



Metodologies de la Programació

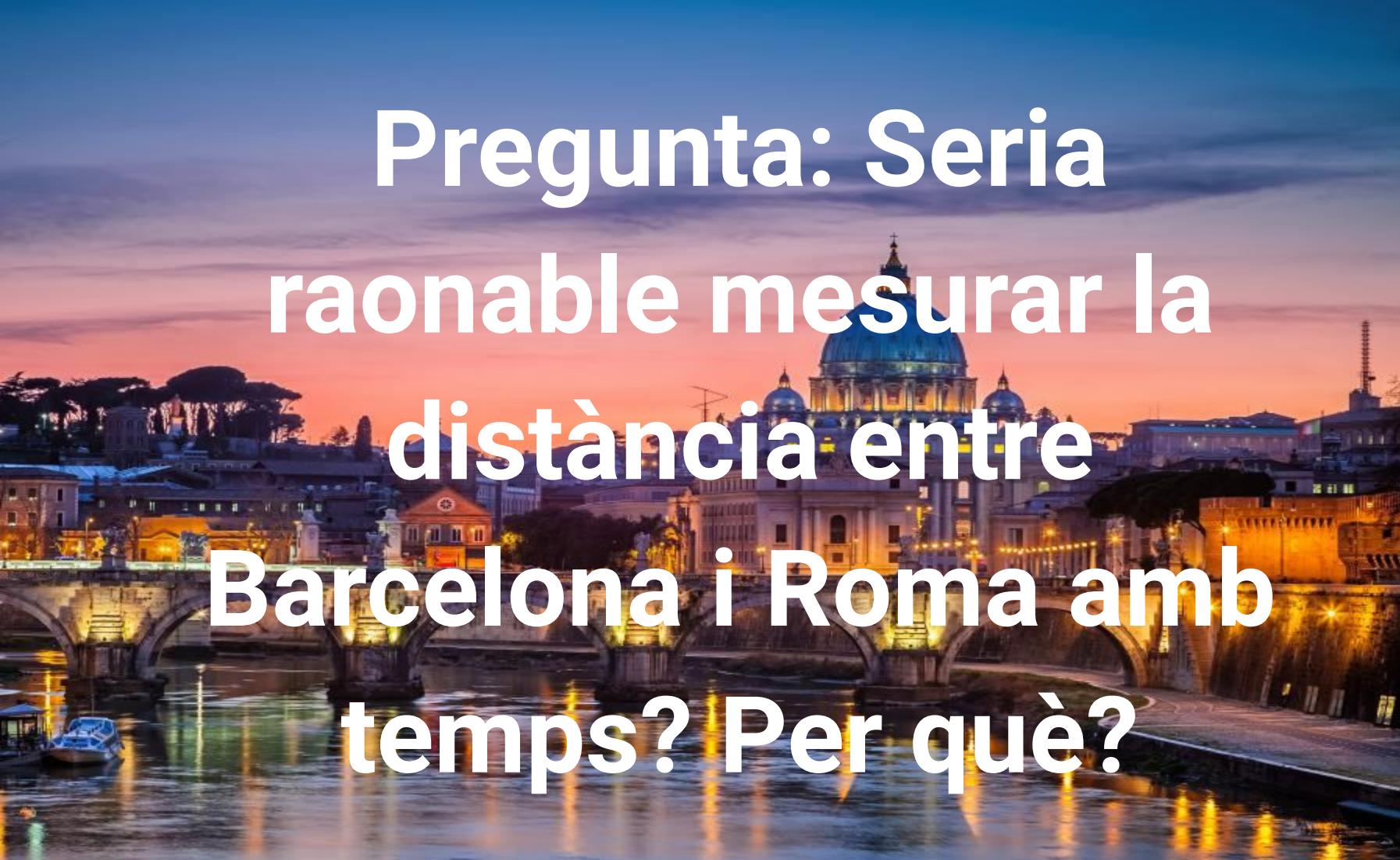
Repàs de Cost algorítmic

Què és la complexitat algorítmica

Representa la quantitat de recursos (temporals) que necessita un algoritme per resoldre un problema



Què és la complexitat algorítmica



Pregunta: Seria
raonable mesurar la
distància entre
Barcelona i Roma amb
temp? Per què?

Depén del mitjà de transport



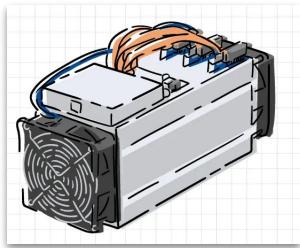
Depèn del conductor



Depèn de la congestió

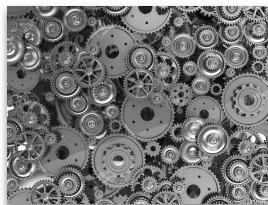


El temps NO és doncs una bona mesura

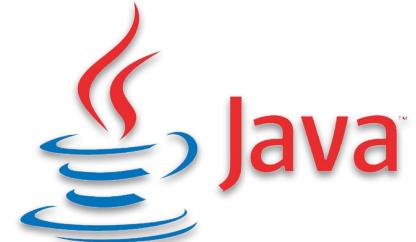


Transport/hardware

- Int vs integer (2x)
- JIT compiler (`java -Xint nomJar`)
- Estructura de dades
- Quan seria vàlid emprar una mesura de temps?



