

# Fundamentos de análisis y diseño de algoritmos

Divide y vencerás

# Divide y vencerás

Introducción

Ejemplos

Cálculo de complejidad de algoritmos recursivos

# Divide y vencerás

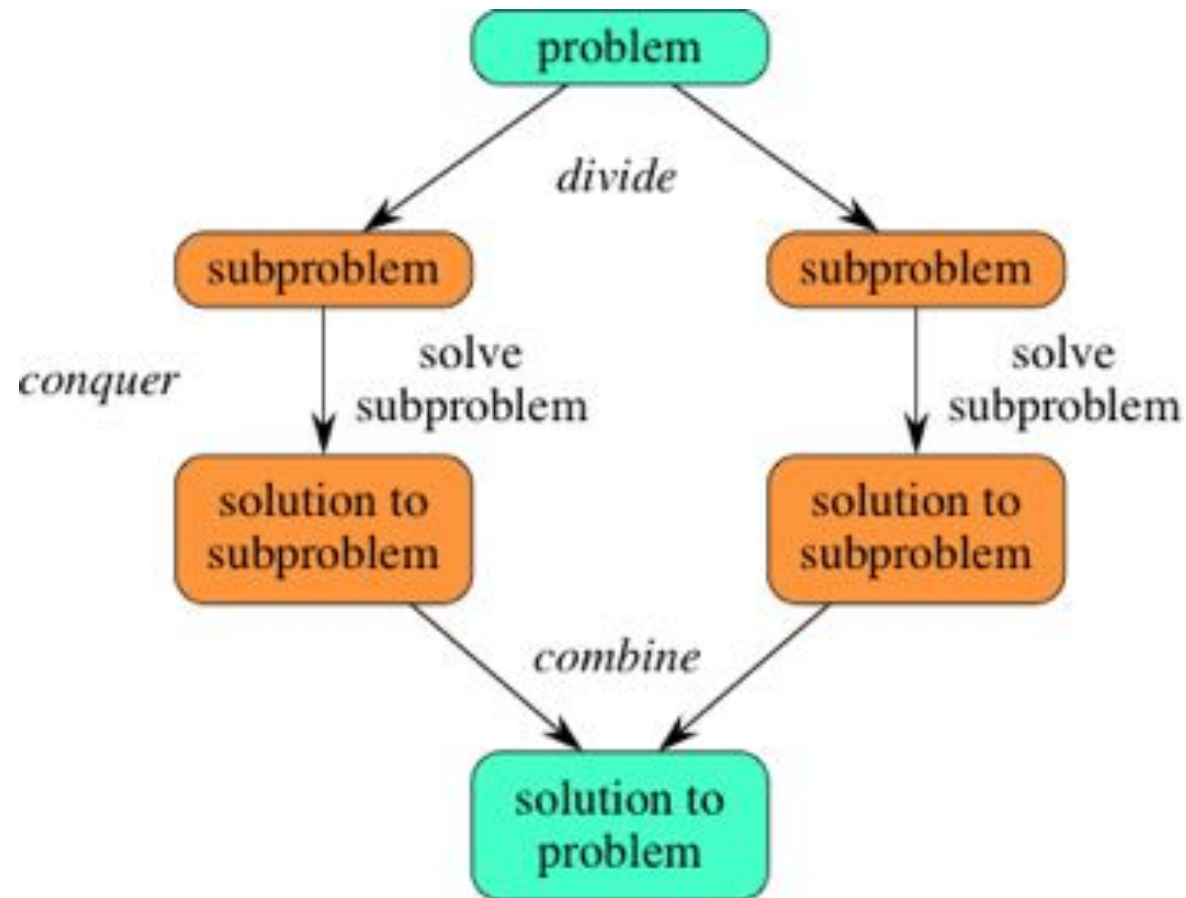
---

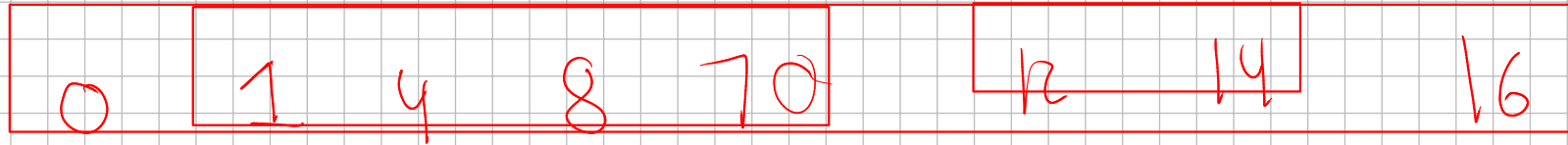
Considera recursividad

- **Dividir** el problema en subproblemas. Dividir hasta problema trivial, es aquel que tiene solución inmediata
- **Conquistar** los subproblemas (solucionarlos recursivamente). El enfoque es que al solucionar los subproblemas, solucionamos el general
- **Combinar** las soluciones de los subproblemas para crear la solución al problema original

# Divide y vencerás

---





Observe que un arreglo ordenado tiene subarreglos ordenados, cuando una solución de un problema tenga esta característica, que hay soluciones parciales dentro de si (soluciones a subproblemas) esto significa que se puede trabajar con **DIVIDE Y VENCERAS**

# Divide y vencerás

---

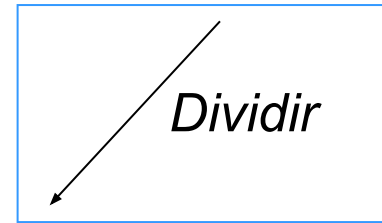
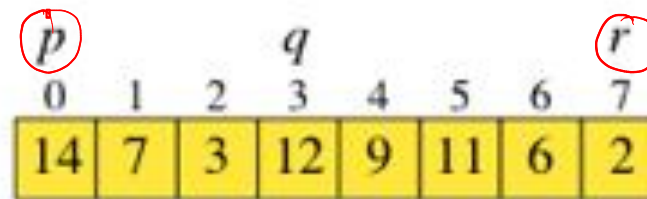
## Algoritmo MergeSort

