

# Algorítmica

## Tema 2. Algoritmos «divide y vencerás»

---

Francisco Javier Cabrerizo Lorige

Curso académico 2023-2024

ETS de Ingenierías Informática y de Telecomunicación. Universidad de Granada

1. La técnica «divide y vencerás»
2. El problema del umbral
3. Análisis de algoritmos «divide y vencerás»
4. Búsqueda binaria
5. Ordenación rápida
6. Problema de selección
7. Multiplicación de enteros grandes
8. Multiplicación de matrices
9. La línea del horizonte

# Objetivos

- Ser capaz de proponer diferentes soluciones para un determinado problema y evaluar la calidad de estas.
- Ser consciente de la importancia del análisis de la eficiencia de un algoritmo como paso previo a su implementación.
- Entender la técnica de resolución de un problema por división en problemas de menor tamaño.
- Conocer y saber aplicar los esquemas básicos de la técnica divide y vencerás.
- Conocer los criterios de aplicación de cada una de las diferentes técnicas de diseño de algoritmos.

La técnica «divide y vencerás»

---

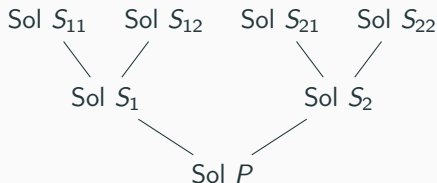
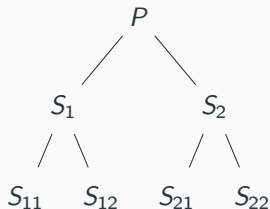
## Características de los problemas

- La instancia del problema se puede descomponer en subinstancias más pequeñas del mismo problema.
- Las subinstancias se pueden resolver independientemente unas de otras (casi siempre).
- Las subinstancias son disjuntas, sin solapamiento.
- La solución de la instancia original se obtienen mediante una combinación de las subsoluciones.

## Pasos

- Descomponer (dividir) la instancia del problema de tamaño  $n$  en  $k$  subinstancias ( $1 \leq k \leq n$ ) del mismo tipo y menor tamaño (cada una con una entrada de tamaño  $n_k$ , donde  $0 < n_k < n$ ).
- Resolver (vencer) sucesiva e independientemente las subinstancias, bien directamente si son elementales (casos «base») o bien de forma recursiva.
- Combinar las subsoluciones obtenidas para construir la solución de la instancia original.

## La técnica «divide y vencerás»



- Si las subinstancias son todavía relativamente grandes se aplicará de nuevo esta técnica hasta alcanzar subinstancias lo suficientemente pequeñas para ser resueltas directamente.
- Esto sugiere el uso de la recursividad en las implementaciones de estos algoritmos (soluciones eficientes).
- Las ecuaciones recurrentes son naturales en esta técnica.

# La técnica «divide y vencerás»

## Esquema general

```
function DyV( $P, n$ )  
  if  $P$  es suficientemente pequeño then  
     $Solucion \leftarrow \text{adhoc}(P, n)$   
  else  
    Dividir  $P$  en  $k$  subinstancias más pequeñas  $S_1, S_2, \dots, S_k$  con  
    tamaños  $n_1, n_2, \dots, n_k$ .  
    for all  $i = 1, \dots, k$  do  
       $Subsolucion_i \leftarrow \text{DyV}(S_i, n_i)$   
    end for  
     $Solucion \leftarrow \text{Combinar}(Subsolucion_1, \dots, Subsolucion_k)$   
  end if  
  return  $Solucion$   
end function
```



## Algunas consideraciones

- El número de subinstancias,  $k$ , suele ser pequeño e independiente de la instancia concreta que se vaya a resolver.
- Si  $k = 1$ , hablamos de reducción o simplificación.
- $adhoc(P, n)$  es un algoritmo básico capaz de resolver el problema:
  - Debe ser eficiente en instancias pequeñas.
  - Su rendimiento en instancias grandes nos da igual.

# La técnica «divide y vencerás»

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- Sean  $r$  y  $n$  un número real y un número entero, respectivamente.
- Se requiere un algoritmo que realice la operación  $r^n$ .
- Existe un método básico que resuelve el problema (basta con multiplicar  $r$  un total de  $n$  veces:

$$r^n = r \cdot r \cdots r \quad (n \text{ veces})$$

## Algoritmo

```
1 double Elevar_basico(double r, int n) {  
2     double resultado = 1.0;  
3     for (int i = 0; i < n; i++) {  
4         resultado *= r;  
5     }  
6     return resultado;  
7 }
```

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- ¿Se puede dividir el problema?
  - Sí:  $r^n = r \cdot r^{n-1}$
  - Esta división no es muy interesante.
- ¿Alguna otra división?
  - $r^n = r^{n/2} \cdot r^{n/2}$
  - Esta división es más eficiente.
- Expresión:

$$r^n = \begin{cases} r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ par} \\ r \cdot r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ impar} \end{cases}$$

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- Expresión:

$$r^n = \begin{cases} r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ par} \\ r \cdot r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ impar} \end{cases}$$

- «Divide y vencerás»: la instancia del problema se tiene que poder dividir en una o más subinstancias equivalentes de menor tamaño, independientes entre sí, que se puedan resolver por separado:
  - Se puede dividir en dos subinstancias de menor tamaño ( $n/2$ ), independientes y que se pueden resolver por separado (sacando partido de las propiedades de las potencias).

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- Expresión:

$$r^n = \begin{cases} r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ par} \\ r \cdot r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ impar} \end{cases}$$

- «Divide y vencerás»: las soluciones de las subinstancias de menor tamaño se deben poder combinar entre sí para obtener la solución de la instancia inicial:
  - La combinación es la multiplicación de la subsolución de calcular  $r^{n/2}$  por la subsolución de calcular  $r^{n/2}$ .