Congestió / Processos



conductor / llenguatge

Com calcular l'eficiència d'un algoritme

- Independentment de la velocitat del processador
- Independentment del llenguatge de programació
- Independentment de com s'accedeixen les dades
- Independentment de les optimitzacions



Big O: Creixement assimptòtic

Ens indica com creix els **passos** d'execució a mesura que creix la mida del conjunt de dades a tractar



Big O: Millor cas, pitjor cas i mitja



- Big (O), pitjor cas
- Omega, millor cas
- Theta, mitja

Exemple: Buscar un element dins un vector NO ordenat de 100 element

Big O: Complexitat

- Temporal
- Espaijal
- Energètica



Només treballarem el cost temporal

Big O: Com calculem la complexitat

- Eliminem temps constants
- Valor més rellevant
- Ens interessa classificar

Un cost de $O(n^2 + n + 5) \sim O(n^2)$

Constant, logarítmic, linial, logarítmic,
polinòmic, exponencial o factorial

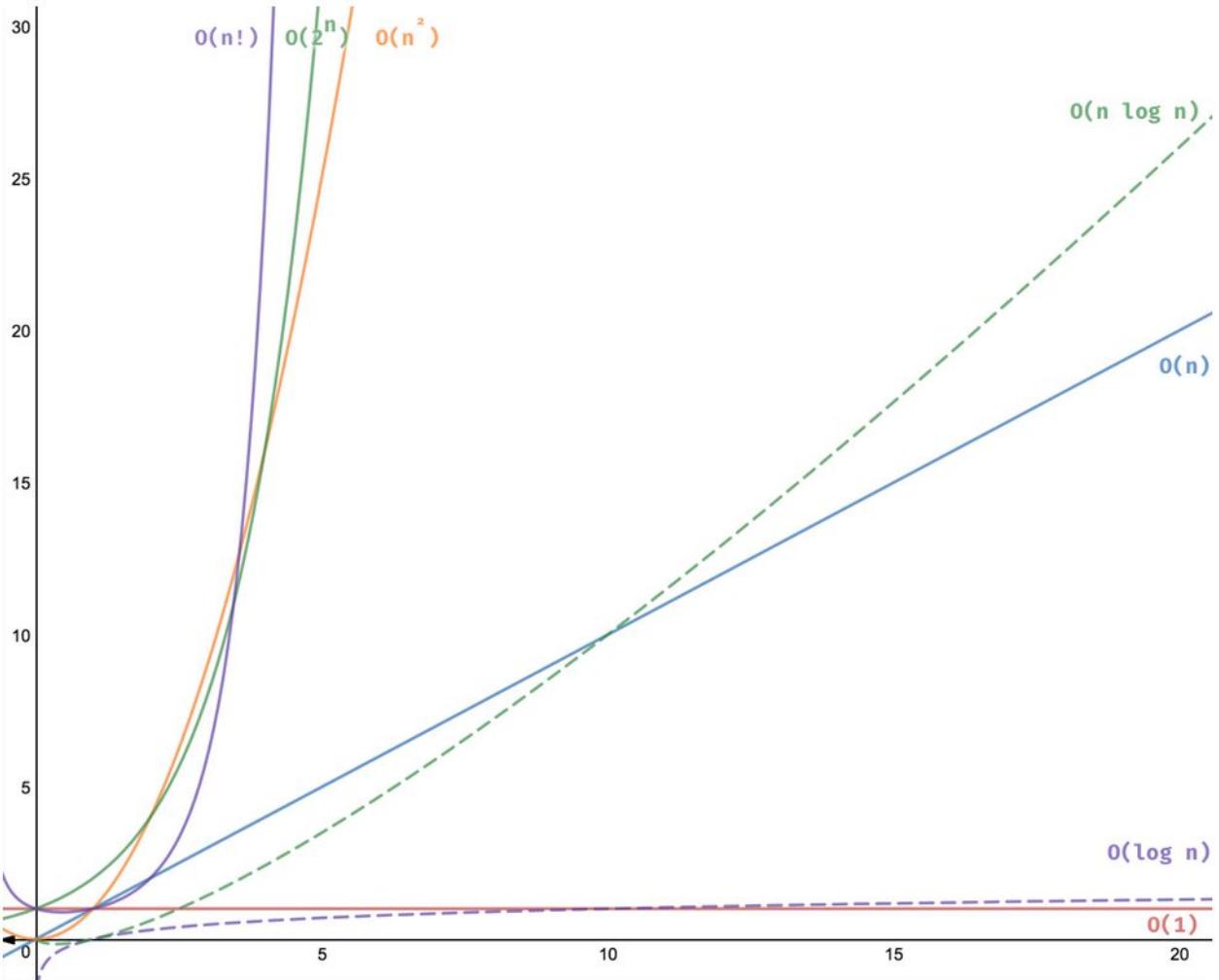
n^2+n+5 : Valor més rellevant, K fora

N	N^2	n	5	Total	% variació
1	1	1	5	7	100.0000
2	4	2	5	11	50.0000
3	9	3	5	17	33.3333
4	16	4	5	25	25.0000
5	25	5	5	35	20.0000
6	36	6	5	47	16.6667
7	49	7	5	61	14.2857
8	64	8	5	77	12.5000
9	81	9	5	95	11.1111
10	100	10	5	115	10.0000
1,000	1,000,000	1,000	5	1,001,005	0.1000
10,000	100,000,000	10,000	5	100,010,005	0.0100
100,000	10,000,000,000	100,000	5	10,000,100,005	0.0010

A mida que n es fa gran n i 5 són irrellevants per calcular el cost total

Evidentment a nivell pràctic NO és el mateix un $4 \cdot n^2$ que un $n^2/4$

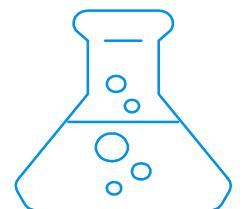
Complexitat: Classificació



1. Constant
2. Logarítmic
3. Linial
4. logLineal
5. Polinòmic
6. Exponencial
7. factorial

$O(1)$

Cost constant



Cost constant: Punts clau

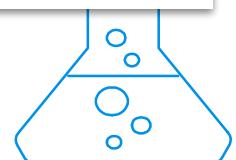
- El cost no varia amb n
- No vol dir que sigui petit! Pot ser enorme!