El caso trivial del algoritmo es ordenar una lista vacía (está ordenado por defecto)

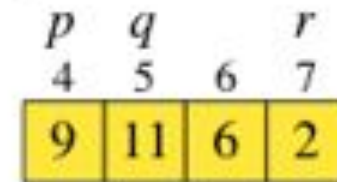
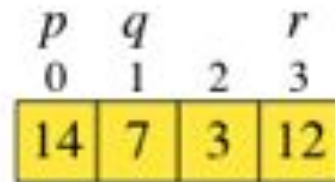
- **Dividir** Divida una lista de  $n$  elementos, en dos listas de  $n/2$  elementos cada una
- **Conquistar** Ordene dos subsecuencias recursivamente
- **Combinar** Mezcle dos lista ordenadas para producir una lista ordenada

# Divide y vencerás

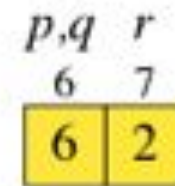
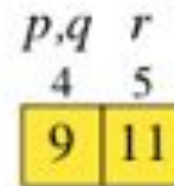
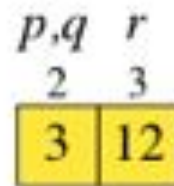
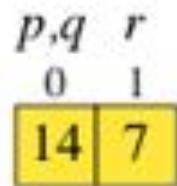
## Merge Sort



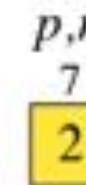
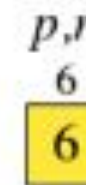
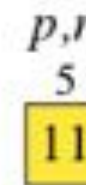
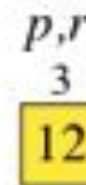
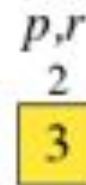
divide



divide



divide

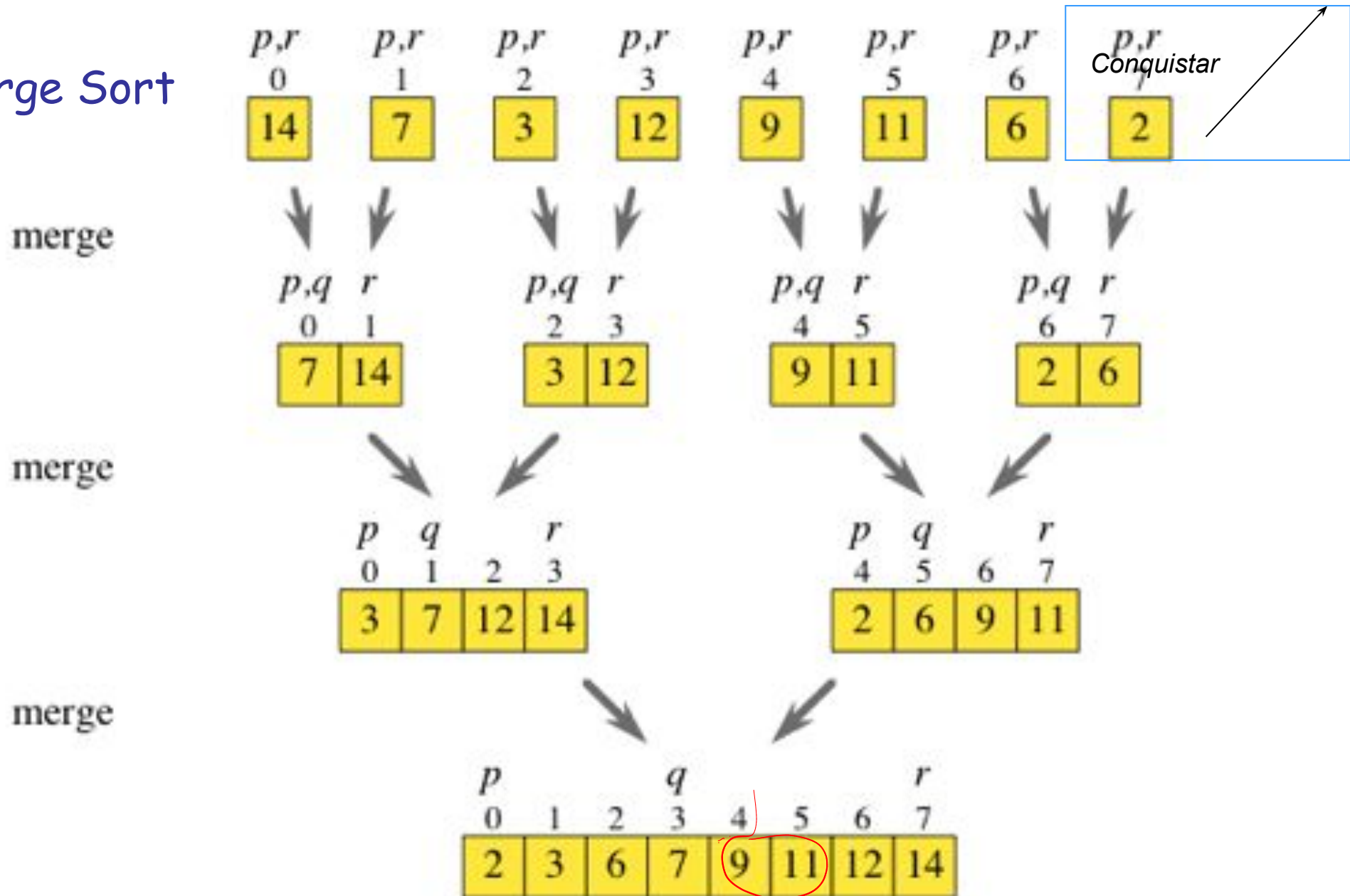


Caso base



# Divide y vencerás

## Merge Sort





# Divide y vencerás

## Algoritmo MergeSort

MERGE( $A, p, q, r$ )