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- Expresión:

$$r^n = \begin{cases} r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ par} \\ r \cdot r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n \text{ impar} \end{cases}$$

- «Divide y vencerás»: debe existir un método básico que resuelva el problema o un caso base indivisible donde el problema esté resuelto:
  - Existe el método básico mostrado anteriormente y los casos base  $r^0 = 1$  y  $r^1 = r$ :

$$r^n = \begin{cases} 1 & n = 0 \\ r & n = 1 \\ r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n > 1 \text{ y } n \text{ par} \\ r \cdot r^{n/2} \cdot r^{n/2} & n > 1 \text{ y } n \text{ impar} \end{cases}$$

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

- Diseño del algoritmo:
  - Caso base: Si  $n \leq 1 \Rightarrow r^n$ .
  - División: la instancia original del problema  $r^n$  se divide en subinstancias de tamaño  $n/2$  (en realidad, en una).
  - Combinación: sea  $S_1$  la subsolución de la subinstancia, la solución  $S$  de la instancia original se calcula como:

$$S = \begin{cases} S_1 \cdot S_1 & n \text{ es par} \\ r \cdot S_1 \cdot S_1 & n \text{ es impar} \end{cases}$$

# La técnica «divide y vencerás»

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

```
function DyV( $r, n$ )  
  if  $n = 0$  then  
     $Solucion \leftarrow 1$   
  else if  $n = 1$  then  
     $Solucion \leftarrow r$   
  else  
     $parcial \leftarrow DyV(r, \text{floor}(n/2))$   
    if  $n$  es par then  
       $Solucion \leftarrow parcial \cdot parcial$   
    else  
       $Solucion \leftarrow r \cdot parcial \cdot parcial$   
    end if  
  end if  
  return  $Solucion$   
end function
```



# La técnica «divide y vencerás»

## Ejemplo: elevar un número real a un entero

```
1 double Elevar_DyV(double r, int n) {  
2     if (n == 0)  
3         return 1;  
4     else if (n == 1)  
5         return r;  
6     else {  
7         double subsolucion = Elevar_DyV(r, n/2);  
8         if (n % 2 == 0)  
9             return subsolucion * subsolucion;  
10        else  
11            return r * subsolucion * subsolucion;  
12    }  
13 }
```

Ecuación de recurrencias  $T(n) = T(n/2) + 1$

Eficiencia del algoritmo  $O(\log_2(n))$

# El problema del umbral

---

## Cuestiones clave de la técnica «divide y vencerás»

- ¿Cómo descomponer la instancia del problema en subinstancias?
- ¿Cómo resolver las subinstancias?
- ¿Cómo combinar las soluciones?
- ¿Merece la pena hacer esto?

# El problema del umbral

- Supongamos una instancia de un problema  $P$ , de tamaño  $n$ , que sabemos puede resolverse con un algoritmo (básico)  $A$ :

$$T_A(n) \leq c \cdot n^2$$

- Dividimos  $P$  en 3 subinstancias de tamaños  $n/2$ , siendo cada una de ellas del mismo tipo que  $P$ , y consumiendo un tiempo lineal la combinación de sus soluciones:  $T_{\text{com}}(n) \leq d \cdot n$ .
- Tenemos un nuevo algoritmo  $B$ , «divide y vencerás», que consumirá un tiempo:

$$T_B(n) = 3T_A(n/2) + T_{\text{com}}(n) \leq 3T_A(n/2) + d \cdot n \leq \frac{3}{4} \cdot c \cdot n^2 + d \cdot n$$

- $B$  tiene un tiempo de ejecución mejor que el algoritmo  $A$ , ya que disminuye la constante oculta.

# El problema del umbral

- Pero si cada subproblema se resuelve de nuevo con «divide y vencerás», podemos hacer un tercer algoritmo  $C$ , recursivo, que tendría un tiempo:

$$T_C(n) = \begin{cases} T_A(n) & n \leq n_0 \\ 3T_C(n/2) + T_{\text{com}}(n) & n > n_0 \end{cases}$$

- $C$  es mejor en eficiencia que los algoritmos  $A$  y  $B$ :

$$T_C(n) \leq b \cdot n^{1.58}$$

- Al valor  $n_0$  se le denomina umbral y es fundamental para que funcione bien la técnica.

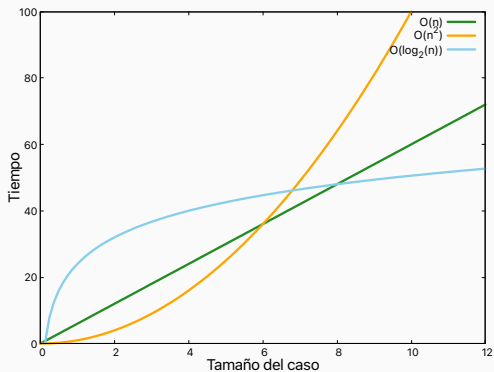
## Tamaño del caso muy pequeño

- Muchas llamadas recursivas.
- Muy costoso de tantas llamadas.

## Alternativa

- ¿Se posee un método menos costoso?
- Ejecutarlo cuando  $P$  es *suficientemente pequeño*.
- ¿Cuándo es *suficientemente pequeño*? Comparando los tiempos de ejecución del algoritmo «divide y vencerás» diseñado y el algoritmo básico.

