simple, els valors $e = 0$ ($q = -126$) i $e = 255$ ($q = 127$) es reserven a **NaN** (Not a Number) i **overflow**, respectivament.
- En IEEE doble, els valors $e = 0$ ($q = -1022$) i $e = 1023$ ($q = 1023$) es reserven a **NaN** (Not a Number) i **overflow**, respectivament.

Representació binària en punt flotant

16

Formats IEEE de representació en precisió simple i doble

- Com es representa $x = 125.1$ en format IEEE amb precisió simple?

Es té la representació amb punt binari flotant:

$$x = 125.1 = 1111101.00011_{(2)} = 1.11110100011_{(2)} \cdot 2^6$$

L'exponent desplaçat e es representa en base 2 per

$$e = 6 + 127 = 133 = 10000101_{(2)}.$$

Resulta finalment la representació en memòria usant IEEE simple:

IEEE simple	0	10000101	11110100011001100110011
-------------	---	----------	-------------------------

Representació binària en punt flotant

17

Èpsilon de la màquina

- $\epsilon = \frac{1}{2}b^{1-t}$ s'anomena **èpsilon de la màquina**. Coincideix amb el nombre positiu més petit que sumat a 1 dona diferent de 1, és a dir

$$\epsilon = \min\{\varepsilon : \text{fl}_t(1 + \varepsilon) \neq 1\}.$$

Com més petit és, més precisa és la màquina: la precisió indica el nombre t de xifres significatives correctament representades amb arrodoniment en base b .

- Notem que $\text{fl}_t(1 + \varepsilon) = 1$ no vol dir ε sigui igual a 0 sinó que és més petit que l'èpsilon de la màquina.
- Treballant amb $t = 3$ dígit significatius, si

$$x = 0.1 \cdot 10^1 \quad \text{i} \quad y = 0.456 \cdot 10^{-4}$$

llavors $x + y = x$, però $y \neq 0$.

Problemes numèrics

18

Operacions aritmètiques usant representació flotant

Les calculadores i els ordinadors, **degut a la representació dels nombres en punt flotant**, fan els càlculs de manera aproximada.

Això té implicacions importants: **l'ordre de les operacions pot afectar el resultat final!**.

Exemple: Treballant amb $t = 4$ dígit, si es calcula $a + b + c$, on

$$a = 0.5317 \cdot 10^{-2}, \quad b = 0.3387 \cdot 10^2, \quad c = -0.3381 \cdot 10^2,$$

emprant ordenacions diferents, resulta:

$$\text{fl}_4(a + \text{fl}_4(b + c)) = \text{fl}_4(0.5317 \cdot 10^{-2} + 0.6000 \cdot 10^{-1}) = 0.6532 \cdot 10^{-1}$$

$$\text{fl}_4(\text{fl}_4(a + b) + c) = \text{fl}_4(0.3388 \cdot 10^2 - 0.3381 \cdot 10^2) = 0.7000 \cdot 10^{-1}.$$

El resultat exacte és $a + b + c = 0.65317 \cdot 10^{-1}$ **ens diu que és millor la primera ordenació.**

Problemes numèrics

19

Exemple de cancel·lació

Les dues solucions de l'equació $x^2 - 18x + 1 = 0$ són

$$x_{1,2} = 9 \pm \sqrt{80} = \begin{cases} x_1 = 0.17944271909999916 \cdot 10^2 \\ x_2 = 0.5572809000084121 \cdot 10^{-1} \end{cases}$$

Si prenem $\sqrt{80} = 8.9443$ (és a dir $t = 5$) s'obté

$$x_1 = 9 + 8.9443 = 17.9443 = 0.179443 \cdot 10^2 \text{ (6 xifres),}$$

$$x_2 = 9 - 8.9443 = 0.0557 = 0.557 \cdot 10^{-1} \text{ (3 xifres!).}$$

En calcular x_2 hi ha una **cancel·lació** de dígit, perquè restem dues quantitats que són properes i dona un resultat **significativament erroni**.