Cost constant: Exemple 1

```
int funcio (int n) {  
    int i, result = 0;  
  
    for (i=0; i<10000; i++) {  
        result = result + i;  
    }  
  
    return result;  
}
```

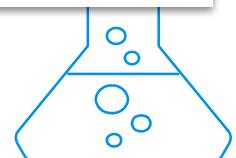
Cost constant: Exemple 2

```
int instalaOrdinadors(int numOrdinadors) {  
  
    //Descarregar 10GB internet, procés lent  
    imatgeWin10 = descarregaImatgeInternet(win10);  
  
    //Procés en local, molt més ràpid  
    for (int i=1; i<=numOrdinadors; i++){  
        carregaImatgeAOrdinador(i,imatgeWin10);  
    }  
  
}
```



Cost constant: Exemple 2

```
int instalaOrdinadors(int numOrdinadors) {  
  
    O(1)    //Descarregar 10GB internet, procés lent  
    imatgeWin10 = descarregaImatgeInternet(win10);  
  
    O(n)    //Procés en local, molt més ràpid  
    for (int i=1; i<=numOrdinadors; i++){  
        carregaImatgeA0rdinador(i,imatgeWin10);  
    }  
}
```



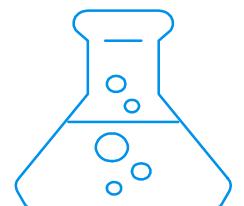
Cost constant: Exemple 3

```
int funcio (int vector[n]) {  
    int result = 0;  
    result = vector[0] * vector[n];  
    return result;  
}
```

Multiplicar el primer i l'últim element d'un vector té un cost constant (igual) independentment de la mida del vector. Perquè per accedir a un vector el compilador multiplica la mida de l'element per n

$O(\log n)$

Cost logarítmic



DIVIDE / CONQUER

Cost logarítmic: Punts clau

- És la inversa del exp
- Un log és una divisió repetida
- L'algoritme va dividint el problema (D&C)

Cost logarítmic: Què és el log?

- Quin és el $\log_2(16)$?

1. $16/2 = 8$
2. $8/2 = 4$
3. $4/2 = 2$
4. $2/2 = 1$

Hem fet 4 divisions, per tant el resultat es 4

A nivell de costos és igual la base del logaritme

Cost logarítmic: Dividint el problema

```
int functionDivide (int n) {  
    while (n > 1){  
        printf("N:%d \n",n);  
        n = n / 2;  
    }  
    printf("N:%d \n",n);  
}
```

Si dividim per dos és el \log_2 , si dividim per 3 seria el \log_3 etc.

Cost logarítmic: Dividint el problema

```
int recursive (float n) {  
    if (n < 1) return;  
    printf("N:%.2f \n",n);  
    recursive(n/2);  
}
```

If ($n < 1$) return és el cas base

```
int main()  
{  
    recursive (100);  
    return 0;  
}
```

Cost logarítmic: Execucions algoritme

N:100.00
N:50.00
N:25.00
N:12.50
N:6.25
N:3.12
N:1.56

N:1000.00
N:500.00
N:250.00
N:125.00
N:62.50
N:31.25
N:15.62
N:7.81
N:3.91
N:1.95

N:100000.00
N:50000.00
N:25000.00
N:12500.00
N:6250.00
N:3125.00
N:1562.50
N:781.25
N:390.62
N:195.31
N:97.66
N:48.83
N:24.41
N:12.21
N:6.10
N:3.05
N:1.53

N:1000000.00
N:500000.00
N:250000.00
N:125000.00
N:62500.00
N:31250.00
N:15625.00
N:7812.50
N:3906.25
N:1953.12
N:976.56
N:488.28
N:244.14
N:122.07
N:61.04
N:30.52
N:15.26
N:7.63
N:3.81
N:1.91

$$\log_2(100) = 6,64$$

$$\log_2(1K) = 9,96$$

$$\log_2(100K) = 16,60$$

$$\log_2(1M) = 19,93$$

Cost logarítmic: Àtoms de l'univers

Si posem tot els àtoms de l'univers en un vector ordenat, amb 266 iteracions de l'algoritme de la cerca dicotòmica (cost logarítmic) trobaríem l'àtom buscat

Diferència entre lineal i logarítmic

$$(10^{80} \div (10^{10} \times 86400 \times 365 \times 13.700.000)) = 2,32 \times 10^{55}$$

Fent 10mil milions de búsquedes per segon necessitem $2,32 \times 10^{55}$ temps de l'univers per trobar l'àtom desitjat

Es calcula que el número d'àtoms a l'univers és d'aproximadament 10^{80} .

$$\log_2(10^{80}) = 266$$

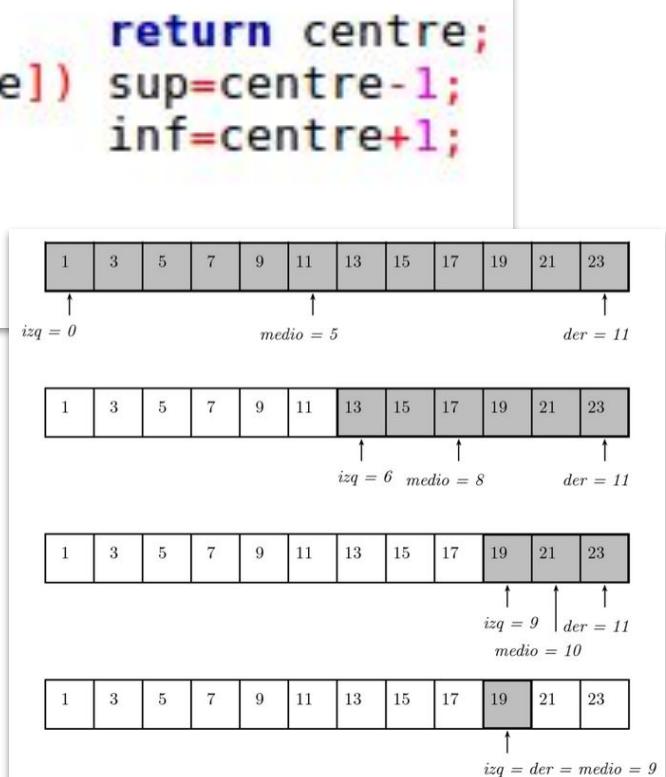


A STEVEN SPIELBERG FILM
E.T.
THE EXTRA-TERRESTRIAL
IN HIS ADVENTURE ON EARTH
DEE WALLACE · PETER COYOTE · HENRY THOMAS AS ELLIOTT · MUSIC BY JOHN WILLIAMS
WRITTEN BY MELISSA MATHISON · PRODUCED BY STEVEN SPIELBERG & KATHLEEN KENNEDY
DIRECTED BY STEVEN SPIELBERG · A UNIVERSAL PICTURE · SOUNDTRACK AVAILABLE ON MCA RECORDS AND TAPES
READ THE BERKELEY BOOK · ©1982 UNIVERSAL CITY STUDIOS, INC.

