

* Introducción a las estrategias de diseño de algoritmos:

Un algoritmo es una serie de pasos a seguir para resolver un problema.

Los algoritmos siguen siempre una estrategia.

- Tipos de estrategias:

Recursividad: Consiste en solucionar un problema, resolviendo versiones más pequeñas del mismo.

Es una técnica alternativa a la iteración, la cual:

- Consume más tiempo y memoria.
- Aporta la ventaja de que modela mejor los problemas definidos recursivamente.

Cualquier algoritmo recursivo se puede sobrescribir como un algoritmo iterativo.

Si entendemos como dividir un problema grande en problemas más pequeños, la recursividad es más natural y fácil de entender.

Los algoritmos recursivos siempre están parametrizados.

Para que un problema se pueda resolver recursivamente deben cumplirse dos condiciones:

- Caso base: Debe existir un valor de los parámetros para el que no se produzca una llamada recursiva, es decir, que se pueda parar la ejecución del algoritmo.
- Monotonamente decreciente: En cada llamada, los parámetros se deben acercar al caso base.

Tipos de recursividad:

Simple: Cuando el procedimiento se llama a sí mismo.

Indirecta o mutua: Cuando un procedimiento $A()$ llama a otro procedimiento $B()$ y este, a su vez, llama al procedimiento $A()$.

-Divide y conquista:

Esta estrategia se basa en dividir el problema y los recursos en problemas mas pequeños independientes.

Consiste en descomponer el problema en subproblemas mas pequeños, resolver independientemente los subproblemas y por ultimo, combinar las soluciones de los subproblemas para obtener la solución al problema original.

Tres condiciones básicas:

- Subalgoritmo básico: Para problemas pequeños debe existir un subalgoritmo básico que resuelva el problema sin descomponerlo mas.
- Descomposición en subproblemas: Debe ser posible descomponer el problema en dos o mas subproblemas.
- Subproblemas similares: Los subproblemas deben ser similares y de tamaño similar.

Otras estrategias:

-Programación dinámica:

Puede ocurrir que en la estrategia divide y conquista, la división del problema nos de subproblemas repetidos (subproblemas solapados). Si se resuelven los subproblemas sin tener en cuenta estas repeticiones, el algoritmo se vuelve ineficiente.

La idea de la programación dinámica es no resolver dos veces el mismo subproblema, rellenando una tabla con la solución cada vez que resolvemos un subproblema.

-Algoritmos ávidos (greedy algorithms):

Toman decisiones a corto plazo basadas en información inmediatamente disponible y sin importar consecuencias futuras.

Se emplean para encontrar las mejores combinaciones en problemas de optimización.

• Componentes:

Conjunto de candidatas: Se usan para ir creando la solución.

Solución parcial: Candidatas ya elegidos para formar parte de la solución final.

Además incluyen cuatro funciones:

- Función de viabilidad: Indica si un candidato se puede usar para contribuir a la solución.
- Función de selección: Elige al mejor candidato para añadir a la solución de cada paso.
- Función de coste: Asigna un valor a la solución actual.
- Función de solución: Indica cuando se ha alcanzado la solución completa.

Un algoritmo ávido nunca reconsidera un candidato cuando es descartado por la función de viabilidad.

- Método de retroceso (Backtracking):

Solo se usa para resolver problemas combinatoriales.

Realiza una búsqueda sistemática de soluciones, generando un árbol de búsqueda en el que cada nivel representa a un candidato que se añade a la solución.

La búsqueda sistemática es muy costosa, con lo que el backtracking añade dos optimizaciones:

- Poda: Cuando la función de viabilidad detecta un camino que no conduce a solución, deja de evaluar esa parte del árbol.

A este abandono y retroceso se le llama backtracking.

- Heurísticas: Son reglas que sirven para decidir cuales son las ramas mas prometedoras y evaluarlas primero.

- Ramificación y poda (branch and bound):

Es similar al backtracking, pero solo se usan para resolver problemas de optimización, en los que al rebasar la función objetivo sabemos que no podemos seguir.

