

# Tema 3: Algorismes Numèrics

# Resum del tema 3

- Sistema numeració
  - base
  - nombre de dígit
- Seqüència de Fibonacci
- Notació Gran O
- Aritmètica bàsica
  - suma
  - multiplicació
    - versió d'Al Khwarizmi
  - divisió
- Aritmètica Modular
  - suma
  - multiplicació, versió d'Al Khwarizmi
  - divisió
  - potència
- Algorisme d'Euclides
- Test de primeritat
  - Teorema petit de Fermat
  - Teorema de Lagrange

# Una mica d'història

Cap a l'any 600, a l'Índia, es va inventar el sistema decimal de numeració.

Un sistema de numeració és un conjunt de símbols i regles de generació que permeten construir tots els nombres vàlids en el sistema.

El seu principal avantatge sobre els que es coneixien a Europa, com el romà, és la seva **base posicional** i la **simplicitat de les operacions** (algorismes) aritmètiques.

Els sistemes de numeració romans i egipcis no són estrictament posicionals. Per això, és molt complex dissenyar algorismes d'ús general (per exemple, per a sumar, restar, multiplicar o dividir).

Un sistema de numeració ve definit doncs per:

- el conjunt  $S$  dels símbols permesos en el sistema. En el cas del sistema decimal són  $\{0, 1, \dots, 9\}$ ; en el binari són  $\{0, 1\}$ ; en l'octal són  $\{0, 1, \dots, 7\}$ ; en l'hexadecimal són  $\{0, 1, \dots, 9, A, B, C, D, E, F\}$ .
- el conjunt  $R$  de les regles de generació que ens indiquen quins nombres són vàlids i quins no són vàlids en el sistema.

# Bases i representació numèrica

Quantes “unitats” hi ha a 642? Depèn de la base en que està escrit! La **base d'un nombre** determina el nombre de dígit diferents i el valor de les posicions dels dígit.

642 és  $600 + 40 + 2$  en BASE 10.

La fórmula que ens permet entendre una base és:

$$d_n \times R^{n-1} + \dots + d_2 \times R + d_1$$

on  $R$  és la base del nombre i  $d_i$  és el dígit a la posició  $i$ -èssima del nombre.

$$642 = 6_3 \times 10^2 + 4_2 \times 10 + 2_1$$

DECIMAL és base 10 i té 10 dígit: 0,1,2,3,4,5,6,7,8,9

BINARI és base 2 i té 2 dígit: 0,1

HEXADECIMAL és base 16 i té 16 dígit: 0,1,2,3,4,5,6,7,8,9,A,B,C,D,E,F

# Una mica d'història

El sistema decimal de numeració va trigar molts anys en arribar a Europa.

El medi de transmissió més important va ser un manual, escrit en àrab durant el segle IX a Bagdad, obra de Al Khwarizmi, en el que especificava els procediments per sumar, multiplicar i dividir nombres escrits en base deu.

Els procediments eren precisos, no ambigus, mecànics, eficients i correctes. És a dir, eren algorismes (per a ser implementats sobre paper i no amb un ordinador!).

Una de les persones que més van valorar aquesta aportació va ser Leonardo Fibonacci.



# Una mica d'història

Fibonacci és avui conegut sobretot per la seva seqüència:

0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34...

La seqüència es pot definir amb la següent regla:

$$F_n = \begin{cases} F_{n-1} + F_{n-2} & \text{if } n > 1 \\ 1 & \text{if } n = 1 \\ 0 & \text{if } n = 0. \end{cases}$$

Això encara **no és un algorisme**. A les següents pàgines veurem diferents algorismes per implementar computacionalment aquesta definició.