1  $n_1 = q - p + 1$

2  $n_2 = r - q$

3 let  $L[1..n_1 + 1]$  and  $R[1..n_2 + 1]$  be new arrays

4 **for**  $i = 1$  **to**  $n_1$

5      $L[i] = A[p + i - 1]$

6 **for**  $j = 1$  **to**  $n_2$

7      $R[j] = A[q + j]$

8  $L[n_1 + 1] = \infty$

9  $R[n_2 + 1] = \infty$

10  $i = 1$

11  $j = 1$

12 **for**  $k = p$  **to**  $r$

13     **if**  $L[i] \leq R[j]$

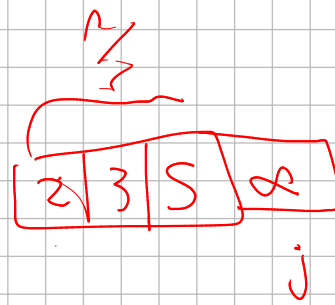
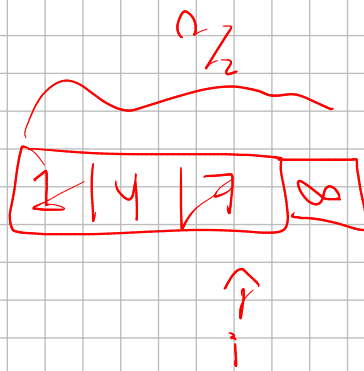
14          $A[k] = L[i]$

15          $i = i + 1$

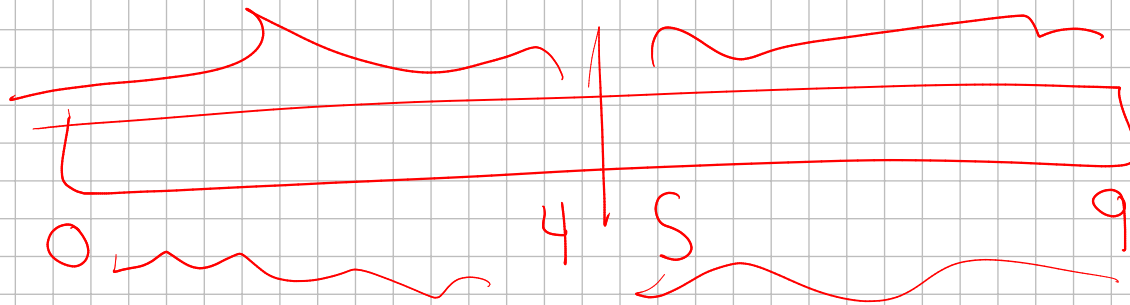
16     **else**  $A[k] = R[j]$

17          $j = j + 1$

$O(n)$



$O(n)$



$$4 - 0 + 1$$

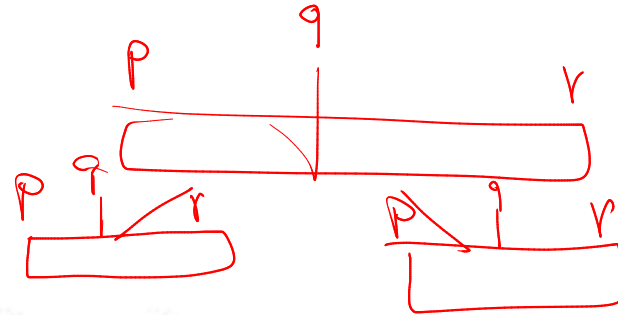
$\underbrace{\hspace{2cm}}_5$

$$9 - 5 + 1$$

$\underbrace{\hspace{2cm}}_5$

# Divide y vencerás

## Algoritmo MergeSort



MERGE-SORT( $A, p, r$ )

1 **if**  $p < r$

2      $q = \lfloor (p + r) / 2 \rfloor$

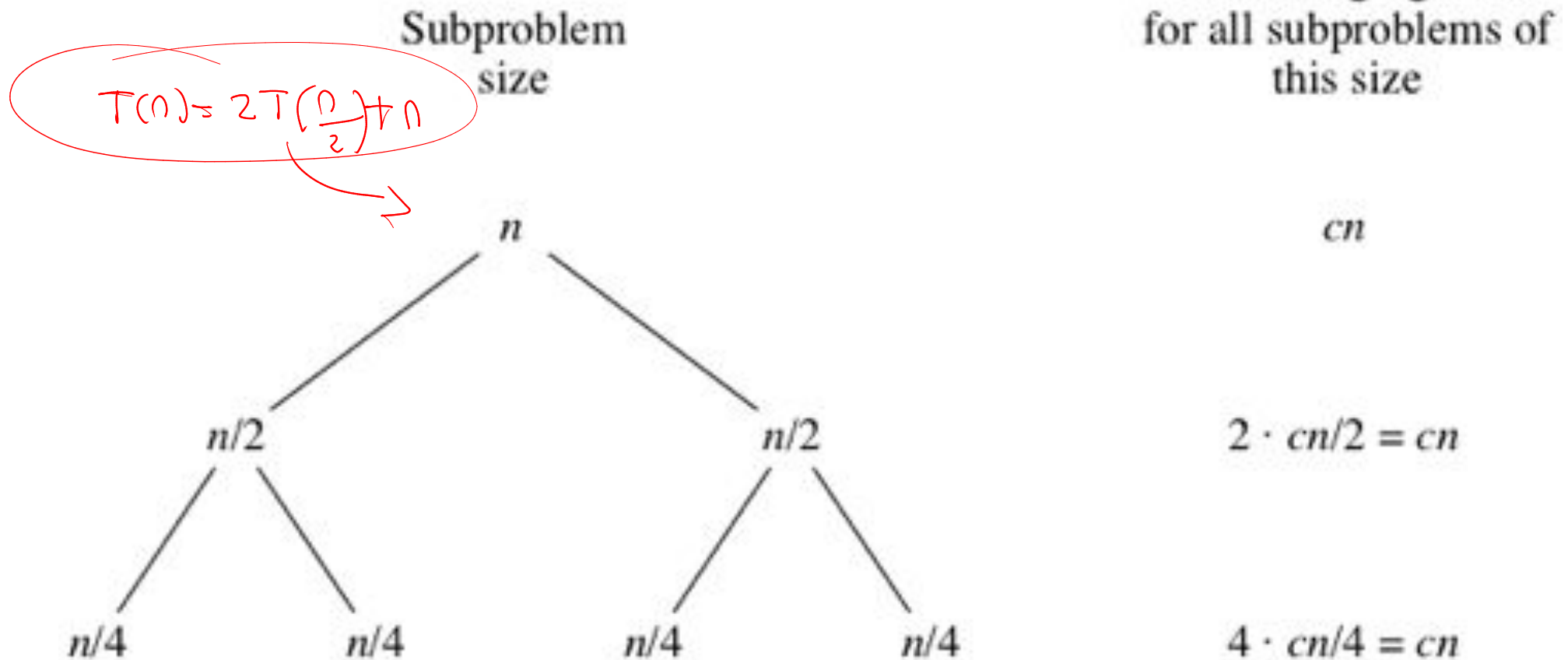
3     MERGE-SORT( $A, p, q$ )

