

Números de punto flotante

El estándar IEEE 754

Arquitectura de Computadores—IIC2343

Números reales

Los lenguajes de programación (C, Python, Java ...) permiten manejar números con fracciones —*números reales*, en matemáticas:

3.14159265...

2.71828...

0.000000001 (lo que dura un nanosegundo —una mil millonésima de segundo— en segundos)

... y también números enteros más grandes que el número entero más grande que puede ser representado en un entero con signo en 32 bits:

$$3,155,760,000 > 2,147,483,647$$

La cantidad de segundos
que hay en un siglo

El número positivo más
grande en 32 bits con signo

Dos comentarios

- 1) En ambos casos —números reales y números enteros muy grandes— la representación en el computador va a ser sólo aproximada la mayoría de las veces
- 2) Si bien habitualmente realizamos operaciones aritméticas mezclando número enteros con números reales —números con fracciones, incluso irracionales—
 - ... computacionalmente los números enteros y los números reales *son dos tipos de datos muy diferentes*
 - ... desde la forma en que los representamos
 - ... y hasta cómo ejecutamos las operaciones aritméticas con ellos

Notación científica : Un único dígito a la izquierda del punto decimal

$$0.000000001 = 0.0001 \times 10^{-5} = 0.01 \times 10^{-7} = 1.0 \times 10^{-9}$$

$$3,155,760,000 = 3.15576 \times 10^9 = 0.315576 \times 10^{10} = 0.0315576 \times 10^{11}$$

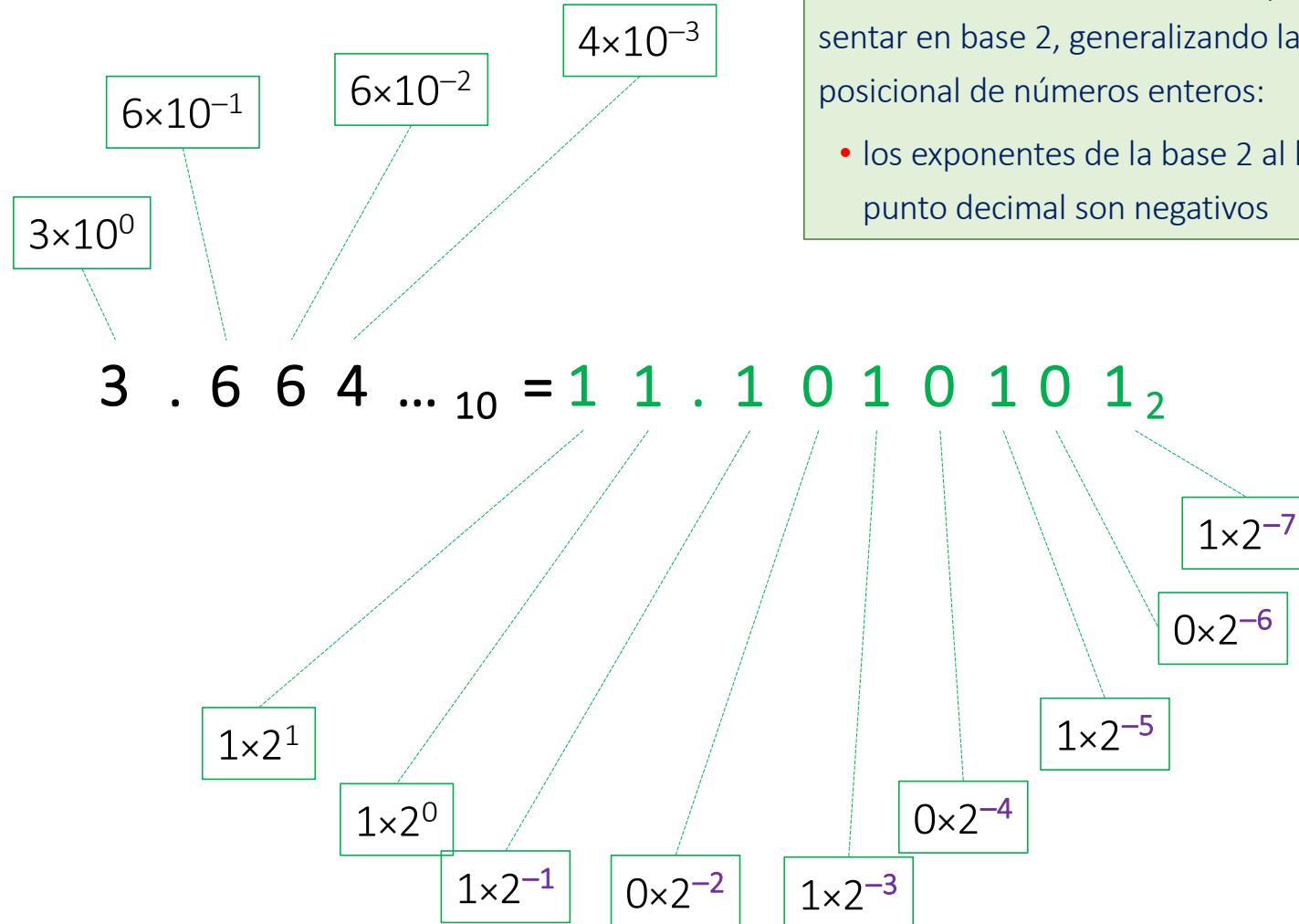
Un mismo número puede representarse de varias maneras distintas en notación científica