# Una mica d'història

La seqüència creix molt ràpid i es pot demostrar que el terme  $n$ -èssim de la seqüència té aproximadament aquest valor:

$$F_n \approx 2^{0.694n}$$

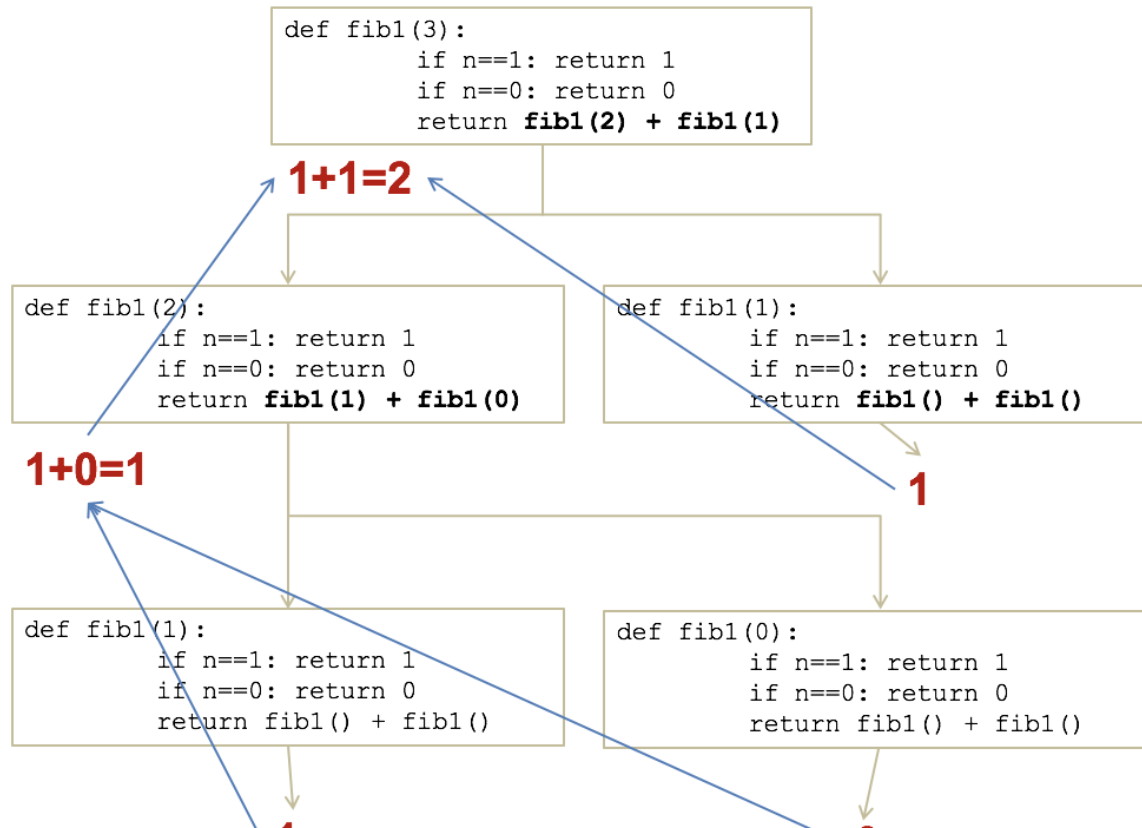
Però per calcular **exactament** un terme concret necessitem un algorisme!

Una primera possibilitat és aquesta (*algorisme recursiu*)\*:

```
def fib1(n):  
    if n==0:  
        return n  
    if n==1:  
        return n  
    else:  
        return fib1(n-1) + fib1(n-2)  
  
fib1(10)  
> 55
```

\*Un algorisme recursiu és un algorisme que es crida a si mateix.

# Algorisme recursiu de Fibonacci





# Algorisme recursiu de Fibonacci

Com per a qualsevol algorisme, ens podem fer tres preguntes (**les tres preguntes bàsiques de l'algorísmica**):