4     MERGE-SORT( $A, q + 1, r$ )

5     MERGE( $A, p, q, r$ )

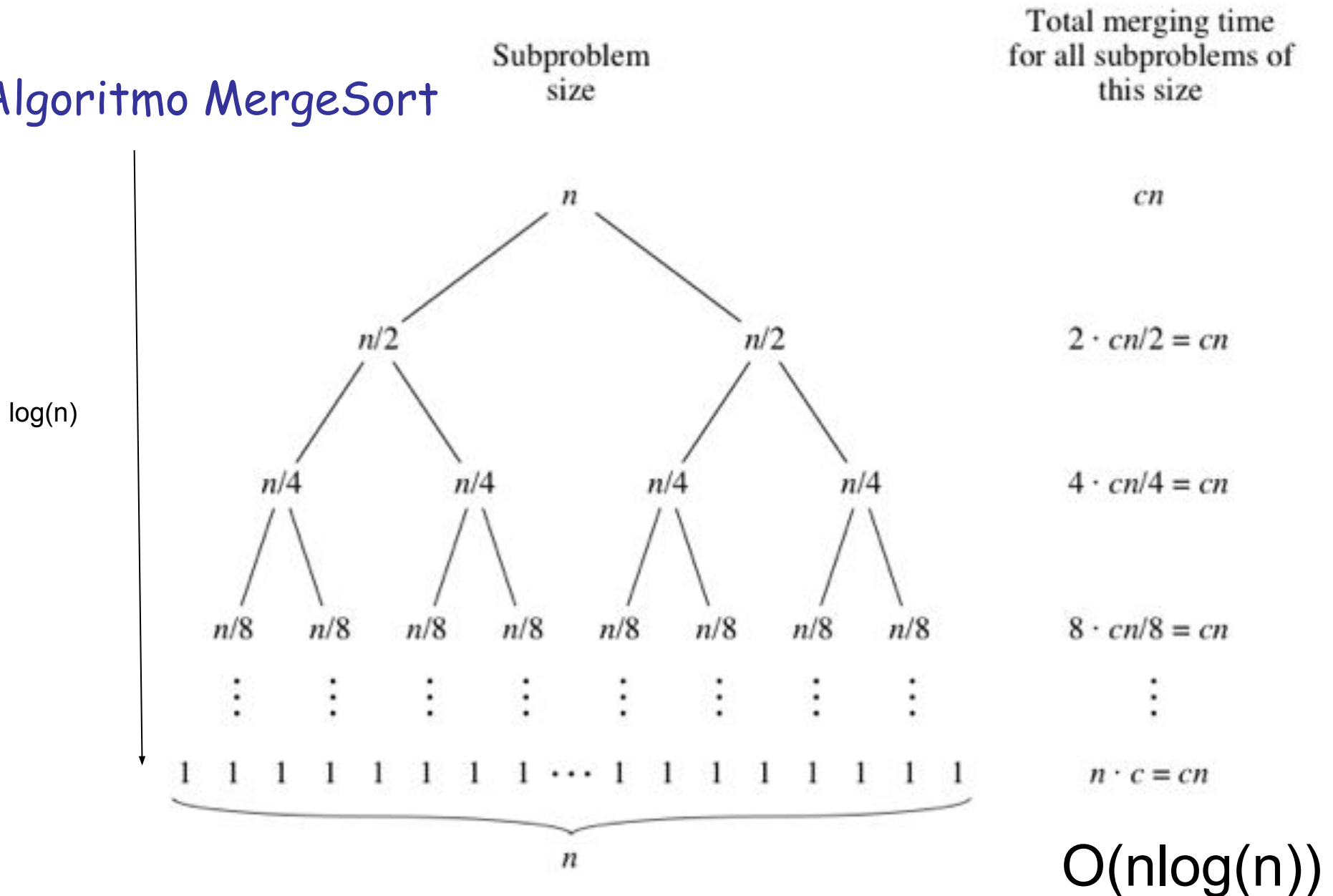
# Divide y vencerás

## Algoritmo MergeSort



# Divide y vencerás

## Algoritmo MergeSort



# Divide y vencerás

---

Buscar el máximo de una lista

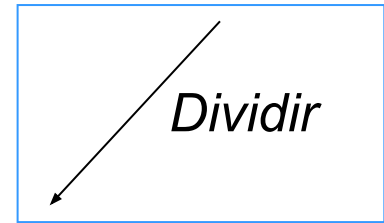
**Dividir** divide la lista a la mitad sucesivamente,