# El problema del umbral



$$\text{Mejor} = \begin{cases} O(n^2) & n \leq 6 \\ O(n) & 6 < n \leq 8 \\ O(\log_2(n)) & n > 8 \end{cases}$$

## Mergesort y algoritmo base inserción

- El algoritmo base para el problema de ordenación será el algoritmo de ordenación por inserción ( $O(n^2)$ ).
- Para determinar cuando el tamaño es suficientemente pequeño como para dejar de aplicar «divide y vencerás» calculamos empíricamente el tiempo de ejecución de los dos algoritmos:
  - Se mide el tiempo de ejecución de ambos algoritmos para distintos tamaños del problema.
  - Se calcula la constante oculta:  $T_{\text{inserción}}(n) \leq c_1 \cdot n^2$
  - Se calcula la constante oculta:  $T_{\text{mergesort}}(n) \leq c_2 \cdot n \cdot \log_2(n)$
  - Se calcula  $n$  de la igualdad:  $c_1 \cdot n^2 = c_2 \cdot n \cdot \log_2(n)$



# La técnica «divide y vencerás»

## Inserción

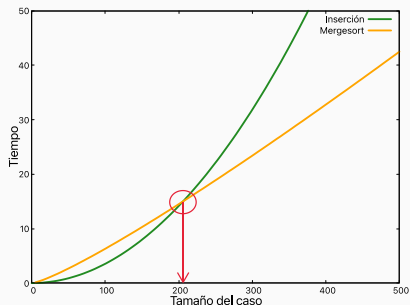
$n$	$T(n)$
10000	45425
20000	140155
30000	303081
40000	542304
50000	856232
60000	1228797
70000	1673289
80000	2198850
90000	2787441
100000	3449736

$$c_1 = 3.54 \cdot 10^{-4}$$

## Mergesort

$n$	$T(n)$
10000	2267
20000	2599
30000	3992
40000	5461
50000	6968
60000	8413
70000	9932
80000	11629
90000	11835
100000	12038

$$c_2 = 9.48 \cdot 10^{-3}$$



¿En qué punto comienza a ser mergesort mejor que inserción?

$$c_1 \cdot n^2 = c_2 \cdot n \cdot \log_2(n)$$

$n$  se puede calcular gráficamente o de forma aproximada si no se dispone de métodos matemáticos para ello

## Mergesort y algoritmo base inserción

- Implementación del algoritmo MergeSort tras resolver el problema del umbral:

```
1 void MergeSort(int *v, int ini, int fin) {  
2     if (fin - ini <= 208) {  
3         Insercion(v, ini, fin);  
4     } else {  
5         int med = (ini + fin) / 2;  
6         MergeSort(v, ini, med);  
7         MergeSort(v, med + 1, fin);  
8         Combina(v, ini, med, fin);  
9     }  
10 }
```

## Condiciones para que «divide y vencerás» sea ventajoso

- Selección cuidadosa de cuándo usar el algoritmo *ad hoc* (calcular el umbral de recursividad).
- Poder descomponer la instancia del problema en subinstancias y combinar de forma eficiente a partir de las soluciones parciales.
- El número  $k$  de subinstancias debe ser razonablemente pequeño.
- Las subinstancias deben tener aproximadamente el mismo tamaño.
- Las subinstancias deben ser del menor tamaño posible.

# Análisis de algoritmos «divide y vencerás»

---

# Análisis de algoritmos «divide y vencerás»

- Cuando un algoritmo contiene una llamada recursiva a sí mismo, generalmente su tiempo de ejecución puede describirse por una recurrencia que da el tiempo de ejecución para un caso de tamaño  $n$  en función de entradas de menor tamaño.
- En «divide y vencerás» tenemos recurrencias del tipo:

$$T(n) = \begin{cases} d(n) & n \leq n_0 \\ k \cdot T(n/b) + g(n) & n > n_0 \end{cases}$$

- $k$  representa el número de subinstancias,  $n/b$  el tamaño de estas,  $g(n)$  el coste de descomponer la instancia del problema inicial en las  $k$  subinstancias y el de combinar las soluciones para obtener la solución de la instancia original, y  $d(n)$  el coste de resolver un problema elemental.

## Fórmula maestra

$$T(n) = k \cdot T(n/b) + g(n)$$

- Si  $g(n) \in \Theta(n^a)$ ,  $a \in \mathbb{R}^{\geq 0}$ , el orden de complejidad de la solución a esta ecuación es:
  - $\Theta(n^a)$  si  $k < b^a$
  - $\Theta(n^a \cdot \log(n))$  si  $k = b^a$
  - $\Theta(n^{\log_b(k)})$  si  $k > b^a$
- El orden de eficiencia depende de la relación entre el número de subinstancias ( $k$ ), el tamaño de estas ( $b$ ) y la dificultad de dividir y combinar ( $a$ ).

## La importancia de las condiciones

- El número de subinstancias tiene importancia:

$$T(n) = 2T(n/2) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_2(2)}) = O(n)$$

$$T(n) = 4T(n/2) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_2(4)}) = O(n^2)$$

$$T(n) = 8T(n/2) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_2(8)}) = O(n^3)$$

- La eficiencia de la combinación de subsoluciones tiene importancia:

$$T(n) = 2T(n/2) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_2(2)}) = O(n)$$

$$T(n) = 2T(n/2) + n \longrightarrow T(n) \in O(n \cdot \log_2(n))$$

$$T(n) = 2T(n/2) + n^2 \longrightarrow T(n) \in O(n^2)$$

## La importancia de las condiciones

- Que las subinstancias sean aproximadamente del mismo tamaño tiene importancia:

$$T(n) = 2T(n/2) + n \longrightarrow T(n) \in O(n \cdot \log n)$$

$$T(n) = T(1) + T(n-1) + n \longrightarrow T(n) \in O(n^2)$$

- El tamaño de las subinstancias tiene importancia:

$$T(n) = 2T(n/4) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_4(2)}) = O(n^{0.5}) = O(\sqrt{n})$$

$$T(n) = 2T(n/2) + c \longrightarrow T(n) \in O(n^{\log_2(2)}) = O(n)$$

$$T(n) = 2T(n-1) + c \longrightarrow T(n) \in O(2^n)$$



# Búsqueda binaria

---

## Enunciado

- Sea  $V[1 \dots n]$  un vector ordenado en orden no decreciente,  $V[i] \leq V[j]$  para  $1 \leq i \leq j \leq n$ , y sea  $x$  un elemento a buscar.
- Formalmente, se quiere encontrar el índice  $i$  tal que  $1 \leq i \leq n + 1$  y  $V[i - 1] < x \leq V[i]$ .