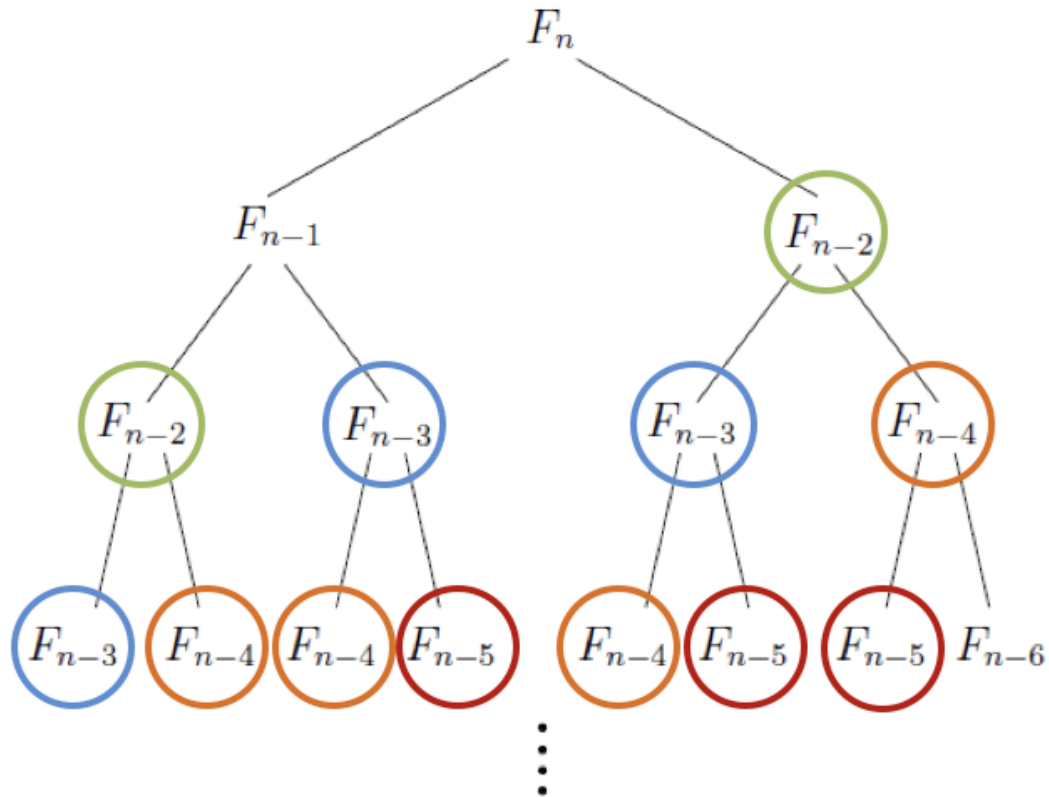
- És correcte?
- Quant trigarà, en funció de  $n$ ?
- Hi ha alguna manera millor de fer-ho?

I les respostes són:

- En aquest cas és evident que sí, atès que segueix exactament la definició!
- Es pot demostrar que el nombre de passos computacionals que fa és de l'ordre de  $F_n$ . Per calcular el terme 200 hauria de fer de l'ordre de  $2^{138}$  passos. A l'ordinador més ràpid del món, que pot executar al voltant de 40.000.000.000.000 passos per segon, necessitaríem més temps que el necessari pel col·lapse del Sol! A la velocitat que els ordinadors augmenten la seva capacitat de càlcul, cada any que passa podríem calcular un nombre de Fibonacci més que l'any anterior!
- Sí.

Per què és tant lent?

# Algorisme recursiu de Fibonacci



# Algorisme de Fibonacci

Anem a fer-ne una versió basada en llistes:

```
def fib2(n):  
    if n==0:  
        return 0  
    ls = [0,1]  
    for i in range(2,n+1):  
        ls.append(ls[i-1]+ls[i-2])  
    return ls[n]
```

- És evident que és correcte.
- Només executa  $(n-1)$  vegades la iteració.

Direm que `fib2(n)` és lineal (o polinòmic) respecte  $n$ . Ara podem calcular fins i tot `fib(100.000.000)`.

Però encara ho podem fer millor!

# Algorithme de Fibonacci

```
def fib3(n):  
    a,b = 0,1  
    for i in range(1,n+1):  
        a,b = b, a+b  
    return a
```

```
fib3(10)  
> 55
```

# Com hem de comptar els passos computacionals?

Considerarem de la mateixa categoria les instruccions simples com emmagatzemar a memòria, *branching*, comparacions, operacions aritmètiques, etc.

```
import math
a = 5
b = 4
for i in range(3):
    a += math.sqrt(a+b)
```

Però si manipulem nombres molt grans (que ocupen més de 64 bits), aquestes operacions no són tan barates!

```
import math
a = 1234585127527575235234982374598245
b = 8112387512759287512875851285789127
for i in range(327864287686868676876876876887986):
    a += math.sqrt(a+b)
```

Caldrà tenir en compte quina complexitat computacional té operar dos nombres d'aquestes característiques.