Notación científica normalizada : Ese único dígito es $\neq 0$

$$0.000000001 = 1.0 \times 10^{-9}$$

$$3,155,760,000 = 3.15576 \times 10^9$$

Un número tiene una *única representación* en notación científica normalizada



Los números reales también se pueden representar en base 2, generalizando la representación posicional de números enteros:

- los exponentes de la base 2 al lado derecho del punto decimal son negativos

Y también podemos escribir números (reales) binarios en notación científica normalizada

... usando 2 como base del exponente:

$$11.1010101 = 11.1010101 \times 2^0 = 1.11010101 \times 2^1$$

La aritmética computacional correspondiente se llama *aritmética de punto flotante*:

- maneja números en los que la posición del punto decimal (o punto binario) no está fija, sino que “flota”
- en C, el tipo de datos correspondiente se llama **float**

Los números son representados a partir de un único dígito $\neq 0$ a la izquierda del punto —necesariamente, un **1**:

$$1.\text{xxxxxxxx} \times 2^{\text{yyy}}$$

Los números son representados a partir de un único dígito $\neq 0$ a la izquierda del punto —necesariamente, un 1:

$1.\text{xxxxxxxx} \times 2^{\text{yy}}$

Ventajas:

- simplifica el intercambio de datos
- simplifica los algoritmos para la aritmética de punto flotante
- aumenta la exactitud de los números que pueden almacenarse en una palabra —los 0s iniciales innecesarios son reemplazados por dígitos reales “valiosos” a la derecha del punto