Cost logarítmic: Cerca dicotòmica

```
int busquedaBinaria(int vector[], int n, int dada) {  
  
    (1)    int centre, inf=0, sup=n-1;  
  
    (2)    while(inf<=sup){  
        (3)        centre=((sup-inf)/2)+inf;  
        (4)        if(vector[centre]==dada)    return centre;  
        (5)        else if(dada < vector[centre]) sup=centre-1;  
        (6)        else                        inf=centre+1;  
    }  
    (7)    return -1;  
}
```

Serà complicat, per no dir impossible trobar un algoritme de cerca dicotòmica que faci més de 266 iteracions al bucle



Binary Search: Exemple de cost $\log(n)$



Número de comparaciones: $\log^2(n)+1$

Mida V[]	Comparacions
10	3,2
100	6,6
1.000	9,96
10K	13,2
100K	16,6

Mida V[]	Comparacions
1M	19,93
100M	26,57
1.000M	29,89
100B	39,86
10.000B (15)	53,15



Quin seria el cost si féssim una cerca lineal?

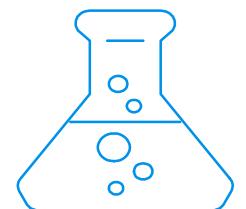
Cost pitjor cas : $O(n)$ ← No existeix l'element

Cost millor cas: $\Omega(n)$ ← Busco el primer casualment

Cost mig : $T(n)$ ← Existeix $n/2$ comparacions

$O(n)$

Cost lineal

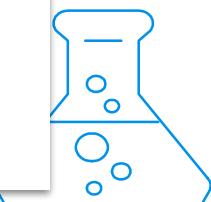


Cost lineal: Punts clau

- El cost creix linealment
- Exemples n , $2n$, $3n$, $10n$..
- És el més intuïtiu
 - Consum benzina
 - Quan tardaràs
 - Etcètera

Cost lineal: Suma valores

```
int sumaValors(int n) {  
    int i, result = 0;  
  
    for (i=0; i<n; i++) {  
        result = result + i;  
    }  
  
    return result;  
}
```



Cost lineal: CountDown recursiu

```
int countDown (int n) {  
    if (n < 1) return;  
    printf("N:%d \n",n);  
    countDown(n-1);  
}
```



Cost lineal: Accés a dos elements de la llista

```
int funcio (int linkedList[n]) {  
    int result = 0;  
    result = linkedList[0] * linkedList[n];  
    return result;  
}
```

Error típic, no cal tenir un bucle per a ser $n!$,
aquí no tenim un loop i té un cost $O(n)$



$O(n^* \log(n))$

Cost loglineal



Cost loglineal: Punts claus

Algoritme
amb un bucle
 $O(\log n)$ dins
un $O(n)$ o a
l'inrevés

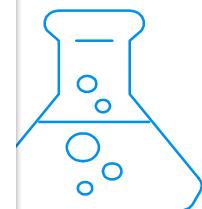


Cost loglineal: Exemple 1

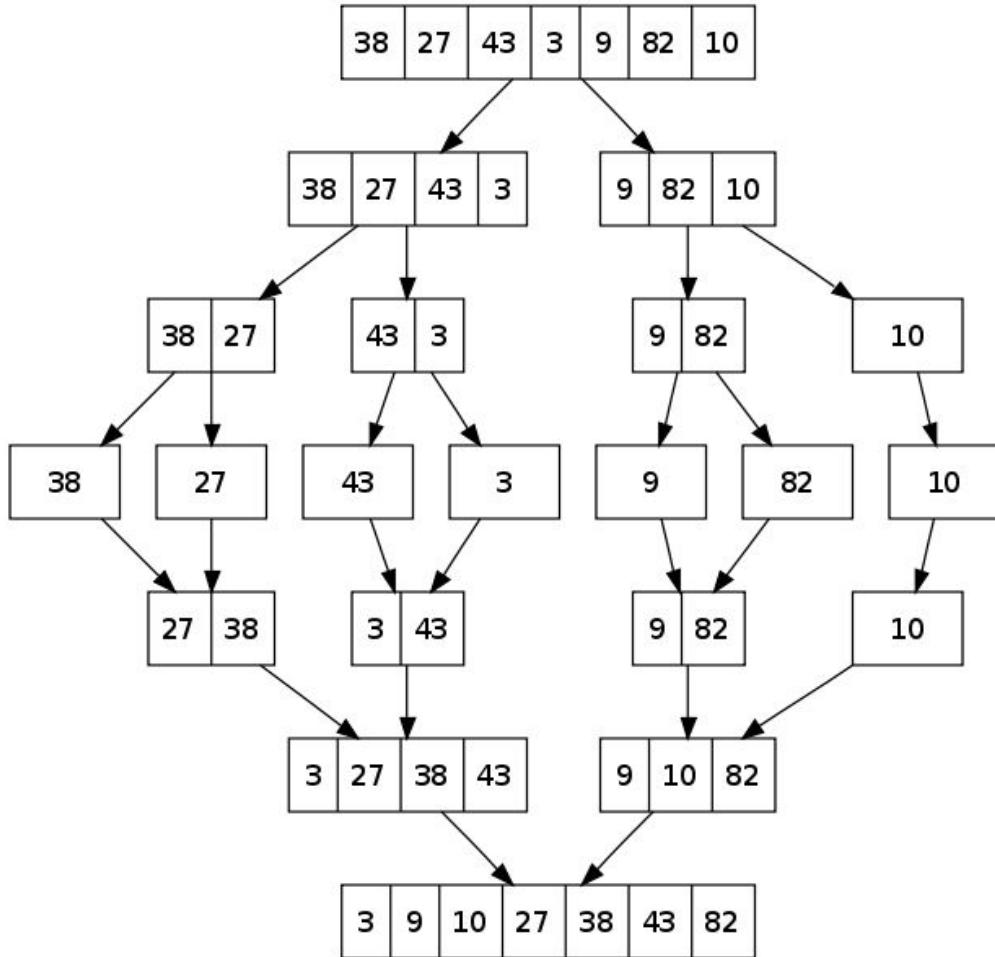
```
int functionNlogn (int n) {  
  
    int y;  
  
    while ( n > 0 ) { // O(n)  
        y = n  
        while ( y > 0 ) { // O(logn)  
            y = y / 2  
        }  
        n--;  
    }  
}
```