**Conquistar** Llegar al caso trivial de tener un elemento. Este será el mayor de la lista.


**Combinar** Combinar sucesivamente las listas, dejando como primer elemento el mayor. Así, al llegar a la lista completa el primer elemento será el mayor

# Divide y vencerás

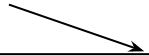
Buscar el máximo de una lista



7	2	8	4	6	11	12	9
---	---	---	---	---	----	----	---




7	2	8	4
---	---	---	---




6	11	12	9
---	----	----	---

7	2
---	---


8	4
---	---




6	11
---	----




12	9
----	---




7
---




2
---




8
---




4
---




6
---



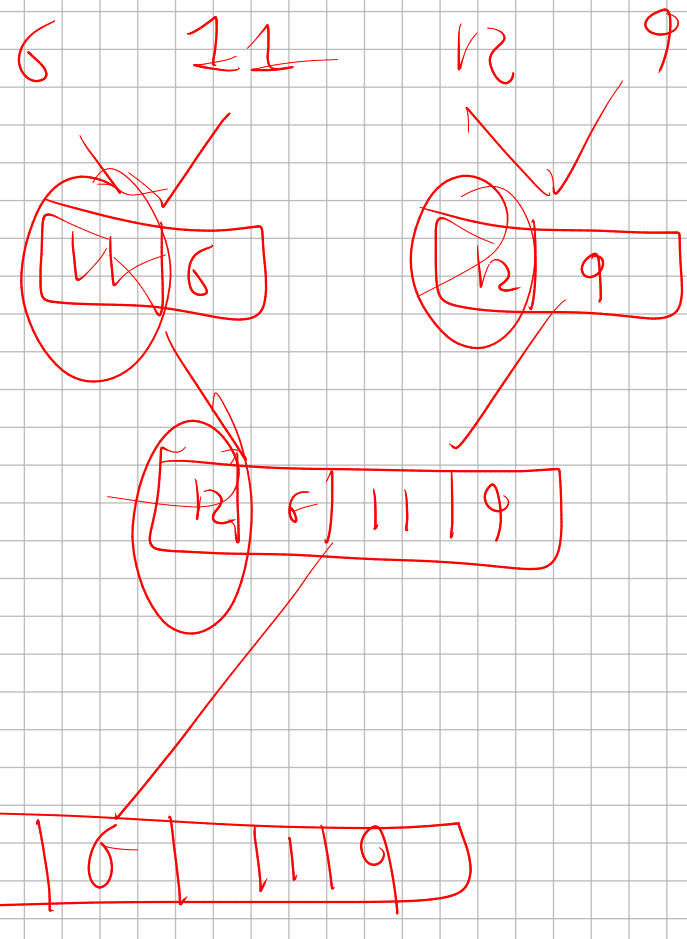
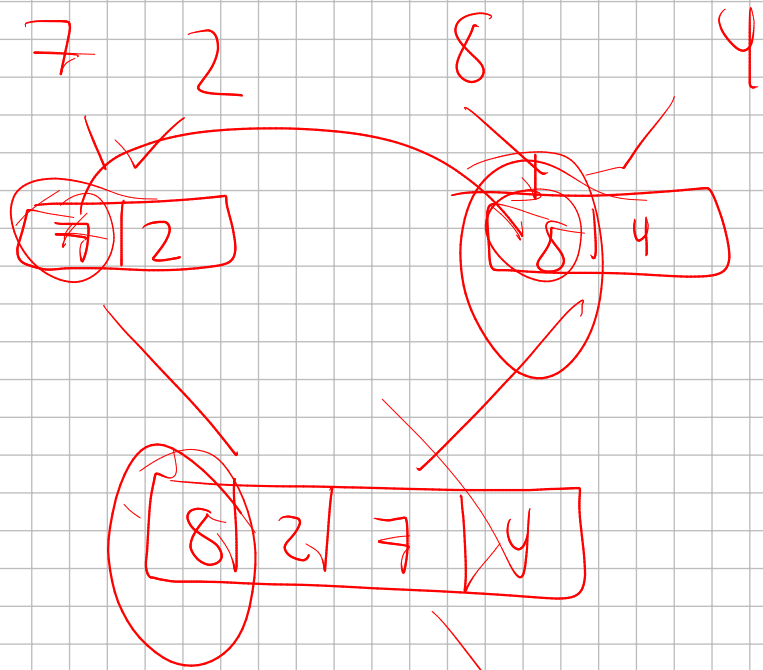
11
----