# La notació Gran O

Aquesta notació és una convenció per no ser ni massa ni massa poc precisos a l'hora d'escriure la complexitat computacional d'un algorisme (= nombre de passos).

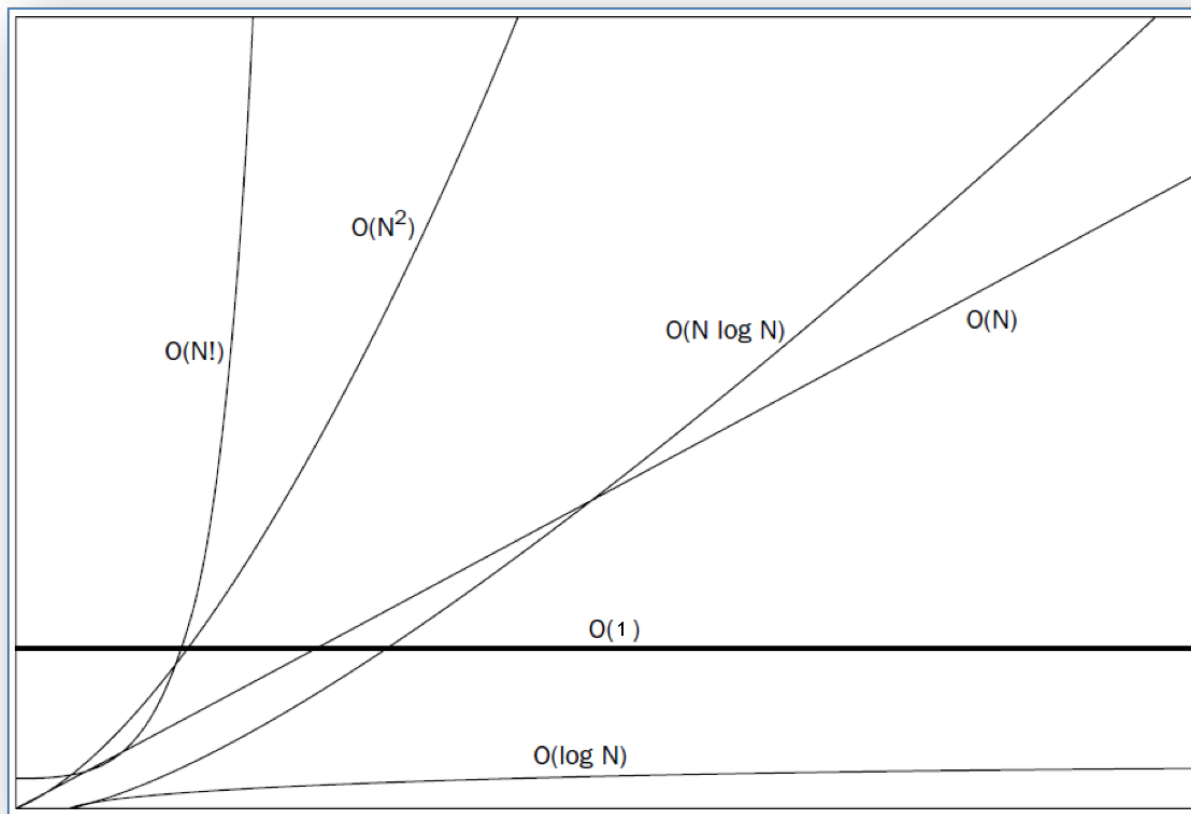
La regla principal és **comptar el nombre de passos computacionals aproximats en funció de la mida de l'entrada.**

Fem la següent aproximació: enlloc de dir que té una complexitat de  $5n^3 + 4n + 3$  direm que té una complexitat de  $O(n^3)$