Cost loglineal: Exemple 2

```
int functionNlogn2 (int n) {  
    int y;  
  
    while ( n > 0 ) { // O(logn)  
        y = n;  
        while ( y > 0 ) { // O(n)  
            y--;  
        }  
        n = n / 2;  
    }  
}
```



Cost loglineal: Merge Sort



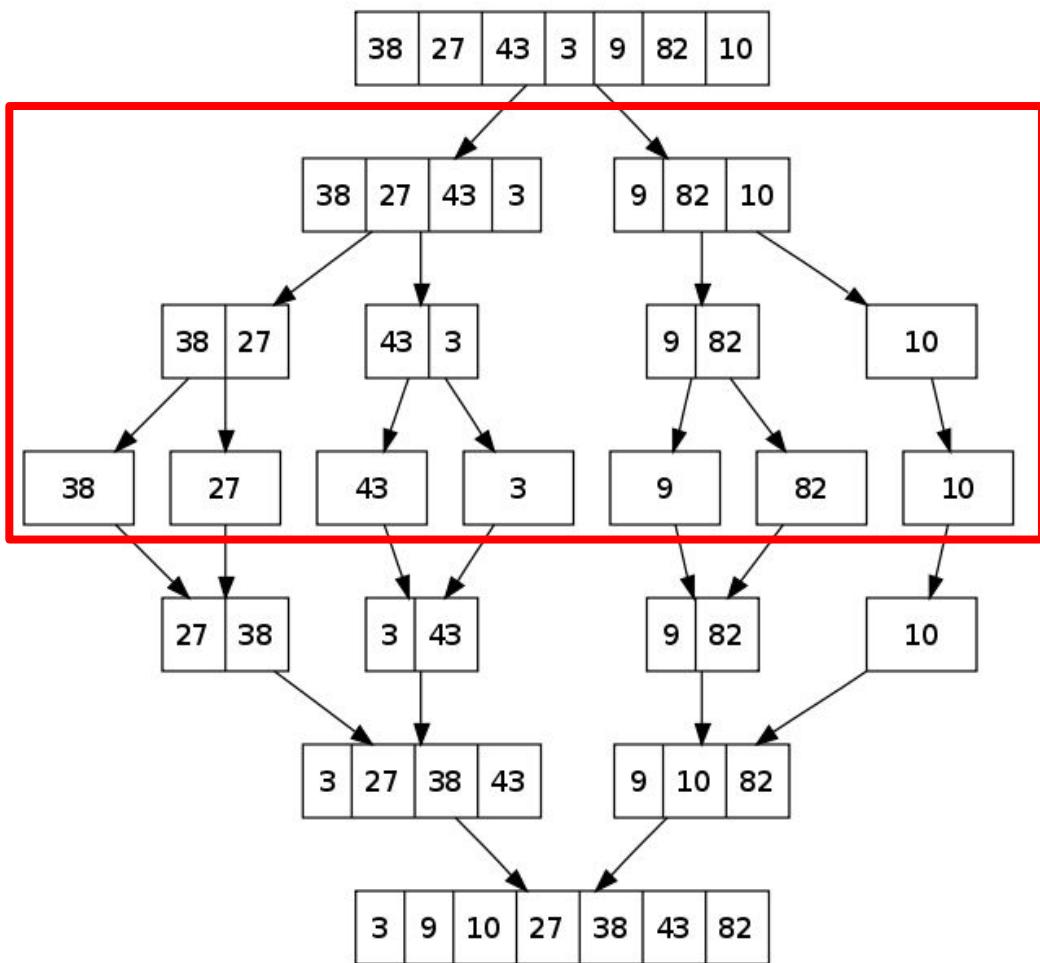
MergeSort

Divide/Split_Step:
Partim pel punt mig el vector $O(1)$

Conquer Step: Fem la crida recursiva al merge Sort

Combine/merge Step:
Ordenem els vectors

Cost loglineal: Merge Sort,



Anem dividint recursivament el vector. **O(logn)**

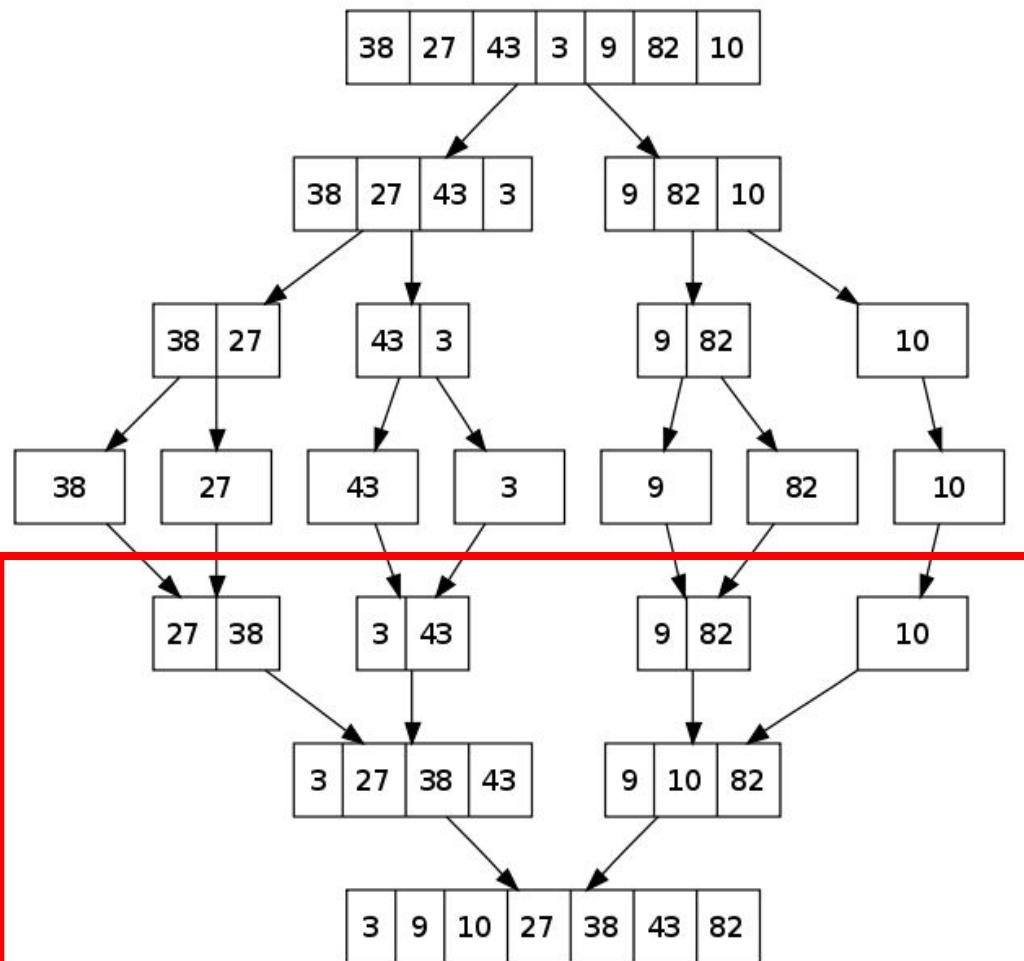
Floor(log(7)) + 1 = 3 nivells

```
void sort(int arr[], int l, int r)
{
    if (l < r) {
        // Find the middle point
        int m = l+ (r-l)/2;

        // Sort first and second halves
        sort(arr, l, m);
        sort(arr, m + 1, r);

        // Merge the sorted halves
        merge(arr, l, m, r);
    }
}
```

Cost loglineal: Merge Sort,



Ordenem els vectors de $\log(n)$ nivells amb un cost de **O(n)**

$$\text{Cost} = O(\log(n) * n)$$

```
void merge(int arr[], int l, int m, int r)
{
    // Find sizes of two subarrays to be merged
    int n1 = m - l + 1; int n2 = r - m;

    /* Create temp arrays */
    int L[] = new int[n1]; int R[] = new int[n2];

    /*Copy data to temp arrays*/
    for (int i = 0; i < n1; ++i) L[i] = arr[l + i];
    for (int j = 0; j < n2; ++j) R[j] = arr[m + 1 + j];

    /* Merge the temp arrays */
    // Initial indexes of first and second subarrays
    int i = 0, j = 0; int k = l;

    while (i < n1 && j < n2) {
        if (L[i] <= R[j]) arr[k++] = L[i++];
        else arr[k++] = R[j++];
    }

    /* Copy remaining elements of L[],R[] if any */
    while (i < n1) { arr[k++] = L[i++]; }