Propagació d'errors

20

Causes

Hi ha dues raons (o almenys així es pot pensar) **responsables** de la propagació de l'error en un procés de càlcul:

- **Errors en les dades.** Si les dades tenen error, aquest error es propaga al resultat de les operacions.
- **Errors en les operacions** Encara que se sumin dos nombres de màquina x, y , el resultat representat $fl_t(x + y)$ pot ser diferent de $x + y$. Les funcions f internes que s'apliquen tenen també errors que es poden considerar errors en les operacions.
- **Les dues alhora...** Efectivament, els errors de les dades i de les operacions s'acumulen en els resultats intermedis i en el resultat final.

Per simplificar se suposa que les operacions no tenen errors i que, per tant, tots els errors es deuen a la propagació dels errors de les dades.

Fórmula de propagació d'errors

21

Funcions d'una variable

Teorema del valor mig: Sigui $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ una funció contínua, derivable a $]a, b[$. Aleshores existeix un punt $\xi \in (a, b)$, tal que

$$f(b) - f(a) = f'(\xi)(b - a).$$

Aplicació: Propagació d'errors en funcions d'una variable.

Sigui $x \in \mathbb{R}$ i sigui $\bar{x} \approx x$.

Del teorema anterior, es té que

$$e_a(f(\bar{x}), f(x)) := f(x) - f(\bar{x}) = f'(\xi)(x - \bar{x}), \quad \xi \in]\bar{x}, x[.$$

Usant que la funció és contínua i suposant que els errors són petits, es té una **fórmula aproximada de propagació de l'error**:

$$|e_a(f(\bar{x}), f(x))| \approx |f'(\bar{x})| |e_a(\bar{x}, x)|,$$

$$\varepsilon_a(f(\bar{x}), f(x)) := M \varepsilon_a(\bar{x}, x), \quad \text{on} \quad M = \max_{\xi \in [\bar{x} - \varepsilon_a, \bar{x} + \varepsilon_a]} |f'(\xi)|.$$

Fórmula de propagació d'errors

22

Error relatiu: Coeficient de propagació

De les darreres expressions, resulta

$$|e_r(f(\bar{x}), f(x))| \approx |\bar{x}| \frac{|f'(\bar{x})|}{|f(\bar{x})|} |e_r(\bar{x}, x)|, \quad (f(x) \neq 0).$$

De fet, el terme $\varphi(x) = |x| \frac{|f'(x)|}{|f(x)|}$ s'anomena **coeficient de propagació (de l'error relatiu)** i caldria controlar-lo en un procés de càlcul. Si podem fitar-lo, és a dir, si podem dir que

$$|x| \frac{|f'(x)|}{|f(x)|} \leq M$$

per alguna $M > 0$, en un entorn de \bar{x} , llavors

$$\varepsilon_r(f(\bar{x}), f(x)) := M \varepsilon_r(\bar{x}, x).$$

Fórmula de propagació d'errors

23

Exemples d'aplicació

Càlcul de les arrels de l'equació $x^2 - 18x + 1 = 0$: $x_{1,2} = 9 \pm \sqrt{80}$, ara calculant x_1 amb 4 dígits fraccionaris amb arrodoniment:

$$x_1 = 17.9443 \pm \frac{1}{2} \cdot 10^{-4}$$

i després calculant x_2 així:

$$x_2 = f(x_1) = \frac{1}{x_1} \quad \mapsto \quad \overline{x_2} = f(\overline{x_1}) = \frac{1}{\overline{x_1}} = 0.05572800...$$

Estimació de les fites dels errors

$$\varepsilon_a(\overline{x_2}, x_2) = \varepsilon_a\left(\frac{1}{\overline{x_1}}, \frac{1}{x_1}\right) \simeq \left| \frac{-1}{x_1^2} \right| \varepsilon_a(\overline{x_1}, x_1) \simeq \frac{1}{17.9443^2} \frac{1}{2} \cdot 10^{-4} \simeq 0.16 \cdot 10^{-6}$$

$$\varepsilon_r(\overline{x_2}, x_2) = \frac{\varepsilon_a(\overline{x_2}, x_2)}{|\overline{x_2}|} \simeq 17.9443 \cdot 0.16 \cdot 10^{-6} \simeq 0.29 \cdot 10^{-5}$$

Així, $\varepsilon_a(\overline{x_2}, x_2) \leq 0.5 \cdot 10^{-6}$ indica que $\overline{x_2}$ té 6 xifres decimals correctes i

$\varepsilon_r(\overline{x_2}, x_2) \leq 0.5 \cdot 10^{-5}$ indica que $\overline{x_2}$ té 5 xifres significatives correctes.