- Ramificación: La búsqueda se realiza en anchura.

- Poda: La función objetivo da un valor máximo y mínimo para un camino. Dados dos caminos A y B, la poda se realiza en el camino B, cuando el valor mínimo de B es mayor al máximo de A.

*Eficiencia de algoritmos:

El objetivo es medir el rendimiento de un algoritmo.

Vamos a trabajar con diferentes métricas para valorar la eficiencia de los algoritmos.

-Medidas de eficiencia:

- **Análisis empírico:** Consiste en programar varios algoritmos y ejecutarlos para ver lo que tarda cada uno.

- **Análisis matemático:** Consiste en determinar matemáticamente la cantidad de recursos que necesita el algoritmo en función de los datos de entrada.

En el análisis matemático existen dos formas de medir los recursos consumidos:

- **Eficiencia temporal:** Indica lo rápido que se ejecuta el algoritmo.

La eficiencia temporal depende del volumen de datos de entrada, de los cores del sistema, etc.

Nosotros supondremos que existe un solo core.

- **Eficiencia espacial:** Indica la cantidad de memoria que consume el algoritmo.

Actualmente, la selección de un algoritmo influye mucho más la eficiencia temporal.

-Medir el tamaño de entrada:

Se debe elegir la misma variable para comparar algoritmos distintos aplicados a los mismos datos.

La variable que se suele utilizar es el tamaño de los datos de entrada n , para medir el tiempo de ejecución.

A veces es difícil definir el tamaño de entrada, así que normalmente, tendremos tres o más magnitudes.

- Medir el tiempo de ejecución:

En el análisis empírico se utilizan medidas del tiempo de ejecución en segundos, el problema de esto es que los tiempos de ejecución van ligados a la plataforma.

En el análisis matemático se cuenta el número de veces que se ejecuta una operación.

- La medida del tiempo es independiente de la plataforma.
- Es necesario identificar la operación básica (la operación que contribuye más al tiempo de ejecución).
- Se cuenta el número de veces que la operación básica se ejecuta.

Identificar la operación básica es fácil porque es la que más tiempo consume.

La operación básica debe tener un tiempo de ejecución constante.

La eficiencia $C(n)$ es la que nos indica los recursos (tiempo o espacio), es decir, el número de veces que se tiene que ejecutar la operación básica con una entrada del tamaño n .

Coste operacional (Cop): tiempo que necesita una operación básica para ser ejecutada.

Se puede estimar el tiempo que lleva ejecutar un algoritmo mediante la fórmula:

$$T(n) \approx Cop \cdot C(n)$$

Ejemplo: Si el coste computacional de un algoritmo viene dado por la fórmula $C(n) = \frac{1}{4}n^4$, ¿Cuanto tiempo tardara en ejecutarse el algoritmo si doblamos los elementos de entrada?

$$C(n) = \frac{1}{4}n^4 \rightarrow C(2n) = \frac{1}{4}2n^4$$

$$T(2n) \approx Cop \cdot C(2n) \rightarrow Cop = \frac{T(2n)}{C(2n)} = \frac{T(2n)}{\frac{1}{4}2n^4} = \frac{4T(2n)}{2n^4}$$

$$T(n) \approx Cop \cdot C(n) \rightarrow Cop = \frac{T(n)}{C(n)} = \frac{T(n)}{\frac{1}{4}n^4} = \frac{4T(n)}{n^4}$$

$$\frac{4T(n)}{n^4} = \frac{4T(2n)}{2n^4} \rightarrow 4T(2n) = \frac{4T(n) \cdot 2n^4}{n^4} = 4T(n) \cdot n^4$$

$$T(2n) = T(n) \cdot n^4$$

- Caso peor, mejor y medio:

En el caso peor llevamos al algoritmo hacia la peor condición que se pueda encontrar.

- Coste computacional peor $C_{\text{worst}}(n)$: Número máximo de veces que se ejecuta la operación con n elementos de entrada.
- Coste computacional mejor $C_{\text{best}}(n)$: Número mínimo de veces que se ejecuta la operación con n elementos de entrada.