    while (j < n2) { arr[k++] = R[j++]; }
}
```

$\mathcal{O}(n^c)$

Cost polinòmic



Cost polinòmic $O(n^c)$: Punts clau

- N es la mida
- C és una constant
- $O(n^2)$ quadràtic, $O(n^3)$ cúbic etcètera

Cost polinòmic : Exemple n^2 i n^3

```
for (int i = 0; i < llonxitudArray ; i++) {  
    for (int j = 0; j < llonxitudArray - 1; j++) {  
        if (v[j]>v[j+1]) {  
            swap (v,j,j+1);  
        }  
    }  
}
```

Fixem-nos que tots els for depenen del valor de l'entrada (n)

```
void funcioCubica (int n) {  
  
    int i,j,k;  
  
    for (i=0; i<n ;i++){  
        for (j=0; j<n ;j++){  
            for (k=0; k<n ;k++){  
                printf("i:%d,j:%d,k:%d",i,j,k)  
            }  
        }  
    }  
}
```

Cost polinòmic : Exemple sense loop

```
int funcioMultiplicaV(int vector[n]) {  
    int i;  
  
    for (i=0; i<n; i++) {  
        vector[i] = vector[i] * 2;  
        ordenaBombolla(vector);  
    }  
}
```



Cost polinòmic : Exemple sense loop

```
int funcioMultiplicaV(int vector[n]) {  
    int i;  
  
    for (i=0; i<n; i++) {  
        vector[i] = vector[i] * 2;  
        ordenaBombolla(vector);  
    }  
}
```

Tenim un sol loop i té cost $O(n^3)$



Cost polinòmic : Exemple sense loop

```
int funcioMultiplicaV(int vector[n]) {  
    int i;  
  
    for (i=0; i<n; i++) {  
        vector[i] = vector[i] * 2;  
        ordenaBombolla(vector);  
    }  
}
```

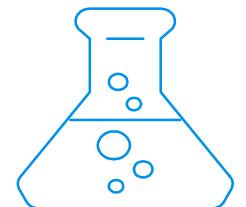
$O(n)$
 $O(1)$
 $O(n^2)$

Tenim un sol loop i té cost $O(n^3)$



$\mathcal{O}(c^n)$

Cost exponencial



Cost exponencial $O(c^n)$: Punts clau

- N es la mida
- C és una constant
- $O(2^n), O(3^n)$

Un exponent és una multiplicació.

Heu sentit mai la frase “Els problemes es multipliquen?”