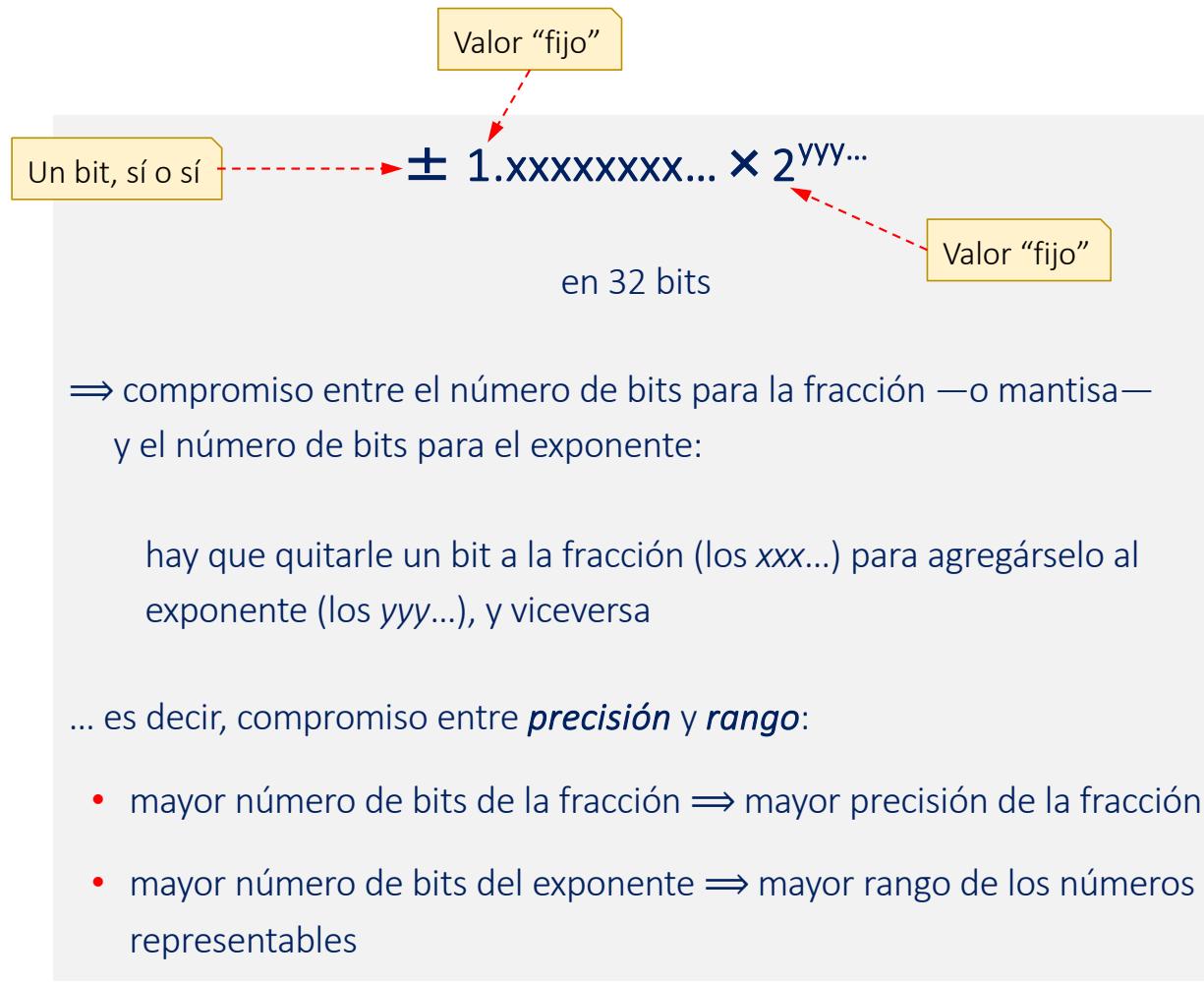
Representación de números de punto flotante

$$\pm 1.xxxxxxxx \times 2^{yyy\dots}$$

El número total de bits para representar un número real queda fijo al momento de diseñar el computador (igual que en el caso de los números enteros)

- p.ej., para 32 bits

... el signo, el 1, los xxx..., el 2 y los yyy... deben repartirse los 32 bits



P.ej., en el caso de 32 bits:

un bit para el signo del número (0 → positivo, 1 → negativo)

23 bits para la fracción

8 bits para el exponente (un número entero: positivo, negativo, o 0)

| 1 | 10000001 | 01000000000000000000000000000000 |

Signo:
un bit

Exponente:
8 bits

Fracción:
23 bits

Signo:
un bit

Exponente:
8 bits

Fracción:
23 bits

| 1 | 10000001 | 01000000000000000000000000000000 |

Esta es una representación de tipo *signo y magnitud*:

→ el signo es un bit separado del resto del número

El valor de un número así representado es

$$(-1)^{\text{signo}} \times \text{fracción} \times 2^{\text{exponente}}$$

Cinco propiedades de la representación computacional

1) Gran rango de números representables:

aproximadamente, desde $\pm 1.7 \times 10^{-38}$ hasta $\pm 1.7 \times 10^{38}$

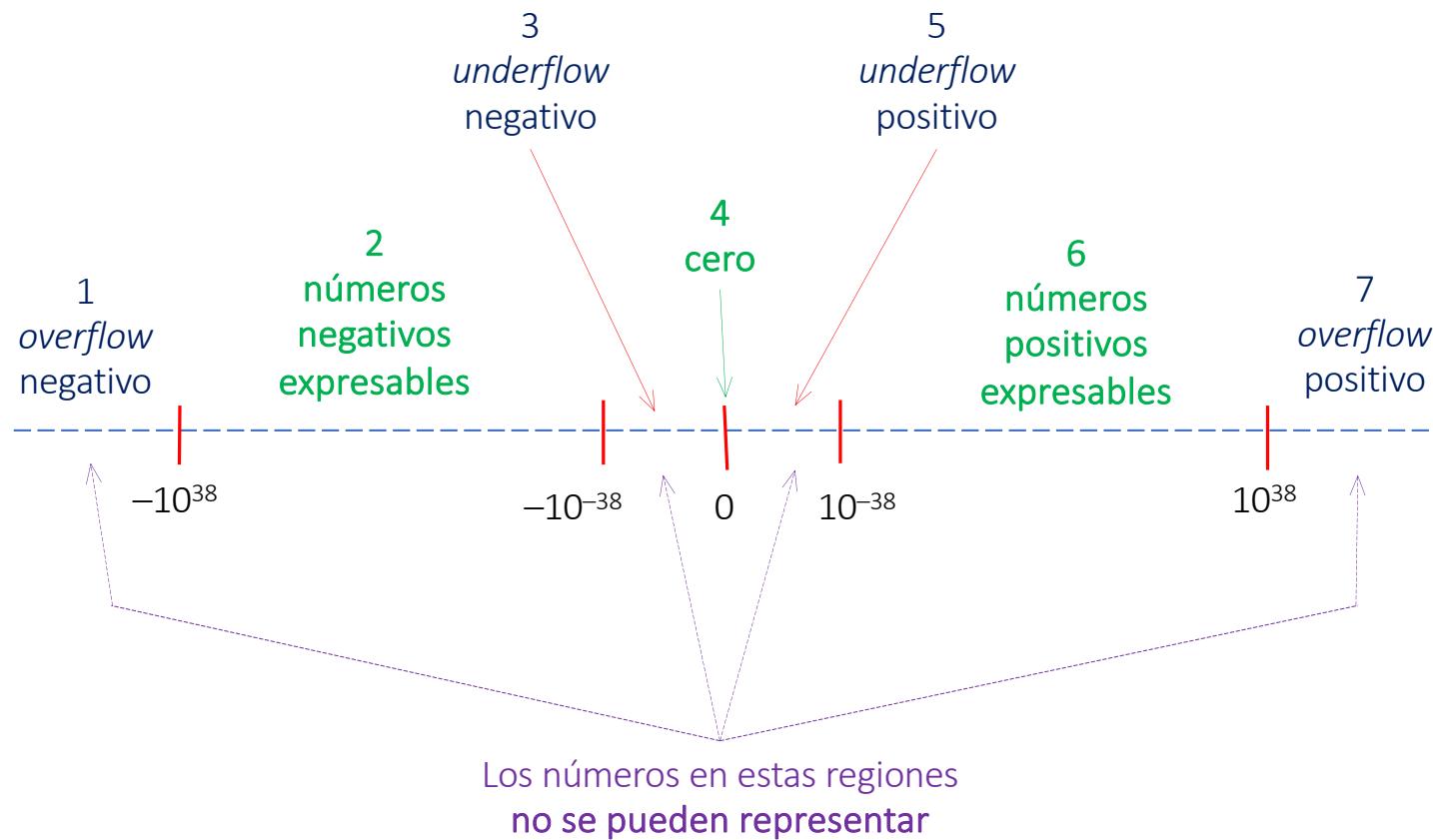
2) Buena precisión: $2^{-22} = 2.384 \times 10^{-7}$ (\cong uno en 4 millones)

3) Ahora, además de *overflow*, puede ocurrir *underflow*:

overflow : cuando el exponente es demasiado grande para ser representado en 8 bits

underflow : cuando el exponente negativo es demasiado grande
→ el valor de la fracción es muy pequeño (por lo que 0 es una buena aproximación)

4) La recta de números reales queda dividida en 7 regiones :



5) No todos los números reales en las regiones 2 y 6 pueden ser representados:

- p.ej., entre 1.0000000000000000000_2 y 1.1111111111111111111_2 ,
... hay sólo 2^{22} números distintos,
... pero en la recta de números reales hay infinitos números entre 1.0 y 1.999999...
• → para representar los números que no se pueden representar de manera exacta,
es necesario emplear **redondeo**

En la práctica, desde 1985 se usa el estándar *IEEE 754*

Fracción:

23 bits —los 23 bits menos significativos de la palabra (del bit 0 al bit 22)

el 1 a la izquierda del punto decimal es *implícito*

⇒ el *significante* tiene 24 bits

Signo:

el bit más significativo (bit 31)

⇒ facilita las comparaciones < 0 , $= 0$, > 0

Exponente:

8 bits : bits 23 al 30

inmediatamente a continuación del signo

... facilita la ordenación usando instrucciones de comparación de números enteros

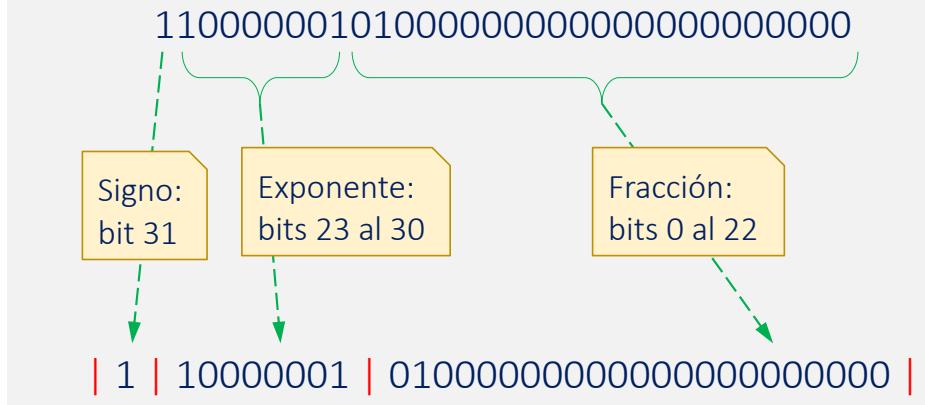
... siempre que todos los exponentes tengan el mismo signo:

... \Rightarrow se los representa como números sin signo desplazados (*biased*) en 127

(en lugar de representarlos como números enteros en complemento de 2)

El valor de un número en punto flotante en IEEE 754 es

$$(-1)^{\text{signo}} \times (1+\text{fracción}) \times 2^{\text{exponente}-127}$$



P.ej., ¿cuál es el número decimal representado por el siguiente float?

Identifiquemos sus partes:

| 1 | 10000001 | 01000000000000000000000000000000 |

signo → 1

exponente → 129

$$fracción \rightarrow 1 \times 2^{-2} = 1/4 = 0.25$$

Por lo tanto, el número es (ver fórmula en diap. anterior):

$$\begin{aligned}
 (-1)^1 \times (1 + 0.25) \times 2^{129-127} &= -1 \times 1.25 \times 2^2 \\
 &= -1.25 \times 4 \\
 &= -5.0
 \end{aligned}$$

P.ej., ¿cuál es la representación en IEEE 754 de -0.75_{10} ?

$$-0.75_{10} = -3/4_{10} = -3/2^2_{10} = -11_2/2^2_{10} = -0.11_2$$

$$= -0.11_2 \times 2^0 \quad (\text{en notación científica})$$

$$= -1.1_2 \times 2^{-1} \quad (\text{en notación científica normalizada})$$

Por lo tanto, *signo* = 1

$$\text{significante} = 1.1 \rightarrow \text{fracción} = .1$$

$$\text{exponente} = -1 + 127 = 126$$

... y la representación es

1 01111110 1000000000000000000000000000

Combinaciones especiales de *exponente* y *fracción*:

0 : *exponente* = 0 y *fracción* = 0

número no normalizado : *exponente* = 0 y *fracción* \neq 0

infinito : *exponente* = 255 (o 2047) y *fracción* = 0

⇒ los exponentes “válidos” son desde el 1 al 254, que representan los valores -126 a +127