1	2	3	4	5
3	7	25	41	53

Si  $x = 25$ , entonces  $i = 3$

Si  $x = 15$ , entonces  $i = 3$

Si  $x = 67$ , entonces  $i = 6$

Si  $x = 2$ , entonces  $i = 1$ .

## Búsqueda secuencial

- La forma simple de resolver el problema es buscar hasta que llegar al final o encontrar un elemento que no sea menor que  $x$ .

```
1 int Busqueda ( int *v, int n, int x) {  
2     int i = 0;  
3     while (i < n && x > v[i]){  
4         i++;  
5     }  
6     return i;  
7 }
```

- El orden de eficiencia es  $O(n)$ .

## Fundamento

- Para acelerar la búsqueda, podemos buscar  $x$  bien en la primera mitad del vector o bien en la segunda.
- Para averiguar cuál de esas búsquedas es la correcta comparamos  $x$  con un elemento del vector,  $k = n/2$ .
- Si  $x \leq V[k]$  podemos restringir la búsqueda a  $V[1 \dots k]$ . En otro caso, buscamos en  $V[k + 1 \dots n]$ .
- Realmente es un caso de reducción o simplificación: la solución de toda instancia se reduce a una única instancia más pequeña (concretamente de tamaño mitad).

# Búsqueda binaria

## Algoritmo

```
1 int Binaria_recursiva (int *v, int ini, int fin, int x){
2     int centro = (ini + fin) / 2;
3     if (ini == fin) return ini;
4     if (x <= v[centro])
5         return Binaria_recursiva (v, ini , centro, x);
6     return Binaria_recursiva (v, centro+1, fin, x);
7 }
8 int Busqueda_binaria (int *v, int n, int x) {
9     if (x > v[n-1]) return n;
10    else {
11        return Binaria_recursiva(v, 0, n-1, x);
12    }
13 }
```

## Eficiencia

- $T(n) = T(n/2) + c$
- Como  $k = 1, b^a = 2^0$ , entonces  $T(n) = O(\log(n))$ .

# Ordenación rápida

---

## Quicksort

- Sea  $V[1 \dots n]$  un vector de  $n$  elementos. La idea es ordenarlo en orden ascendente, es decir,  $V[i] \leq V[j]$  para  $1 \leq i \leq j \leq n$ .
- Propuesto por C.A.R. Hoare en 1962.
- Es el algoritmo «divide y vencerás» de ordenación general más eficiente (en caso promedio).

## Idea básica

- Determinar un elemento, denominado pivote, que divida al vector en dos partes: una que contenga los elementos menores que él y otra que contiene los mayores o iguales.
- Ordenar los dos subvectores obtenidos.
- Combinar los dos subvectores ordenados para obtener el vector inicial ordenado.

## División

- Se divide el vector  $V[1 \dots n]$  en dos subvectores (mejor si son tamaño parecido), independientes, y que se pueden ordenar por separado.
- Para dividir el vector, seleccionaremos un elemento, denominado pivote, de modo que los elementos menores que este queden a la izquierda del vector, y los mayores o iguales a la derecha.

## Casos

- **Mejor caso:** el pivote divide al vector en dos mitades iguales.
- **Peor caso:** el pivote deja un subvector con 1 elemento y el otro con  $n - 1$  elementos.



## Resolución

- Al llegar al caso base de 1 elemento, el vector estará ordenado.
- La penúltima llamada recursiva (vector de 2 elementos) también hará que el vector resultante esté ordenado, ya que se ha pivotado y el elemento mayor estará en la segunda posición, mientras que el elemento menor estará en la primera.
- En las llamadas recursivas anteriores, pasará lo mismo debido a que se va pivotando cada vez que se ejecuta la función.

## Combinación

- No se requiere combinación adicional ya que al usar el pivote y gracias a las llamadas recursivas no es necesario.

## Algoritmo

```
1 void quicksort(int *v, int ini, int fin) {  
2     if (ini < fin) {  
3         int pos_pivote = pivotar(v, ini, fin);  
4         quicksort(v, ini, pos_pivote - 1);  
5         quicksort(v, pos_pivote + 1, fin);  
6     }  
7 }
```

## Elección del pivote

- Cualquiera puede diseñar su algoritmo quicksort: la elección del pivote condiciona el tiempo de ejecución.
- El pivote puede ser cualquier elemento en el dominio (no es necesario que esté en el vector):
  - Podría ser la media de los elementos seleccionados del vector.
  - Podría elegirse aleatoriamente.
- Pivotes usuales:
  - La mediana de un mínimo de tres elementos del vector.
  - El elemento medio del vector.

## Elección del pivote

- El empleo de la mediana de tres elementos no tiene justificación teórica.
- Si queremos usar el concepto de mediana, deberíamos escoger como pivote la mediana del vector porque lo divide en dos subvectores de igual tamaño:
  - Mediana:  $(n/2)^{\text{º}}$  mayor elemento.
  - Elegir tres elementos al azar y coger su mediana. Esto suele reducir el tiempo de ejecución en un 5%.
- Una elección más rápida es escoger el mayor de los dos primeros elementos del vector.

# Ordenación rápida

5	89	35	14	24	15	37	13	20	7	70
---	----	----	----	----	----	----	----	----	---	----

5	89	35	14	24	15	37	13	20	7	70
---	----	----	----	----	----	----	----	----	---	----

7	14	5	13	15	35	37	89	20	24	70
---	----	---	----	----	----	----	----	----	----	----

¿Cómo conseguir realizar eficientemente la partición, es decir colocar todos los menores que el pivote a su izquierda y todos los mayores o iguales a su derecha?

## Partición

- Es fácil crear un algoritmo de partición con tiempo lineal.
- Es importante que la constante oculta sea lo más pequeña posible para que quicksort sea competitivo.
- Se puede recorrer el vector una sola vez, pero empezando por los dos extremos.