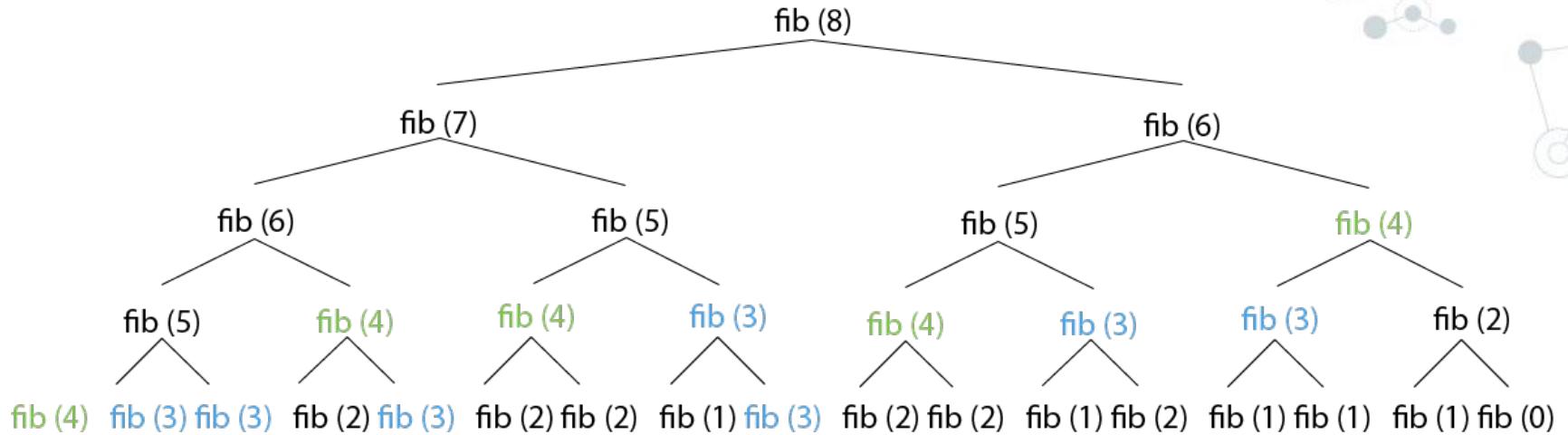
Cost exponencial: Fibonacci recursiu

```
int fibonacci(int n)
{
    if (n <= 1)
        return n;
    return fib(n-1) + fib(n-2);
}
```

El fibonacci recursiu és $O(2^n)$



Cost exponencial: Crides fibonacci



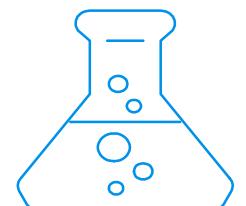
Cada crida genera 2 crides: $O(2^n)$



Cost exponencial: TRIBonacci recursiu

```
int TRIbonacci(int n)
{
    if (n <= 1)
        return n;
    return fib(n-1)+fib(n-2)+fib(n-3);
}
```

Quin cost asymptòtic tindria el tribonacci? ©



Cost exponencial: Passwords

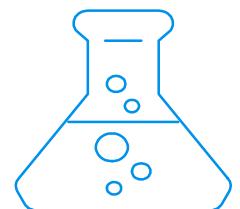
5 caracteres (3 letras minúsculas, 2 números)	$36^5 = 60.466.176$	60.466.176 / 2.000.000.000 = 0,03 segundos
7 caracteres (1 mayúscula, 6 minúsculas)	$52^7 = 1.028.071.702.528$	1.028.071.702.528 / 2.000.000.000 = 514 Segundos = aprox. 9 minutos
8 caracteres (4 letras minúsculas, 2 caracteres especiales, 2 números)	$68^8 = 457.163.239.653.376$	457.163.239.653.376 / 2.000.000.000 = 228.581 Segundos = aprox. 2,6 días
9 caracteres (2 mayúsculas, 3 minúsculas, 2 números, 2 caracteres especiales)	$94^9 = 572.994.802.228.616.704$	572.994.802.228.616.704 / 2.000.000.000 = 286.497.401 Segundos = aprox. 9,1 años
12 caracteres (3 mayúsculas, 4 minúsculas, 3 caracteres especiales, 2 números)	$94^{12} = 475.920.314.814.253.376.475.136$	475.920.314.814.253.376.475.136 / 2.000.000.000 = 237.960.157.407.127 Segundos = aprox. 7,5 millones de años

36=26a+10d
52=26A+26a
68=26A+26a+10d+6e
94=26A+26a+10d+32e

Fixeu-vos el
“poder” de
l’exponent,
de fer servir
9 a 12
caracters a
la password

$\mathcal{O}(n!)$

Cost factorial



Cost factorial O(n!): Punts clau

- N es la mida
- $n! = (n)(n-1)(n-2)(n-3) \dots (2)(1)$
- $4! = 4 * 3 * 2 * 1$

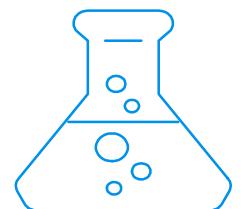
Cost factorial O(n!): Exemple

```
int exponencial (int n) {  
  
    if (n == 1) return;  
  
    for (int i=0; i<n; i++){  
        exponencial(n-1);  
    }  
  
}
```

El factorial de 70 ($70 \times 69 \times 68 \dots 1$) és més gran que el número d'àtoms a l'univers

n	$n!$
0	1
1	1
2	2
3	6
4	24
5	120
6	720
7	5 040
8	40 320
9	362 880
10	3 628 800
11	39 916 800
12	479 001 600
13	6 227 020 800
14	87 178 291 200
15	1 307 674 368 000
16	20 922 789 888 000
17	355 687 428 096 000
18	6 402 373 705 728 000
19	121 645 100 408 832 000
20	2 432 902 008 176 640 000
25	$1,551\,121\,004 \times 10^{25}$
50	$3,041\,409\,320 \times 10^{64}$
70	$1,197\,857\,167 \times 10^{100}$
100	$9,332\,621\,544 \times 10^{157}$

Algoritmes



Cost exponencial: taula de costos

mida	Operacions segons la complexitat					
	$\log_2 n$	$n \log_2 n$	n	n^2	n^3	2^n
10	3	33	10	100	1000	1024
100	7	664	100	10000	1000000	1,26E+30
1.000	10	9966	1000	1000000	1000000000	1,07E+301
10.000	13	132877	10000	100000000	1E+12	OMG
100.000	17	1660964	100000	10000000000	1E+15	OMG
1.000.000	20	19931569	1000000	1E+12	1E+18	OMG