12
----



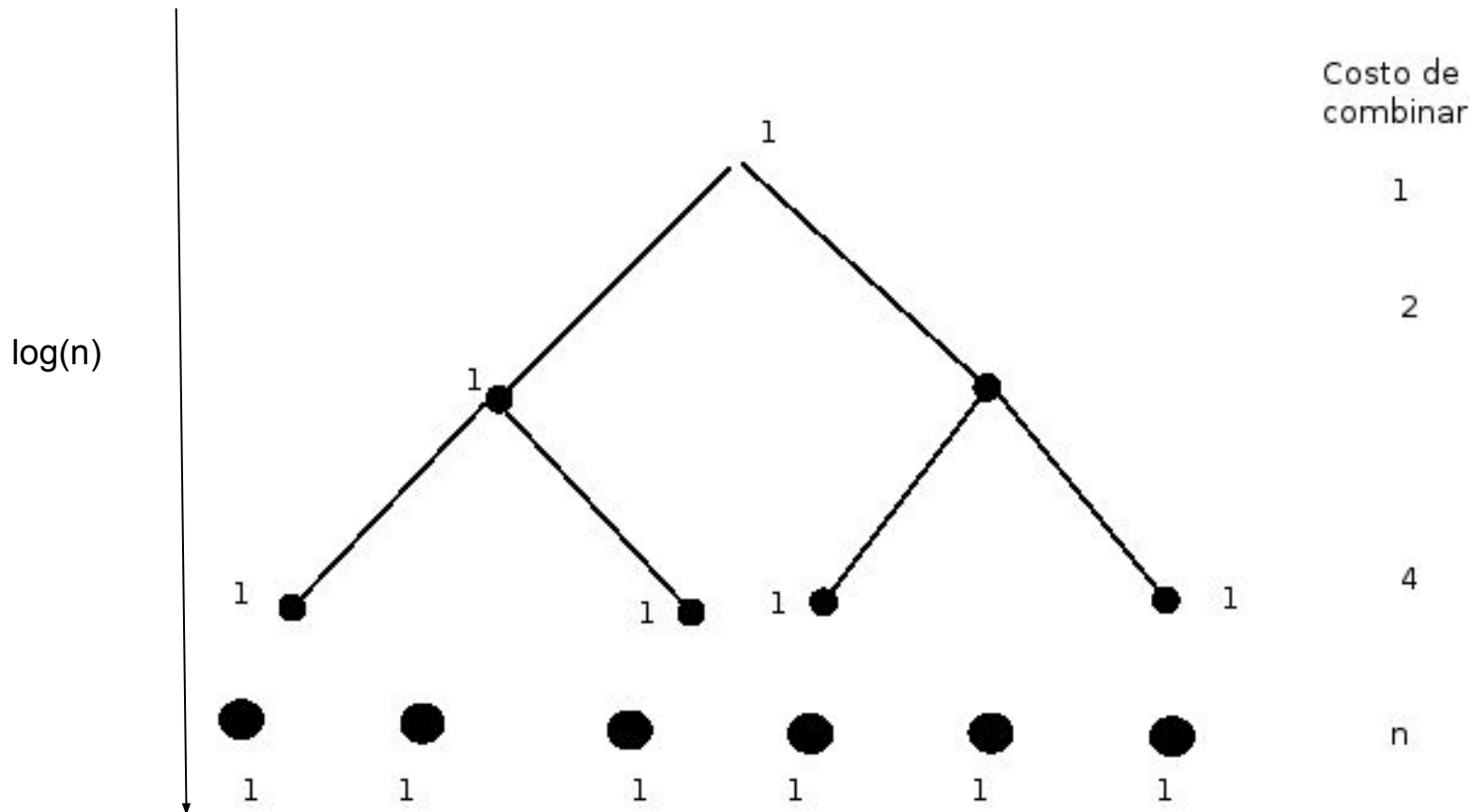
9
---





# Divide y vencerás

## Buscar el máximo de una lista



$$\sum_{i=0}^{\log(n)} 2^i = \frac{2^{\log(n)+1} - 1}{2 - 1} = O(n)$$

# Divide y vencerás

---

## Buscar el máximo de una lista

```
DevolverMaximo(a, b)
```

```
    Si a > b
```

```
        Retornar a
```

```
    Sino
```

```
        Retornar b
```

```
FinProc
```

```
BuscarMaximo(A[], r, q)
```

```
    Si A.size == 1
```

```
        Return A[1]
```

```
    Sino
```

```
        index = Piso(A.size/2);
```

```
        a = BuscarMaximo(A, r, index)
```

```
        b = BuscarMaximo(A, index+1, q)
```

```
        Retornar DevolverMaximo(a, b)
```

```
FinProc
```

# Divide y vencerás

---

## Busqueda binaria

Suponga que la lista está ordenada y que busca un elemento  $x$

**Dividir** divide la lista a la mitad,

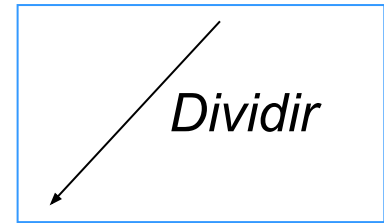
**Conquistar** Examine el último elemento de la primera lista y el primero de la segunda. Si el primero es menor o igual que  $x$ , repita dividir sobre la primera lista. En caso contrario hágalo sobre la segunda.

**Combinar** El espacio de búsqueda irá reduciéndose hasta encontrar el elemento.


¿Cual es el costo computacional?. ¿Si la lista está desordenada, vale la pena ordenar y aplicar este algoritmo?

# Divide y vencerás


Busqueda binaria Buscamos a 8.



2	7	8	9	11	12	15	18
---	---	---	---	----	----	----	----



2	7	8	9
---	---	---	---

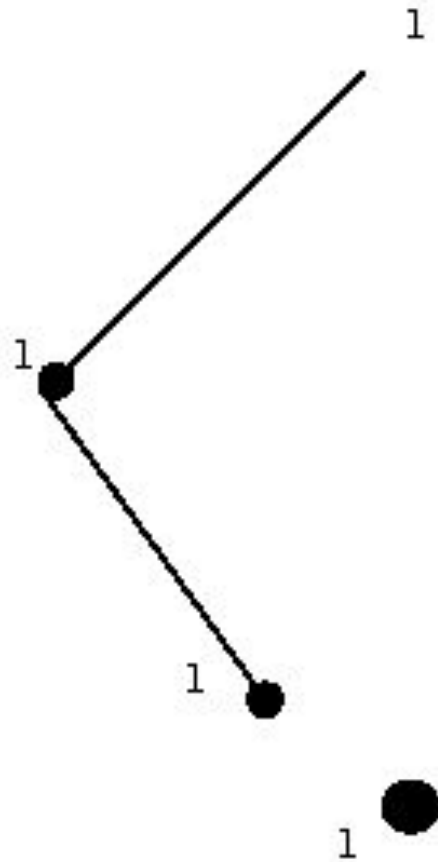


8	9
---	---

Combinar no es necesario, ya que al buscar de esta forma nos queda un elemento si tenemos éxito o ninguno si no lo tenemos