Si no conocemos la distribución de los datos, estudiaremos el caso peor.

Si conocemos la distribución estadística de los datos, podremos estudiar el coste computacional medio $C_{\text{aver}}(n)$.

Cogemos los datos del caso peor y los datos del caso mejor y haremos la media.

* Análisis de algoritmos:

- Tiempo de ejecución:

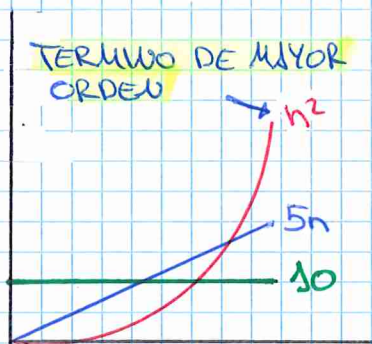
El tiempo de ejecución debemos expresarlo mediante una función matemática. Ejemplo: $T(n) = n^2 + 5n + 10$

Esto nos permite conocer la evolución de nuestro tiempo de ejecución dependiendo de nuestros datos de entrada.

Descomposición:

$$T(n) = n^2 + 5n + 10$$

Descomponemos el tiempo en componentes más pequeños:



Esto sirve para ver que componente tiene más importancia dentro del algoritmo y saber que componente afecta más al tiempo de ejecución.

Cada componente viene determinado por un trozo del código.

Ordenes que más aparecen:

• Tratables: Son tiempos de ejecución tratables, es decir, podemos esperar físicamente a que el algoritmo termine.

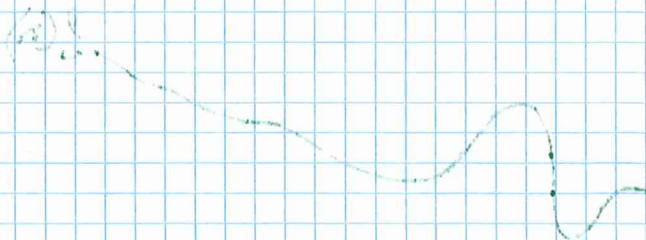
$$1 < \log(n) < n < n \cdot \log(n) < n^2$$

• Intratables: Son tiempos de ejecución intratables.

$$n^2 < n^3 < 2^n < n!$$

n^2 se encuentra en el límite y hay que estudiarlo a parte.

Siempre hay que tener en cuenta el tamaño de la entrada para poder decir si un problema es tratable o intratable.



- Notación asintótica:

La notación asintótica captura el orden de crecimiento de la operación básica según el tamaño de los datos de entrada van aumentando.

Suponemos las funciones $f(n)$ y $g(n)$ como funciones no negativas definidas sobre los números naturales. $g(n)$ sería la función patrón asintótica con la que comparamos, sale del estudio del peor caso.

$f(n)$ es asintóticamente menor que $g(n)$ cuando:

$$f(n) < g(n)$$

$f(n)$ es asintóticamente mayor que $g(n)$ cuando:

$$f(n) > g(n)$$

$f(n)$ es asintóticamente igual que $g(n)$ cuando:

$$f(n) = g(n)$$

- Para comparar la orden de crecimiento utilizamos tres notaciones:

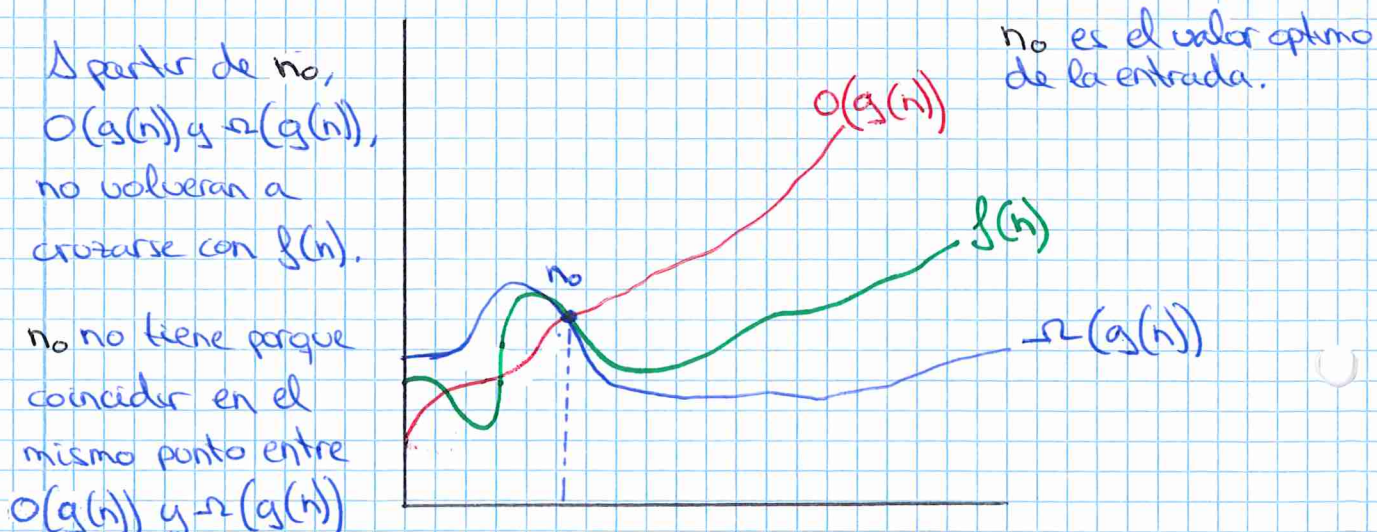
• Cota superior asintótica $O(g(n))$: Son las funciones con menor o igual orden de crecimiento que $g(n)$

De todas las cotas superiores nos interesara la mas baja.

• Cota inferior asintótica $\Omega(g(n))$: Son las funciones con mayor o igual orden de crecimiento que $g(n)$

De todas las cotas inferiores nos quedamos con la mas alta.

• Cota ajustada asintótica $\Theta(g(n))$: Son las funciones con el mismo orden de crecimiento que $g(n)$.



- Orden de complejidad dominante I

• Regla de la suma: Si un algoritmo consta de dos partes en secuencia, sus costes se suman.

Secuencia:

$$\left. \begin{array}{l} \text{1}^{\text{a}} \text{ parte} \\ \text{2}^{\text{a}} \text{ parte} \end{array} \right\} \begin{array}{l} C_1(n) \\ C_2(n) \end{array}$$

$$C(n) = C_1(n) + C_2(n) + \dots + C_n(n)$$

El coste compuesto pertenece al máximo de los subcostes

• Ejemplo: $C(n) = C_1(n) + C_2(n)$

$$\begin{cases} C_1(n) = n \cdot \log(n) \\ C_2(n) = n^2 \end{cases}$$

Costes:

$$C_1(n) = n \cdot \log(n)$$

$$C_2(n) = n^2$$

Orden

$$O_1(n) = n$$

$$O_2(n) = n^2$$

} Siempre cogemos el
valor superior del coste

- Orden de complejidad dominante II

• Regla del producto: Si un algoritmo $C_1(n)$ llama a otro algoritmo $C_2(n)$, sus costes se multiplican.

$$C(n) = C_1(n) \cdot C_2(n)$$

$$O(C(n)) = O(C_1(n)) \cdot O(C_2(n))$$

• Ejemplo:

$$f_1(n)$$

$$C_1(n) = 2n^2 + 5$$

$$\downarrow$$

$$f_2(n) \quad C_2(n) = n^3 + 1$$

$$C(n) = C_1(n) \cdot C_2(n) = (2n^2 + 5) \cdot (n^3 + 1)$$

$$O(C_1(n)) = n^2$$

$$O(C_2(n)) = n^3$$

$$O(C(n)) = O(C_1(n)) \cdot O(C_2(n)) = n^2 \cdot n^3 = n^5$$

• Ejemplo:

```
int longitud(char* str) {
```

```
    int blancos = 0;  $O(1)$ 
```

```
    int i;
```

```
    for (i = 0; str[i] != '\n'; i++) {  $O(n)$  }  $O(n) \cdot O(1) = O(n)$ 
```

```
        if (str[i] == ' ' || str[i] == '\t')  $O(1)$ 
```

```
            blancos++
```

```
    }
```

```
    for (i = 0; str[i] != '\n'; i++) {  $O(n)$ 
```

```
        return i - blancos
```

```
    }
```

Total = $O(n) + O(n) = 2 \cdot O(n)$

El orden de crecimiento es proporcional a n .