En general utilitzarem aquestes convencions:

- Ometrem les constants multiplicatives:  $14n^2$  és  $n^2$ .
- $n^a$  domina sobre  $n^b$  si  $a > b$ :  $n^2$  domina sobre  $n$ .
- Qualsevol exponencial domina sobre un polinomi:  $3^n$  domina sobre  $n^5$  (i també sobre  $2^n$ ).
- Qualsevol polinomi domina sobre un logaritme:  $n$  domina sobre  $\log(n)^3$  i  $n^2$  domina sobre  $n \log(n)$ .

# La notació Gran O



# La notació Gran O

N	$N^2$	$N!$
5	25	120
6	36	720
7	49	5,040
8	64	40,320
9	81	362,880
10	100	3,628,800

## Observacions:

- Qualsevol algorisme amb  $n!$  és inútil a partir de  $n=20$
- Els algorismes amb  $2^n$  són inútils a partir de  $n=40$
- Els algorismes quadràtics,  $n^2$  comencen a ser costosos a partir de  $n=10.000$  i a ser inútils a partir de  $n=1.000.000$
- Els algorismes lineals i els  $n \log(n)$  poden arribar fins a  $n=1.000.000.000$
- Els algorismes sublineals,  $\log(n)$ , són útils per qualsevol  $n$ .



# La notació Gran O

Les famílies més importants d'algorismes són les que tenen un ordre:

- Constant,  $O(n) = 1$ , com  $f(n) = \min(n, 1)$ , que no depenen de  $n$ .
- Logarítmic,  $O(n) = \log(n)$ .
- Lineals,  $O(n) = n$ .
- Super-lineals,  $O(n) = n \log(n)$ .
- Quadràtics,  $O(n) = n^2$ .
- Cúbics,  $O(n) = n^3$ .
- Exponencials,  $O(n) = c^n$  per  $c > 1$ .
- Factorials,  $O(n) = n!$

# Aritmètica Bàsica: Preliminar

Quants dígit necessitem per representar un nombre  $N$  en base  $b$ ?

- Si tenim  $k$  dígit en base  $b$  podem representar els nombres fins a  $b^k - 1$ . Per tant, necessitem  $\log_b (N+1)$  dígit per escriure  $N$  en base  $b$  (això surt d'aïllar  $k$  a l'equació  $b^k - 1 = N$ ).

Veiem un exemple:

$$k=5, \quad b=2$$

Si tenim 5 dígit en base 2, podem representar fins a  $2^5 - 1 = 32 - 1 = 31$ , efectivament  $11111 = 16 + 8 + 4 + 2 + 1 = 31$

Per altra banda, necessitarem  $\log_2 (31+1)$  dígit per escriure 31 en base  $b \Rightarrow$  5 dígit

Quan fem un canvi de base la mida del nombre només es veu afectada per un factor multiplicatiu, i per tant considerem que no canvia!

# Aritmètica Bàsica: Suma

Hi ha una propietat, que ens serà molt útil, dels nombres decimals:

- La suma de tres nombres d'un sol dígit qualsevol té com a màxim dos dígit. Aquesta regla és compleix per totes les bases  $b \geq 2$ .

Aquesta regla ens permet definir una regla general per sumar dos nombres en qualsevol base: la que hem après a l'escola!

$$\begin{array}{rcccccccc} \text{Carry:} & 1 & & & 1 & 1 & 1 & & \\ & & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & (53) \\ & & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & (35) \\ \hline & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & (88) \end{array}$$

Però, **quina complexitat té aquest algorisme?**

- Aquesta pregunta la farem sempre en relació a la mida (nombre de bits) dels elements de l'entrada.
- Per un nombre petit de bits (64), l'ordinador ho pot fer en un sol pas, però això no és veritat per a nombres molt grans.

# Aritmètica Bàsica: Suma

Suposem que tant  $x$  com  $y$  tenen  $n$  bits. La seva suma  $(x+y)$  té com a màxim  $n+1$  bits. La seva complexitat és per tant,  $O(n)$ .