# Divide y vencerás

## Busqueda binaria



Costo de  
combinar

1

1

1

$$\sum_{i=0}^{\log(n)} 1 = \log(n) = O(\log(n))$$

# Divide y vencerás

---

## Busqueda binaria

```
BusquedaBinaria(A[], r, q, x)
    Si A.size == 0
        imprimir "No se encuentra el número"
    Si A[r] == x
        Retorne x
    Sino
        index = Piso(A.size/2);
        Si A[index] <= x
            Retorne BusquedaBinaria(A, r, index, x)
        Sino
            Retorne BusquedaBinaria(A, index+1, q, x)

endProc
```

# Divide y vencerás

Cálculo de complejidad de algoritmos recursivos

# Análisis de algoritmos recursivos

---

Un algoritmo recursivo tiene las siguientes partes:

- 1) Una condición de parada
- 2) Un llamado recursivo

El análisis de estos algoritmos lo realizaremos analizando

- 1) Su complejidad en un llamado
- 2) Cómo es el llamado recursivo y cómo cambia la entrada a medida que se realizan los llamados
- 3) Cómo es la forma de la entrada para llegar a la condición de parada



# Análisis de algoritmos recursivos

---

Para el caso de la estrategia Divide y Vencerás, se debe considerar

- $T(n)$  Complejidad de solucionar el problema para entrada tamaño  $n$
- $D(n)$  Es el costo de dividir un problema de tamaño  $n$
- $C(n)$  Es el costo de combinar los subproblemas
- $a$  es el número de subproblemas que generamos
- $b$  es la razón a la cual dividimos el problema original

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{si } n \leq c \\ aT(\frac{n}{b}) + D(n) + C(n) & \text{si } n > c \end{cases}$$

# Análisis de algoritmos recursivos

---

Para el caso de merge sort

- $a = 2$
- $b = 2$
- $C(n) = n$  // Requiere ordenar sublistas
- $D(n) = 1$  // Es pegar dos listas ordenadas

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n + 1$$

Por método del maestro.

$$f(n) = n + 1, \log_b(a) = \log_2(2) = 1$$

Entra en segundo caso.  $\Theta(n) = n + 1$ , entonces

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b(a)} \log(n)) = \Theta(n \log(n))$$

# Análisis de algoritmos recursivos

---

Ejemplo, pensemos en este algoritmo para calcular la serie de Fibunnaci para un número (n) dado

Recuerda:

$f(n) = f(n-1) + f(n-2), f(0) = 1, f(1) = 1$   
fibunnaci(n)

Si  $n = 0$  retorne 1

Sino si  $n = 1$  retorne 2

Sino fibunnaci(n - 1) + fibunnaci(n - 2)

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1$$
$$A \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n + B \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^2$$

# Análisis de algoritmos recursivos

---

Si

Recuerda:

$$f(n) = f(n-1) + f(n-2), f(0) = 1, f(1) = 1$$

fibunnaci(n)

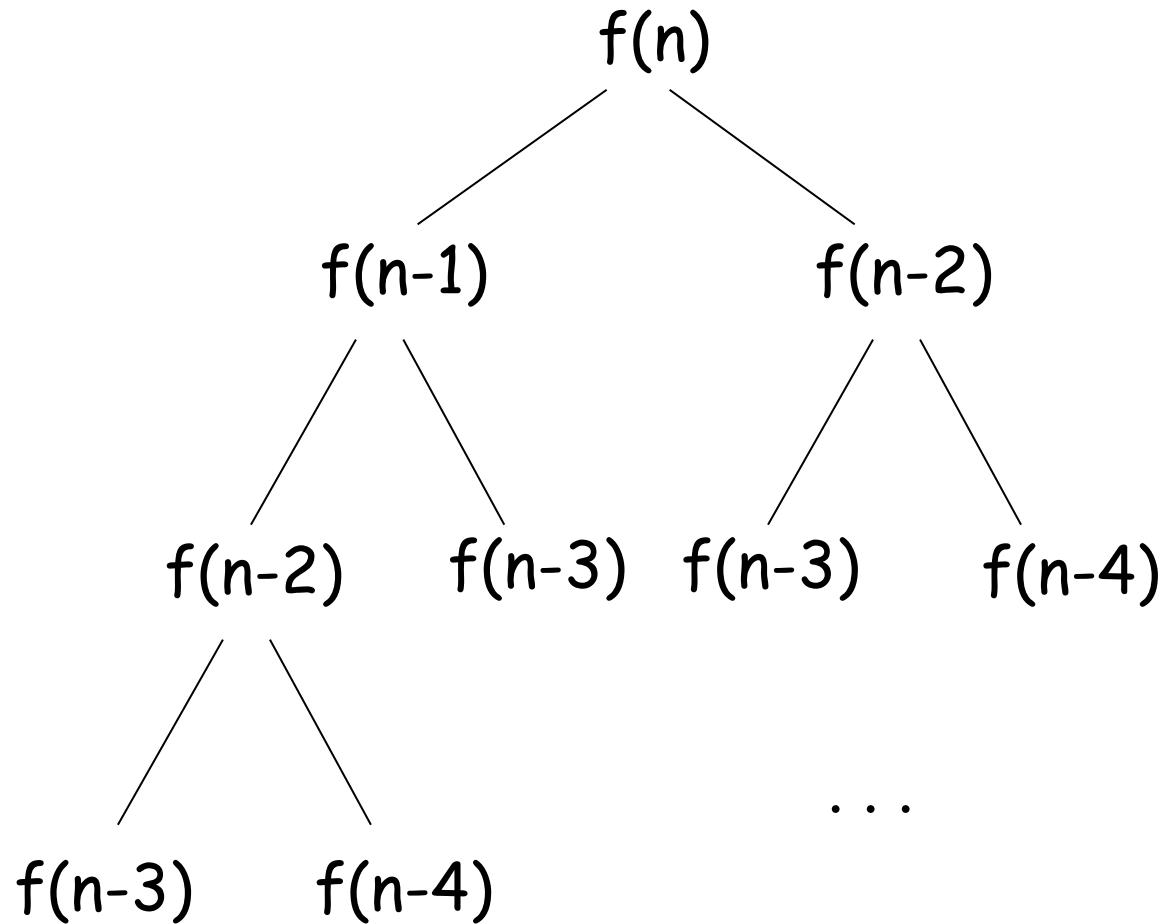
Si  $n = 0$  retorne 1

Sino si  $n = 1$  retorne 2

Sino fibunnaci( $n - 1$ ) + fibunnaci( $n - 2$ )