***NaN* (not a number)**: *exponente* = 255 (o 2047) y *fracción* \neq 0

El estándar IEEE 754 tiene también un formato de 64 bits

→ *precisión doble*:

exponente de 11 bits, con desplazamiento de 1023

fracción de 52 bits \Rightarrow *significante* de 53 bits

Rango de números representables:

10^{-38} ($\approx 2^{-126}$) a 10^{38} ($\approx 2^{128}$), en precisión simple

10^{-308} ($\approx 2^{-1022}$) a 10^{308} ($\approx 2^{1024}$), en precisión doble

Ejemplo de suma de números de punto flotante

(para que sea más fácil de entender, el ej. está en base 10)

$$9.999 \times 10^1 + 1.610 \times 10^{-1} = \dots$$

Suponemos significantes de 4 dígitos, y exponentes de dos dígitos

Primero, hay que alinear el punto decimal del número con el menor exponente:

$$1.610 \times 10^{-1} = 0.1610 \times 10^0 = 0.01610 \times 10^1 \rightarrow 0.016 \times 10^1$$

es decir, hicimos shift a la derecha del significante, aumentando el exponente en 1 cada vez, hasta quedar con el exponente correcto

... y recordamos que sólo podemos representar 4 dígitos

(sigue)

Luego, sumamos los significantes

... y normalizamos y redondeamos el resultado:

$$9.999 + 0.016 = 10.015 \quad \text{—sumamos significantes}$$

$$\rightarrow 10.015 \times 10^1 = 1.0015 \times 10^2 \quad \text{—normalizamos *}$$

$$\rightarrow 1.002 \times 10^2 \quad \text{—redondeamos **}$$

* Al normalizar, aumentando o disminuyendo el exponente, hay que revisar si se produce overflow o underflow

** Al redondear, hay que revisar si el resultado se mantiene normalizado, o si es necesario normalizarlo de nuevo

Algoritmo de suma de punto flotante

1. Comparar los exponentes; “shift” el número más pequeño a la derecha hasta que su exponente sea igual al exponente más grande
2. Sumar los significantes
3. Normalizar la suma, ya sea “shifting” a la derecha e incrementando el exponente, o “shifting” a la izquierda y decrementando el exponente
¿“Overflow” o “underflow”? → Excepción
4. Redondear el significante al número apropiado de bits
¿Está normalizado? → terminar

[Volver al paso 3](#)

Algoritmo de multiplicación de punto flotante

1. Sumar los exponentes desplazados; restar el desplazamiento a la suma para obtener el nuevo exponente desplazado
2. Multiplicar los significantes
3. Normalizar el producto si es necesario, “shifting” a la derecha e incrementando el exponente
¿“Overflow” o “underflow”? → Excepción
4. Redondear el significante al número apropiado de bits
¿Está normalizado? → Ir al paso 5
Volver al paso 3
5. Poner el signo del producto en positivo si los signos de los operandos son iguales; en negativo, en caso contrario
Terminar

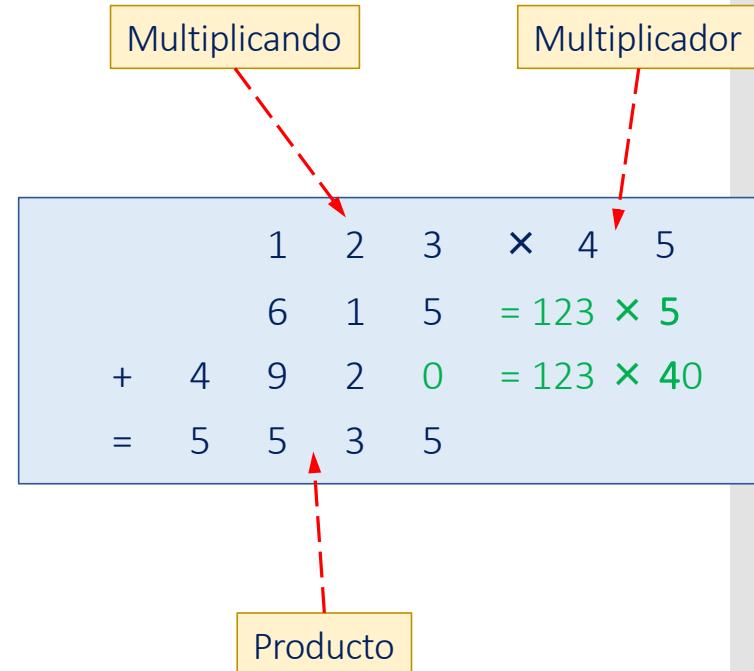
Multiplicación de números enteros (algoritmo del colegio)