## Partición

- Sea  $V[k \dots l]$  el vector.
- Sea  $p = V[k]$  el pivote (el primer elemento).
- Los punteros  $i$  y  $j$  se inician en  $k$  y  $l$ , respectivamente.
- El puntero  $i$  se incrementa hasta que  $V[i] \geq p$  y el puntero  $j$  se disminuye hasta que  $V[j] < p$ .
- Entonces, se intercambian  $V[i]$  y  $V[j]$ . Este proceso se repite mientras  $i < j$ .
- Finalmente,  $V[k]$  y  $V[j]$  se intercambian para poner el pivote en su posición correcta.

# Ordenación rápida

## Algoritmo

```
1 int pivotar(int *v, int ini, int fin) {
2     int pivote = v[ini], i = ini + 1, j = fin;
3
4     while (i <= j) {
5         while (i <= j && v[i] < pivote) {
6             i++;
7         }
8         while (i <= j && v[j] >= pivote) {
9             j--;
10        }
11        if (i < j) {
12            intercambiar(v[i], v[j]);
13        }
14    }
15    if (ini < j) {
16        intercambiar(v[ini], v[j]);
17    }
18    return j;
19 }
```



## Eficiencia en el peor caso

- El pivote es el primer elemento del vector.
- $T(n) = T(1) + T(n-1) + n$
- $O(n^2)$ .
- En el peor caso es tan malo como el peor caso del método de inserción (selección).

## Eficiencia en el mejor caso

- El pivote es la mediana.
- $T(n) = 2T(n/2) + n$
- $\Omega(n \cdot \log_2(n))$ .

## Eficiencia en el caso promedio

- La probabilidad del peor caso es muy baja.
- Se ha demostrado que es  $O(n \cdot \log_2(n))$ .
- En promedio se comporta mejor que los demás algoritmos de ordenación.

# Problema de selección

---

## Enunciado

- Sea  $V[1 \dots n]$  un vector de  $n$  elementos. Se desea conocer qué elemento se situaría en la  $i$ -ésima posición del vector en caso de que este estuviese ordenado.

## Ejemplo de uso

- Cálculo de la mediana.

## Algoritmo básico

- Ordenar el vector y devolver el elemento que hubiese en la  $i$ -ésima posición.
- Complejidad:  $O(n \cdot \log(n))$ . La ordenación tiene esa eficiencia y es la operación más costosa que se realiza.

## Idea general

- No es necesario que el vector esté totalmente ordenado.
- Lo único necesario es que el elemento  $i$ -ésimo esté ordenado.

## ¿Podemos usar algo ya conocido?

- La función pivotar de quicksort.
- Al terminar su ejecución, en la  $j$ -ésima posición del vector se encuentra el pivote y todos los elementos a su izquierda son menores que él, por lo que se encuentra ordenado en su posición.

## División

- Para encontrar el elemento en la  $i$ -ésima posición del vector, se colocan los elementos menores que un pivote a la izquierda del vector, y los mayores o iguales en la parte derecha. La posición del pivote,  $posPivote$ , estará por tanto ordenada.
- Si la posición  $i$  que buscamos es la posición del pivote,  $posPivote$ , hemos terminado.
- Si la posición  $i$  que buscamos es inferior a  $posPivote$ , dividimos la instancia del problema en 1 subinstancia (vector  $V$  desde la primera posición hasta  $posPivote - 1$ ).
- Si la posición  $i$  que buscamos es superior a  $posPivote$ , dividimos la instancia del problema en 1 subinstancia (vector  $V$  desde  $posPivote + 1$  hasta el último elemento).

## Resolución

- Se vuelve a calcular el pivote para el subvector generado, aplicando recursivamente este proceso hasta que se encuentre la  $i$ -ésima posición.

## Combinación

- Como la función de pivotar deja en *posPivot* el elemento que estamos buscando, y solo dividimos la instancia del problema en 1 subinstancia, no es necesario realizar combinación ni operaciones adicionales.

# Problema de selección

## Pseudocódigo

```
function Seleccion(v, ini, fin, i)  
  if ini = fin then  
    return v[ini]  
  else  
    posPivote, v  $\leftarrow$  pivotar(v, ini, fin)  
    if posPivote = i then  
      return v[posPivote]  
    else if posPivote > i then  
      return Seleccion(v, ini, posPivote - 1, i)  
    else if posPivote < i then  
      return Seleccion(v, posPivote + 1, fin, i)  
    end if  
  end if  
end function
```



# Problema de selección

## Algoritmo

```
1 int seleccion(int *v, int ini, int fin, int posicion) {
2     if (ini == fin) {
3         return v[ini];
4     }
5     else {
6         int p = pivotar(v, ini, fin);
7
8         if (p == posicion) {
9             return v[p];
10        }
11        else if (posicion < p) {
12            return seleccion(v, ini, p-1, posicion);
13        }
14        else {
15            return seleccion(v, p+1, fin, posicion);
16        }
17    }
18 }
```

## Eficiencia en el peor caso

- Divide al vector en dos partes de tamaño 1 y  $n - 1$ , respectivamente.
- $T(n) = T(n - 1) + n$
- $O(n^2)$ .

## Eficiencia en el mejor caso

- Divide al vector en dos partes de igual tamaño ( $n/2$ ).
- $T(n) = T(n/2) + n$
- $\Omega(n)$ .

## Eficiencia en el caso promedio

- Es muy improbable que se dé el peor caso.
- En promedio, se comporta como  $\Omega(n)$ .

# Multiplicación de enteros grandes

---

# Multiplicación de enteros grandes

## Enunciado

- Sean dos números enteros positivos  $A$  y  $B$  con  $n$  dígitos cada uno. Se desea calcular la multiplicación  $C = A \cdot B$ .