# Análisis de algoritmos recursivos

---



# Análisis de algoritmos recursivos

---

Si observamos para cada llamado de  $n$  se realiza el llamado para  $n-1$  y  $n-2$ , la parada se encuentra cuando  $n = 0$  y  $n = 1$  entonces, la complejidad de este algoritmo está dada por la relación

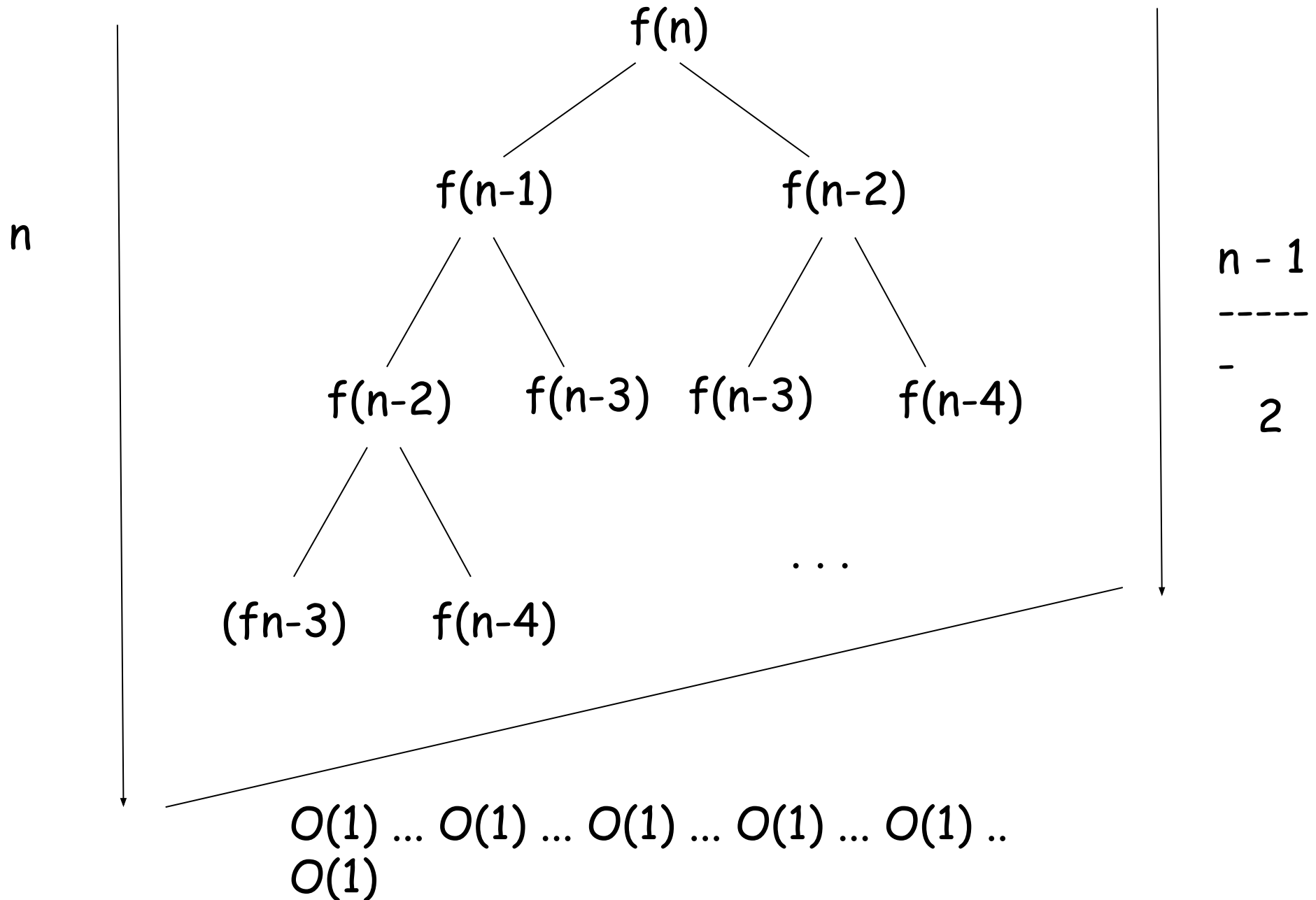
$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Se cuenta  $O(1)$  en cada llamado debido a la verificaciones que debe realizar, las cuales son ejecutadas en **tiempo constante**

Si observa en las condiciones de parada el tiempo también es constante, entonces:

$$T(0) = O(1), T(1) = 1$$

# Análisis de algoritmos recursivos



# Análisis de algoritmos recursivos

Aplicamos método de sustitución obtenemos  $O(2^n)$

$O(2^n)$

¿Se puede implementar el cálculo de la serie de Fibonacci, de tal forma obtenegamos una cota menor de complejidad?



# Análisis de algoritmos recursivos

---

## Tarea

Analizar algoritmos que tienen el siguiente comportamiento.

### **Algoritmo 1**

Particiones:  $n - 2$  y  $n - 4$ , complejidad cada paso  $O(n)$

### **Algoritmo 2**

Particiones:  $n/2$  y  $n/3$ , complejidad cada paso  $O(\log(n))$

# Análisis de algoritmos recursivos

---

Tarea

Analizar el siguiente algoritmo:

Algoritmo(n)

Si  $n = 0$  retorne 1

Si  $n = 1$  retorne 2

Sino Si  $n$  es par retorne  $n + f(\lfloor n/2 \rfloor)$

# Referencias

---

Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest, and Clifford Stein. 2009. Introduction to Algorithms, Third Edition (3rd ed.). The MIT Press. Chapter 4