Tomamos los dígitos del multiplicador uno a uno de derecha a izquierda —es decir, desde el dígito menos significativo al dígito más significativo

... para cada dígito del multiplicador, multiplicamos el multiplicando por ese dígito (→ producto intermedio)

... y escribimos este producto intermedio, desplazado un dígito a la izquierda con respecto al producto intermedio anterior

Finalmente, sumamos los productos intermedios, respetando el desplazamiento de cada uno



Si restringimos los dígitos a 0 y 1 (como es siempre el caso con los números binarios),
... cada paso de la multiplicación es simple:

$$\begin{array}{r} 1 \ 0 \ 1 \ 0 \times 1 \\ 1 \ 0 \ 1 \ 0 = 1010 \times 1 \\ 0 \ 0 \ 0 \ 0 = 1010 \times 0 \\ 0 \ 0 \ 0 \ 0 = 1010 \times 0 \\ + 1 \ 0 \ 1 \ 0 = 1010 \times 1 \\ \hline = 1 \ 0 \ 1 \ 1 \ 0 \ 1 \ 0 \quad \text{suma y producto final} \end{array}$$

Algoritmo de multiplicación binaria

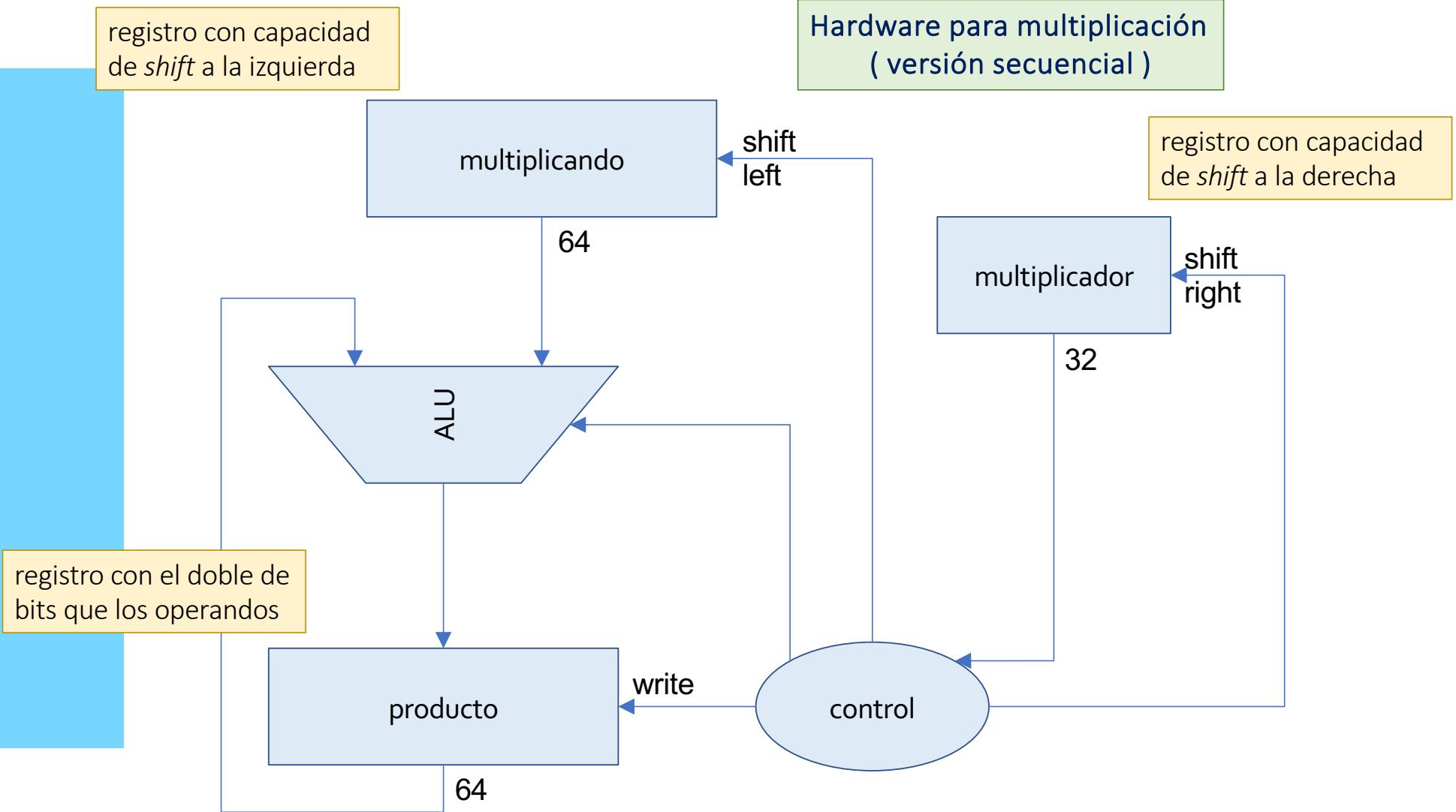
Colocar una copia del multiplicando en el lugar correcto*, si el dígito del multiplicador es 1 ($= 1 \times$ multiplicando)