## Multiplicación clásica

$$\begin{array}{r} \phantom{\times} 1\,2\,3\,4 \\ \times 5\,6\,7\,8 \\ \hline \phantom{\times} 9\,8\,7\,2 \\ \phantom{\times} 8\,6\,3\,8 \\ \phantom{\times} 7\,4\,0\,4 \\ \phantom{\times} 6\,1\,7\,0 \\ \hline 7\,0\,0\,6\,6\,5\,2 \end{array}$$

**Eficiencia**  $O(n^2)$ .

# Multiplicación de enteros grandes

## «Divide y vencerás»

- Debemos poder obtener la solución de la instancia original del problema en base a subinstancias de menor tamaño.

## Idea

- $1234 = 12 \cdot 100 + 34$
- $5678 = 56 \cdot 100 + 78$

$$\begin{aligned}(12 \cdot 100 + 34) \cdot (56 \cdot 100 + 78) &= \\ &= 12 \cdot 56 \cdot 10000 + \\ &+ (12 \cdot 78 + 34 \cdot 56) \cdot 100 + \\ &+ (34 \cdot 78)\end{aligned}$$

- Se reduce la multiplicación de cuatro cifras a 4 multiplicaciones de 2 cifras, más 3 sumas y varios desplazamientos.

## Dividir

- $A = 12345678$ :
  - $A_i = 1234$
  - $A_d = 5678$
  - $A = A_i \cdot 10^4 + A_d$
- $B = 24680135$ :
  - $B_i = 2468$
  - $B_d = 0135$
  - $B = B_i \cdot 10^4 + B_d$

## Combinar

$$\begin{aligned}A \cdot B &= (A_i \cdot 10^4 + A_d) \cdot (B_i \cdot 10^4 + B_d) \\&= A_i \cdot B_i \cdot 10^8 + (A_i \cdot B_d + A_d \cdot B_i) \cdot 10^4 + A_d \cdot B_d\end{aligned}$$

## Procedimiento general

$$A = A_i \cdot 10^{n/2} + A_d$$

$$B = B_i \cdot 10^{n/2} + B_d$$

$$A \cdot B = (A_i \cdot B_i) \cdot 10^n + (A_i \cdot B_d + A_d \cdot B_i) \cdot 10^{n/2} + A_d \cdot B_d$$

# Multiplicación de enteros grandes

## Pseudocódigo

**function** DVbasico(A, B, n)

**if** n es pequeño **then**

**return** A · B

**else**

        Obtener ai, ad, bi, bd

        c1  $\leftarrow$  DVbasico(ai, bi, n/2)

        c2  $\leftarrow$  DVbasico(ai, bd, n/2)

        c3  $\leftarrow$  DVbasico(ad, bi, n/2)

        c4  $\leftarrow$  DVbasico(ad, bd, n/2)

        aux  $\leftarrow$  Sumar(c2, c3)

        c1  $\leftarrow$  DesplazarDerecha(c1, n)

        aux  $\leftarrow$  DesplazarDerecha(aux, n/2)

        C  $\leftarrow$  Sumar(c1, aux, c4)

**return** C

**end if**

**end function**



## Eficiencia

- $T(n) = 4 \cdot T(n/2) + c \cdot n$
- $k = 4$ ,  $b = 2$ ,  $a = 1$ . Entonces,  $4 > 2^1$ .
- $T(n)$  es del orden de  $O(n^{\log_2(4)}) = O(n^2)$ .

## Razón

- El cuello de botella está en el número de multiplicaciones (cuatro) que se realizan de tamaño  $n/2$ .
- Para mejorar la eficiencia es necesario reducir el número de multiplicaciones.

## Algoritmo «divide y vencerás» mejorado

- Sean:
  - $R = (A_i + A_d) \cdot (B_i + B_d) = (A_i \cdot B_i) + (A_i \cdot B_d + A_d \cdot B_i) + A_d \cdot B_d$
  - $P = A_i \cdot B_i$
  - $Q = A_d \cdot B_d$
  - Por tanto  $A_i \cdot B_d + A_d \cdot B_i = R - P - Q$
- Ahora se puede calcular:

$$A \cdot B = P \cdot 10^n + (R - P - Q) \cdot 10^{n/2} + Q$$

- 1 multiplicación de tamaño  $n \implies 3$  multiplicaciones de tamaño  $n/2$ .

# Multiplicación de enteros grandes

## Pseudocódigo

```
function DVmejorado(A, B, n)
  if n es pequeño then
    return  $A \cdot B$ 
  else
    Obtener ai, ad, bi, bd
    s1  $\leftarrow$  Sumar(ai, ad)
    s2  $\leftarrow$  Sumar(bi, bd)
    P  $\leftarrow$  DVmejorado(ai, bi, n/2)
    Q  $\leftarrow$  DVmejorado(ad, bd, n/2)
    R  $\leftarrow$  DVmejorado(s1, s2, n/2)
    aux  $\leftarrow$  Sumar(R, -P, -Q)
    P  $\leftarrow$  DesplazarDcha(P, n)
    aux  $\leftarrow$  DesplazarDcha(aux, n/2)
    C  $\leftarrow$  Sumar(P, aux, Q)
    return C
  end if
end function
```

## Eficiencia

- Obtener  $A_i, A_d, B_i, B_d$  es  $O(1)$ .
- Se crean tres subinstancias de tamaño  $n/2$  para resolver el problema.
- Las sumas se asume que son  $O(n)$ .
- $T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$
- $T(n) \in O(n^{\log_2 3}) = O(n^{1.585})$

# Multiplicación de matrices

---

# Multiplicación de matrices

## Enunciado

- Sean dos matrices cuadradas  $A$  y  $B$  de  $n$  filas y  $n$  columnas ( $n \cdot n$ ).
- Se desea calcular la multiplicación  $C = A \cdot B$ .