Altres algoritmes d'ordenació : Cost

Array Sorting Algorithms

Algorithm	Time Complexity			Space Complexity
	Best	Average	Worst	Worst
<u>Quicksort</u>	$\Omega(n \log(n))$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n^2)$	$O(\log(n))$
<u>Mergesort</u>	$\Omega(n \log(n))$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n)$
<u>Timsort</u>	$\Omega(n)$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n)$
<u>Heapsort</u>	$\Omega(n \log(n))$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(1)$
<u>Bubble Sort</u>	$\Omega(n)$	$\Theta(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
<u>Insertion Sort</u>	$\Omega(n)$	$\Theta(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
<u>Selection Sort</u>	$\Omega(n^2)$	$\Theta(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
<u>Tree Sort</u>	$\Omega(n \log(n))$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n^2)$	$O(n)$
<u>Shell Sort</u>	$\Omega(n \log(n))$	$\Theta(n(\log(n))^2)$	$O(n(\log(n))^2)$	$O(1)$
<u>Bucket Sort</u>	$\Omega(n+k)$	$\Theta(n+k)$	$O(n^2)$	$O(n)$
<u>Radix Sort</u>	$\Omega(nk)$	$\Theta(nk)$	$O(nk)$	$O(n+k)$
<u>Counting Sort</u>	$\Omega(n+k)$	$\Theta(n+k)$	$O(n+k)$	$O(k)$
<u>Cubesort</u>	$\Omega(n)$	$\Theta(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n)$

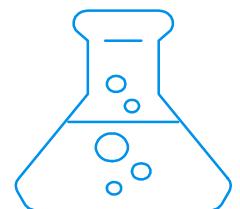
Estructures de dades: Cost



Data Structure	Time Complexity								Space Complexity	
	Average				Worst					
	Access	Search	Insertion	Deletion	Access	Search	Insertion	Deletion		
Array	$\Theta(1)$	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	
Stack	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	
Queue	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	
Singly-Linked List	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	
Doubly-Linked List	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	
Skip List	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n \log(n))$	
Hash Table	N/A	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	N/A	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	
Binary Search Tree	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	
Cartesian Tree	N/A	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	N/A	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	
B-Tree	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	
Red-Black Tree	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	
Splay Tree	N/A	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	N/A	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	
AVL Tree	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	
KD Tree	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$\Theta(\log(n))$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	

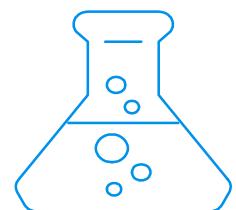
B-Tree inventats al 1972 per Boeing. Rudolf Bayer & Ed McCreight

*E*xercicis



Ex 1: Plantejament problema

```
int funcio (int n) {  
    int i,j = 0;  
    while( i < n) {  
  
        j = 0;  
        while (j<3*n) {  
            j++;}  
  
        j = 0;  
        while (j<2*n) {  
            j++;}  
  
        i++;  
    }  
}
```



Ex 1: Solució

```
int funcio (int n) {  
    int i, j = 0;  
    while( i < n) {  
  
        j = 0;  
        while (j<3*n) {  
            j++;}  
  
        j = 0;  
        while (j<2*n) {  
            j++;}  
  
        i++;  
    }  
}
```

$$\begin{aligned} f(n) &= n * (3n + 2n) \\ &= 3n^2 + 2n^2 = \\ &5n^2 = O(n^2) \end{aligned}$$



Ex 2: Plantejamento problema

```
if x > 0  
    // O(1)  
else if x < 0  
    // O(logn)  
else  
    // O(n2)
```



Ex 2: Solució

```
if x > 0  
    // O(1)  
else if x < 0  
    // O(logn)  
else  
    // O(n2)
```

$$f(n)=O(n^2)$$



Ex 3: Plantejament problema

```
int funcio(int n)
{
    while i < 3*n do
        j := 10;
        while j <= 50 do
            j++;

        j := 0;
        while j < n*n*n do
            j = j + 2;

        i++;
}
```



Ex 3: Solució

```
int funcio(int n)
{
    while i < 3*n do
        j := 10;
        while j <= 50 do
            j++;

        j := 0;
        while j < n*n*n do
            j = j + 2;

        i++;
}
```

$$\begin{aligned} f(n) &= 3n \cdot (c + n^3/2) \\ &= 3n + 3/2n^4 = \\ &O(n^4) \end{aligned}$$



Ex 4: Plantejament problema

```
int funcio(int n)
{
    i := n
    while i > 0 do
        j := 1;
        while j < n do
            j++;

    i = i / 2;

}
```



Ex 4: Solució problema

```
int funcio(int n)
{
    i := n
    while i > 0 do
        j := 1;
        while j < n do
            j++;

    i = i / 2;

}
```

$$f(n) = \log(n) * n$$



Ex 5: Plantejament problema

```
int funcio(int n)
{
    i := 0
    while i < n do
        j:= 1;
        while j < n do
            j = j*2;
            |
            i++;
}
```



Ex 5: Solució problema

```
int funcio(int n)
{
    i := 0
    while i < n do
        j := 1;
        while j < n do
            j = j*2;
            |
            i++;
}
```

$$f(n) = n \log(n)$$



Ex 6: Plantejamento problema

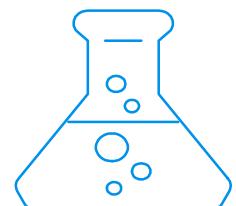
```
int factorial(int n)
{
    if (n<=1) {
        return 1;
    } else {
        return n * factorial(n-1);
    }
}
```



Ex 6: Solució problema

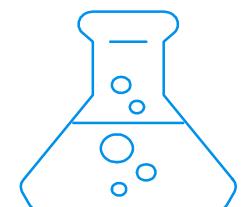
```
int factorial(int n)
{
    if (n<=1) {
        return 1;
    } else {
        return n * factorial(n-1);
    }
}
```

$$f(n)=n$$



Ex 7: Plantejament problema

```
int iteraciones(int n)
{
    for (int i = 1; i <= pow(2, n); i++){
        printf("iteracio " + i);
    }
}
```



Ex 7: Solució problema

```
int iteraciones(int n)
{
    for (int i = 1; i <= pow(2, n); i++) {
        printf("iteracio " + i);
    }
}
```

$$f(n) = 2^n$$

exponencial

- $2^{10} = 1024$
- $2^{128} = 3.4^{38}$
- $2^{266} = \text{univers}$



**Fins al
pròxim
laboratori!**