Es pot fer millor?

# Aritmètica Bàsica: Suma

Suposem que tant  $x$  com  $y$  tenen  $n$  bits. La seva suma  $(x+y)$  té com a màxim  $n+1$  bits. La seva complexitat és per tant,  $O(n)$ .

Es pot fer millor?

No! Per sumar  $n$  bits com a mínim s'han de poder llegir i escriure, i això ja són  $2n$  passos!

# Aritmètica Bàsica: Multiplicació

La multiplicació o producte que ens han ensenyat a l'escola és:

$$\begin{array}{r} \phantom{+} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \\ \phantom{+} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \\ \phantom{+} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \\ \phantom{+} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \\ + \phantom{1} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \\ \hline 1 \phantom{0} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{1} \end{array} \begin{array}{l} \phantom{1} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{1} \\ \phantom{1} \phantom{0} \phantom{1} \phantom{1} \\ \phantom{0} \phantom{0} \phantom{0} \phantom{0} \\ \phantom{1} \phantom{1} \phantom{0} \phantom{1} \end{array} \begin{array}{l} (1101 \text{ times } 1) \\ (1101 \text{ times } 1, \text{ shifted once}) \\ (1101 \text{ times } 0, \text{ shifted twice}) \\ (1101 \text{ times } 1, \text{ shifted thrice}) \end{array} \begin{array}{l} \\ \\ \\ (binary \ 143) \end{array}$$

Tenim  $n$  multiplicacions de complexitat  $n$  (un bit per  $n$  bits) + aproximadament  $2n$  sumes de complexitat  $2n$ , que és un total de  $(n^2 + 4n^2) = 5n^2$  i per tant la **complexitat total de la multiplicació és  $O(n^2)$** .

# Aritmètica Bàsica: Multiplicació

Al Khwarizmi ens va donar un segon algorisme (i que avui encara s'utilitza en uns quants països!)

- Escrivim els nombres un al costat de l'altre.
- Repetim aquesta operació “Dividim el primer per dos i l'arrodonim. Doblem el segon fins que el primer nombre és 1”.
- Sumem els nombres de la segona columna que corresponen a totes les files on el nombre de la primera columna és senar i obtenim el resultat.

Exemple:  $11 \times 13$ :

11	13
5	26
2	52
1	104
<hr/>	
	143

# Aritmètica Bàsica: Multiplicació

L'algorisme d'Al Khwarizmi es pot escriure així:

```
def mult(x,y):  
    import math  
    if y==0 or x==0:                # en aquest cas arribem a 0  
        return 0  
    z = mult(math.floor(x/2),y)      # fem les crides reduint x  
    if x%2 == 0:                     # en el retorn és quan doblem y  
        return 2*z  
    else:                            # només si és senar el sumem  
        return y+2*z  
  
print(mult(11,13))
```

L'algorisme s'acaba després de  $n$  crides recursives\* i a cada crida fem  $O(n)$  operacions. Per tant és  $O(n^2)$ .

\*Si cada vegada que cridem la funció recursivament anem dividint per 2 el paràmetre  $x$  al cap de  $n$  crides el paràmetre ja valdrà 0. Per exemple, si  $x=16$ , que necessita 5 bits ( $n=5$ ) per representar-se, llavors arribem a 0 en 5 crides: 16, 8, 4, 2, 0.



# Aritmètica Bàsica: Divisió

La divisió  $x/y$  consisteix en trobar un quocient  $q$  i una resta  $r$  de manera que:

$$x = y \times q + r$$

amb  $r < y$ . La seva versió recursiva és:

```
def div(x,y):
    import math
    if x<=0:
        return 0,0
    if y==1:
        return x,0
    q,r = div(math.floor(x/2),y)
    q = 2*q           #desfem la divisió per 2
    r = 2*r           #desfem la divisió per 2
    if x%2 != 0:
        r += 1        #recuperem el que hem perdut amb el floor
    if r >= y:
        r = r-y
        q = q+1        #aquí és on anem augmentant el quocient
    return q,r
```

La seva complexitat és  $O(\log_2 x)$