Hi ha una millora respecte al càlcul anterior de x_2 : s'han guanyat dues xifres correctes en el resultat evitant els efectes de cancel·lació.

Fórmula de propagació d'errors

24

Exemples d'aplicació

Fita de l'error comès en avaluar $f(x) = \ln \cos^2(x)$ en un punt x del qual només coneixem tres díigits correctes $\bar{x} = 0.735$.

- Valor aproximat: $\ln \cos^2(\bar{x}) = -0.5972683\dots$
- Fita de l'error en x : $\varepsilon_a(x) = \frac{1}{2}10^{-3}$.
- Derivada de la funció: $f'(x) = -2 \tan(x)$.
- Fita del valor absolut de la derivada: $|f'(\xi)|$ per a $\xi \in [0.7345, 0.7355]$ (i.e., $[\bar{x} - \varepsilon_a, \bar{x} + \varepsilon_a]$): com que la funció tangent és creixent i positiva a tot l'interval $]0, \pi/2 \simeq 1.5708[$, llavors $\tan(\xi) \leq \tan(0.7355) \lesssim 0.905$, i

$$|f'(\xi)| \leq 2 \cdot 0.905 = 1.810 .$$

- Fita de l'error absolut en $f(x)$: aplicant la fórmula de propagació de l'error:

$$\varepsilon_a(f(\bar{x} = 0.735), f(x)) = 1.810 \frac{1}{2} 10^{-3} = 0.905 \cdot 10^{-3} .$$

$$f(x) = -0.5972683 \pm 0.000905 .$$

Fórmula de propagació d'errors

25

Exemple 2

El coeficient de propagació de l'error relatiu φ resulta ser

$$\varphi(x) = x \frac{f'(x)}{f(x)} = x \frac{-2 \tan(x)}{\log \cos^2(x)}.$$

Es té que $|\varphi(x)| \leq 2.2$ si $x \approx 0.735$ i per tant

$$\varepsilon_r(f(0.735)) \leq 2.2 \varepsilon_r(\bar{x}, x) \leq 2.2 \frac{0.5 \cdot 10^{-3}}{0.735} \approx 1.5 \cdot 10^{-3}.$$

$$f(x) = -0.5972683(1 \pm 0.0015).$$

Fórmula de propagació d'errors

26

Funcions de diverses variable

Teorema del valor mig en diverses variables.

Sigui G un obert de \mathbb{R}^n , i $f : G \rightarrow \mathbb{R}$ una funció diferenciable sobre G . Siguin $x = (x_1, \dots, x_n)$, $y = (y_1, \dots, y_n)$ dos punts de $G \subset \mathbb{R}^n$ tals que el segment que els uneix està contingut a G . Aleshores existeix un punt ξ d'aquest segment tal que

$$f(y) - f(x) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(\xi)(y_i - x_i).$$

Aplicació: Propagació d'errors en funcions de diverses variables

Sigui $x \in G \subset \mathbb{R}^n$, sigui $\bar{x} \approx x$.

$$e_a(f(\bar{x}), f(x)) \approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(\bar{x}) e_a(\bar{x}_i, x_i)$$

$$\varepsilon_a(f(\bar{x}), f(x)) := \sum_{i=1}^n M_i \varepsilon_a(\bar{x}_i, x_i), \quad \text{on} \quad M_i = \max_{\xi \in [\bar{x} - \varepsilon_a, \bar{x} + \varepsilon_a]^n} \left| \frac{\partial f}{\partial x_i}(\xi) \right|$$

Propagació d'errors en diverses variables

27

Casos especials

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

$$\varepsilon_a(\bar{x} + \bar{y}, x + y) = \varepsilon_a(\bar{x}, x) + \varepsilon_a(\bar{y}, y)$$

$$\varepsilon_r(\bar{x} + \bar{y}, x + y) = \left| \frac{x}{x + y} \right| \varepsilon_r(\bar{x}, x) + \left| \frac{y}{x + y} \right| \varepsilon_r(\bar{y}, y)$$