## Método básico

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj}$$

# Multiplicación de matrices

## Algoritmo básico

```
1 void Mult_Matrices (int **a, int **b, int **c, int n) {  
2     for(int i = 0; i < n; i++) {  
3         for(int j = 0; j < n; j++) {  
4             c[i][j] = 0;  
5             for(int k = 0; k < n; k++) {  
6                 c[i][j] += a[i][k]*b[k][j];  
7             }  
8         }  
9     }  
10 }
```

Eficiencia del algoritmo  $O(n^3)$

## Idea

- Descomponer cada matriz en submatrices que se puedan multiplicar entre sí.
- Se reduce el tamaño de cada matriz.

## Ejemplo

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$



# Multiplicación de matrices

## Descomposición

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$

## Submatrices

$$C_{11} = A_{11} \cdot B_{11} + A_{12} \cdot B_{21}$$

$$C_{12} = A_{11} \cdot B_{12} + A_{12} \cdot B_{22}$$

$$C_{21} = A_{21} \cdot B_{11} + A_{22} \cdot B_{21}$$

$$C_{22} = A_{21} \cdot B_{12} + A_{22} \cdot B_{22}$$

## Eficiencia

- 8 multiplicaciones de tamaño  $n/2$ .
- 4 sumas de eficiencia  
 $O((n/2)^2) = O(n^2)$
- $T(n) = 8 \cdot T(n/2) + 4 \cdot n^2 \Rightarrow O(n^3)$

## Descomposición de Strassen

- Strassen descubrió en 1969 una forma de dividir que reducía el número de multiplicaciones totales (muchas sumas y restas).

## División del problema en 7 subproblemas

$$M = (A_{11} + A_{22}) \cdot (B_{11} + B_{22})$$

$$N = (A_{21} + A_{22}) \cdot B_{11}$$

$$O = A_{11} \cdot (B_{12} - B_{22})$$

$$P = A_{22} \cdot (B_{21} - B_{11})$$

$$Q = (A_{11} + A_{12}) \cdot B_{22}$$

$$R = (A_{21} - A_{11}) \cdot (B_{11} + B_{12})$$

$$S = (A_{12} - A_{22}) \cdot (B_{21} + B_{22})$$

## Descomposición de Strassen

- Dividimos cada matriz en cuatro submatrices.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$

## División del problema en 7 subproblemas

$$M = (A_{11} + A_{22}) \cdot (B_{11} + B_{22})$$

$$N = (A_{21} + A_{22}) \cdot B_{11}$$

$$O = A_{11} \cdot (B_{12} - B_{22})$$

$$P = A_{22} \cdot (B_{21} - B_{11})$$

$$Q = (A_{11} + A_{12}) \cdot B_{22}$$

$$R = (A_{21} - A_{11}) \cdot (B_{11} + B_{12})$$

$$S = (A_{12} - A_{22}) \cdot (B_{21} + B_{22})$$

## Descomposición

- Los 7 subproblemas  $M$ ,  $N$ ,  $O$ ,  $P$ ,  $Q$ ,  $R$ , y  $S$ , son independientes y se resuelven por separado.

## Combinación

- Se combinan para formar la solución  $C$ :

$$C_{11} = M + P - Q + S$$

$$C_{12} = O + Q$$

$$C_{21} = N + P$$

$$C_{21} = M + O - N + R$$

# Multiplicación de matrices

## Ejemplo

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$

$$M = (A_{11} + A_{22}) \cdot (B_{11} + B_{22}) = (1 + 4) \cdot (5 + 8) = 65$$

$$N = (A_{21} + A_{22}) \cdot B_{11} = (3 + 4) \cdot 5 = 35$$

$$O = A_{11} \cdot (B_{12} - B_{22}) = 1 \cdot (6 - 8) = -2$$

$$P = A_{22} \cdot (B_{21} - B_{11}) = 4 \cdot (7 - 5) = 8$$

$$Q = (A_{11} + A_{12}) \cdot B_{22} = (1 + 2) \cdot 8 = 24$$

$$R = (A_{21} - A_{11}) \cdot (B_{11} + B_{12}) = (3 - 1) \cdot (5 + 6) = 22$$

$$S = (A_{12} - A_{22}) \cdot (B_{21} + B_{22}) = (2 - 4) \cdot (7 + 8) = -30$$

$$C_{11} = M + P - Q + S = 65 + 8 - 24 + (-30) = 19$$

$$C_{12} = O + Q = (-2) + 24 = 22$$

$$C_{21} = N + P = 35 + 8 = 43$$

$$C_{22} = M + O - N + R = 65 + (-2) - 35 + 22 = 50$$

$$C = \begin{pmatrix} 19 & 22 \\ 43 & 50 \end{pmatrix}$$

# Multiplicación de matrices

## Algoritmo

```
function MultiplicaMat(A,B,n)
  if n=1 then
     $C \leftarrow A \cdot B$ 
  else
    Obtener  $A_{11}, A_{12}, A_{21}, A_{22}$  y  $B_{11}, B_{12}, B_{21}, B_{22}$ 
     $M \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{11} + A_{22}, B_{11} + B_{22}, n/2)$ 
     $N \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{21} + A_{22}, B_{11}, n/2)$ 
     $O \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{11}, B_{12} - B_{22}, n/2)$ 
     $P \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{22}, B_{21} - B_{11}, n/2)$ 
     $Q \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{11} + A_{12}, B_{22}, n/2)$ 
     $R \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{21} - A_{12}, B_{11} + B_{22}, n/2)$ 
     $S \leftarrow \text{MultiplicaMat}(A_{12} - A_{22}, B_{21} + B_{22}, n/2)$ 
     $C_{11} \leftarrow M + P - Q + S$ 
     $C_{12} \leftarrow O + Q$ 
     $C_{21} \leftarrow N + P$ 
     $C_{22} \leftarrow M + O - N + R$ 
     $C \leftarrow \text{Combinar}(C_{11}, C_{12}, C_{21}, C_{22})$ 
  end if
  return C
end function
```

# Multiplicación de matrices

## Eficiencia

- 7 Multiplicaciones y  $k$  sumas y restas.
- Ecuación de recurrencias:

$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + k \cdot n^2$$

- $T(n) \in O(n^{\log_2(7)}) = O(n^{2.807})$

## Requisitos

- Las matrices  $A$  y  $B$  deben ser cuadradas y su tamaño tiene que ser potencia de 2.
- Si no se cumple, se añaden y rellenan filas y columnas con el valor 0 hasta que la matriz tenga el tamaño requerido.