... o bien colocar 0 en el lugar correcto*, si el dígito del multiplicador es 0 ($= 0 \times$ multiplicando)

* en cada nueva iteración, se escribe desplazándolo un dígito a la izquierda

$$\begin{array}{r} 1 & 0 & 1 & 0 \\ \times & 1 & 0 & 0 & 1 \\ \hline 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ + & 1 & 0 & 1 & 0 \\ \hline = & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \end{array} = 1010 \times 1 = 1010 \times 0 = 1010 \times 0 = 1010 \times 1 \text{ suma y producto final}$$

Hardware para multiplicación (versión secuencial)



Algoritmo de multiplicación de números enteros de 32 bits sin signo, usando el hardware anterior

Partir

1. Examinar el dígito de más a la derecha del multiplicador
 - 1a. Si es 1, sumar el multiplicando al producto y poner el resultado en el registro del producto
2. Desplazar (shift) el registro del multiplicando a la izquierda un bit
3. Desplazar (shift) el registro del multiplicador a la derecha un bit
4. Verificar si los pasos 1, 2 y 3 se han repetido 32 veces
 - 4a. Si aún faltan repeticiones, ir a 1

Terminar

Ejemplo de multiplicación de números de punto flotante

$$1.000 \times 2^{-1} \times -1.110 \times 2^{-2} = \dots$$

Primero, sumamos los exponentes:

sin desfasarlos (sus verdaderos valores) $\rightarrow -1 + (-2) = -3$

o desfasándolos (como son representados en el computador)

$$\rightarrow (-1+127) + (-2+127) - 127 = -3 + 127 = 124$$

Luego, multiplicamos los significantes y dejamos el producto en 4 bits:

$$1.000 \times 1.110 = 1.110000 \rightarrow 1.110000 \times 2^{-3} \rightarrow 1.110 \times 2^{-3}$$

(sigue)

Revisamos que el producto esté normalizado → lo está

... y que el exponente no haya producido *overflow* o *underflow*:

$127 \geq -3 \geq -126 \rightarrow$ no se produjo ninguno (con desfase: $254 \geq 124 \geq 1$)

Redondeamos el producto, sin efecto en este caso

... y finalmente hacemos que el signo del producto sea negativo:

$$-1.110 \times 2^{-3}$$

Sobre redondeos

El hardware necesita bits adicionales para hacer bien los redondeos

El estándar IEEE 754 mantiene dos bits adicionales (a la derecha del bit menos significativo —el de más a la derecha)

... y ofrece cuatro modos de redondeo:

siempre redondear hacia arriba

siempre redondear hacia abajo

truncar

redondear al par más cercano —el más comúnmente usado (p.ej., el que usa Java)