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

$$\varepsilon_a(\bar{x}\bar{y}, xy) \approx |y| \varepsilon_a(\bar{x}, x) + |x| \varepsilon_a(\bar{y}, y)$$

$$\varepsilon_r(\bar{x}\bar{y}, xy) \approx \varepsilon_r(\bar{x}, x) + \varepsilon_r(\bar{y}, y)$$

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

$$\varepsilon_a(\bar{x}/\bar{y}, x/y) \approx 1/|y| \varepsilon_a(\bar{x}, x) + \left| \frac{x}{y^2} \right| \varepsilon_a(\bar{y}, y)$$

$$\varepsilon_r(\bar{x}/\bar{y}, x/y) \approx \varepsilon_r(\bar{x}, x) + \varepsilon_r(\bar{y}, y)$$

Propagació d'errors en diverses variables

28

Exemple de càlcul de la massa de la Terra

Error propagat en $M(g, G, R) = \frac{gR^2}{G}$, a partir de les aproximacions de les magnituds:

$$\bar{g} = 9.80665, \quad \bar{G} = 6.67428 \cdot 10^{-11}, \quad \bar{R} = 6371.0 \cdot 10^3.$$

- Errors en les magnituds suposant que són correctes fins a l'última xifra amb arrodoniment:

$$\varepsilon_a(g) = \frac{1}{2}10^{-5}, \quad \varepsilon_a(G) = \frac{1}{2}10^{-16}, \quad \varepsilon_a(R) = \frac{1}{2}10^2.$$

- Fórmula de propagació d'errors en diverses variables:

$$\varepsilon_a(M) \approx \left| \frac{\partial M}{\partial g} \right| (\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \varepsilon_a(g) + \left| \frac{\partial M}{\partial G} \right| (\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \varepsilon_a(G) + \left| \frac{\partial M}{\partial R} \right| (\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \varepsilon_a(R),$$

$$\frac{\partial M}{\partial g} = \frac{R^2}{G}, \quad \frac{\partial M}{\partial G} = -\frac{gR^2}{G^2}, \quad \frac{\partial M}{\partial R} = \frac{2gR}{G}.$$

Propagació d'errors en diverses variables

29

Exemple de càlcul de la massa de la Terra

- Derivades parcials de $M(g, G, R)$ en les aproximacions:

$$\frac{\partial M}{\partial g}(\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \approx 6.0815 \cdot 10^{23},$$

$$\frac{\partial M}{\partial G}(\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \approx -8.9357 \cdot 10^{34},$$

$$\frac{\partial M}{\partial R}(\bar{g}, \bar{G}, \bar{R}) \approx 1.8722 \cdot 10^{18}.$$

- Fita aproximada de l'error en M :

$$\varepsilon_a(M) \approx 1.0112 \cdot 10^{20}.$$

$$M \approx 5.96391525 \cdot 10^{24} \pm 1.0112 \cdot 10^{20}$$

$$\iff M \in [5.96381413 \cdot 10^{24}, 5.96401637 \cdot 10^{24}].$$

Propagació dels errors amb aritmètica intervalar

30

Exemple de càlcul de la massa de la Terra

L'aritmètica intervalar té una visió diferent a la del teorema del valor mig.

- $g = 9.80665$, $\varepsilon_a(g) = \frac{1}{2}10^{-5} : g \in [9.806645, 9.806655] = [g_m, g_M]$;
- $G = 6.67428 \cdot 10^{-11}$,
 $\varepsilon_a(G) = \frac{1}{2}10^{-16} : G \in [6.674275 \cdot 10^{-11}, 6.674285 \cdot 10^{-11}] = [G_m, G_M]$;
- $R = 6371.0 \cdot 10^3$,
 $\varepsilon_a(R) = \frac{1}{2}10^2 : R \in [6.37095 \cdot 10^6, 6.37105 \cdot 10^6] = [R_m, R_M]$.

$$M \in \left[\frac{g_m R_m^2}{G_M}, \frac{g_M R_M^2}{G_m} \right] \rightarrow M \in [5.9638141 \cdot 10^{24}, 5.9640164 \cdot 10^{24}]$$

coincideix pràcticament amb l'anterior ja que els errors són petits

$$M \in [5.9638143 \cdot 10^{24}, 5.96401637 \cdot 10^{24}].$$

Mètodes estables i inestables

31

Exemple de recurrència inestable

Es volen calcular les integrals

$$R_n = \int_0^1 x^n e^{x-1} dx.$$

S'observa que:

- $R_0 = 1 - \exp(-1)$.
- $0 < R_n < \frac{1}{n+1}$ per a tot $n \geq 0$.
- $R_n = 1 - nR_{n-1}$ (integració per parts).