# La línea del horizonte

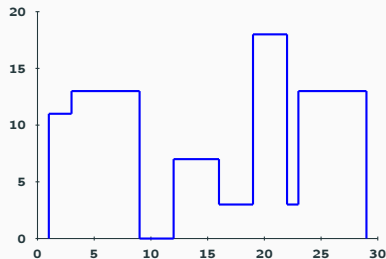
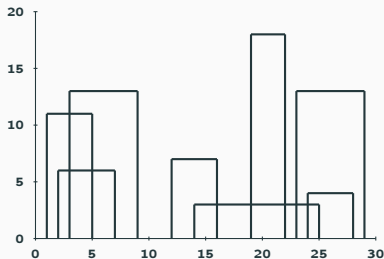
---



# La línea del horizonte

## Enunciado

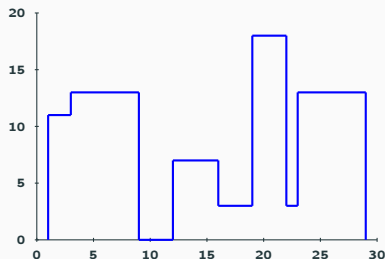
- Se dispone de un conjunto de  $n$  edificios.
- Cada edificio  $E_i$ ,  $i \leq n$ , se representa como una tripleta  $(l_i, h_i, r_i)$  en la que  $l_i$  y  $r_i$  representan la coordenada  $x$  izquierda y derecha del edificio y  $h_i$  su altura.
- Se desea obtener la línea del horizonte (lista de coordenadas  $x$  y alturas conectando los edificios de izquierda a derecha).



## Ejemplo

**Entrada**  $\{(3, 13, 9), (1, 11, 5), (12, 7, 16), (14, 3, 25),$   
 $(19, 18, 22), (2, 6, 7), (23, 13, 29), (24, 4, 28)\}$

**Salida**  $\{(1,11), (3,13), (9,0), (12,7), (16,3), (19,18), (22,3),$   
 $(23,13), (29,0)\}$



## División

- Dividir en dos subinstancias de tamaño lo más parecido posible ( $n/2$ ), conteniendo los edificios de la parte izquierda y la parte derecha, respectivamente.
- La división se puede conseguir en tiempo lineal si se asume que los edificios están ordenados por componente  $l$ .

## Caso base

- Cuando el conjunto de edificios contenga un único edificio.

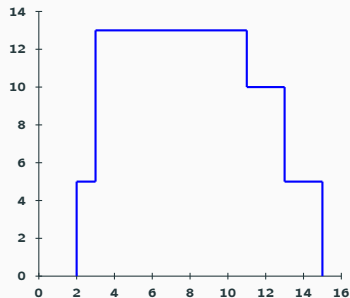
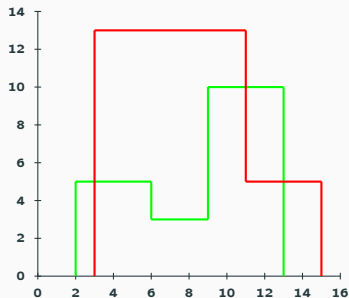
## Combinación

- Comparar los puntos de ambos conjuntos empezando por el extremo izquierdo.
- La división se puede conseguir en tiempo lineal si se asume que los edificios están ordenados por componente  $/$ .
- Elegir el que tenga la coordenada menor.
- Si la altura del punto elegido es menor que la altura del último punto visto del otro conjunto, se actualiza la altura a esta última.
- Escoger el siguiente punto y repetir el proceso anterior.
- Una vez que se han escogido todos los puntos de uno de los conjuntos, se añade el resto de la otra lista sin necesidad de realizar ningún cálculo adicional.
- Para evitar añadir dos puntos consecutivos con igual altura, se compara con la altura de último punto añadido y, en caso de ser igual, no se añade.

# La línea del horizonte

## Ejemplo

- $\{(2, 5), (6, 3), (9, 10), (13, 0)\}$
- $\{(3, 13), (11, 5), (15, 0)\}$
- Combinación:  $\{(2, 5), (3, 13), (11, 10), (13, 5), (15, 0)\}$



## Algoritmo

**function** Skyline(E,n)

**if**  $n = 1$  **then**

**return**  $\{(l_1, h_1), (r_1, 0)\}$

**else**

        Dividir E en dos subconjuntos E1 y E2, con los edificios de E1  
        teniendo su componente  $l$  menor que la de los edificios de E2

$S1 \leftarrow \text{Skyline}(E1, n/2)$

$S2 \leftarrow \text{Skyline}(E2, n/2)$

$S \leftarrow \text{Combinar}(S1, S2)$

**end if**

**return** S

**end function**

## Eficiencia

- Ecuación de recurrencias:  $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + n \Rightarrow O(n \cdot \log_2(n))$

# Bibliografía

---

## Aclaración

- El contenido de las diapositivas es esquemático y representa un apoyo para las clases teóricas.
- Se recomienda completar los contenidos del tema 1 con apuntes propios tomados en clase y con la bibliografía principal de la asignatura.

## Por ejemplo



G. Brassard and P. Bratley.

***Fundamentals of Algorithmics.***

Prentice Hall, Englewood Cliffs, New Jersey, 1996.



J. L. Verdegay.

***Lecciones de Algorítmica.***

Editorial Técnica AVICAM, 2017.