Es proposa el **mètode de càlcul recurrent** següent per al càlcul d'un R_N :

- $R_0 = 1 - \exp(-1)$.
- $R_n = 1 - nR_{n-1}$, $n = 0, \dots, N$.

Mètodes estables i inestables

32

Exemple de recurrència inestable

n	R_n
1	3.678794411714423340e-01
2	2.642411176571153320e-01
3	2.072766470286540041e-01
4	1.708934118853839834e-01
5	1.455329405730800829e-01
10	8.387707005829270202e-02
15	5.903379364190186607e-02
18	-2.945367075153626502e-02

Taula: $R_{18} < 0$ no té cap xifra significativa correcta!. Tots els càlculs s'han fet usant format de dades double en llenguatge C.

Mètodes estables i inestables

33

Exemple de recurrència inestable

Anàlisi dels errors

Si $e_0 = R_0 - \overline{R}_0$ l'error absolut inicial en la dada R_0 ,

$$e_n = R_n \overline{R}_n - R_n = 1 - nR_{n-1} - 1 + n\overline{R}_{n-1} = -n(R_{n-1} - \overline{R}_{n-1}) = -ne_{n-1},$$

L'error de R_N ,

$$e_N = (-1)^N N! e_0,$$

es fa molt gran quan N augmenta, **independentment** d' e_0 .

El mètode recurrent és inestable i no permet el càlcul de les integrals per a N gran.

Algorismes estables i inestables

34

Exemple de recurrència estable

Capgirant la recurrència, es té la recurrència inversa:

$$R_n = 1 - nR_{n-1} \rightarrow R_{n-1} = \frac{1 - R_n}{n}$$

Per calcular un R_N , es proposa utilitzar la recurrència inversa a partir d'un R_M apropiat:

- $R_M = 0$.

- $R_{n-1} = \frac{1 - R_n}{n}$, $n = M, \dots, N + 1$.

Anàlisi de l'error propagat des de R_M fins a R_N .

$$e_{n-1} = -\frac{1}{n}e_n \Rightarrow e_N = (-1)^{M-N} \frac{1}{M(M-1) \cdots (N+1)} e_M.$$

Com que l'error inicial és $e_M < \frac{1}{M+1}$, la recurrència inversa troba R_N amb un error de propagació, que es fa més petit a cada pas, i que es pot fitar per:

$$|e_N| < \frac{1}{(M+1)M(M-1) \cdots (N+1)}.$$

Mètodes estables i inestables

35

Exemple de recurrència estable

n	R_n	$ e_n $
40	0	2.3e-2
35	2.704628971076339372e-02	2.9e-10
30	3.127967393216807279e-02	7.4e-18
25	3.708621442373923743e-02	4.3e-25
20	4.554488407581805398e-02	6.8e-32
18	5.011985495809425512e-02	1.83-34
15	5.901754087929777376e-02	3.6e-38
10	8.387707010339416625e-02	1.02e-43

Taula: Els càlculs fets amb un mètode estable (recurrència inversa).

Problemes mal condicionats

36

Són problemes on la solució depèn de manera molt sensible de les dades.

Exemple:

El sistema d'equacions

$$\begin{aligned}2.0000x + 0.6667y &= 2.6667, \\1.0000x + 0.3333y &= 1.3333,\end{aligned}$$

té solució $x = 1.0000$, $y = 1.0000$, mentre que el sistema

$$\begin{aligned}2.0000x + 0.6665y &= 2.6667, \\1.0000x + 0.3333y &= 1.3333,\end{aligned}$$

té solució $x = 1.6666$, $y = -1.0000$.