- Analisis de algoritmos recursivos:

• Reducción por sustracción:

Ecuación de recurrencia

$$T(n) \begin{cases} c \cdot n^k & \text{si } 0 \leq n < b \\ a \cdot T(n-b) + c \cdot n^k & \text{si } n \geq b \end{cases}$$

a = Numero de llamadas recursivas.

b = Reducción del problema en cada llamada.

$c \cdot n^k$ = Todas las operaciones que hacen falta ademas de las de recursividad.

Resolución de la ecuación

$$T(n) \begin{cases} \theta(n^k) & \text{si } a < 1 \\ \theta(n^{k+1}) & \text{si } a = 1 \\ \theta(a^{n/b}) & \text{si } a > 1 \end{cases}$$

• Reducción por división: Cuando en la llamada a la función estoy dividiendo el parametro.

Ecuación de recurrencia

$$T(n) \begin{cases} c \cdot n^k & \text{si } 1 \leq n < b \\ a \cdot T(n/b) + c \cdot n^k & \text{si } n \geq b \end{cases}$$

a = Numero de llamadas recursivas

b = Reducción del problema en cada llamada.

$c \cdot n^k$ = Todas las operaciones que hacen falta ademas de las de recursividad.

$$T(n) \begin{cases} \theta(n^k) & n < b^k \\ \theta(n^k \cdot \log(n)) & n = b^k \\ \theta(n^{\log_b a}) & n > b^k \end{cases}$$

Ejemplo:

proc $P(n)$ {

 var i, j : enteros

Coste total es $A+B+C$

$j \leftarrow 1$

 [si $n \leq 1$ entonces terminar $\leftarrow C$

 si no {

 para $i \leftarrow 1$ hasta n hacer $P(n \text{ DIV } 2) - A \rightarrow 7 \cdot T(n/2)$

 para $i \leftarrow 1$ hasta $4 \cdot n^3$ hacer $J \leftarrow J + 1 - B \rightarrow O(n^3)$

* Algoritmos de ordenación:

Los algoritmos de ordenación son algoritmos que reciben una lista de elementos y modifican sus valores para que aparezcan ordenados.

- Ordenación: es el proceso de colocación de los elementos de forma que cada uno y su sucesor satisfagan una relación.

Categorías disjuntas de algoritmos de ordenación:

- Ordenación interna: Cuando el algoritmo requiere una cantidad de memoria lo suficientemente pequeña en relación a lo que tengo, usará la memoria principal (RAM). Por ejemplo, si tengo 16Gb de RAM y mi algoritmo necesita 4Gb de RAM, no será necesario usar la memoria secundaria (Disco duro).

- Ordenación externa: Cuando hay tantos registros que consume muchos recursos, entonces se recurre a la memoria secundaria (Disco duro).

Algoritmos de ordenación:

- ORDENACIÓN DE LA BURBUJA:

```
bubble_sort(int A[], int n) { → Array de entrada.  
    // Realiza n-1 iteraciones de burbujeo en la secuencia  
    for (i = 1; i < n; i++) {  
        // Burbujea el último elemento al final  
        for (j = 1; j < n-i+1; j++) {  
            if (A[j-1] > A[j])  
                swap(A[j-1], A[j]);  
        } ← conmuta entre el elemento [j-1] y [j]  
        Operación Base.  
    }  
}
```

- La variable "i" es la que separa los elementos ordenados de los que no lo están.

El algoritmo divide el array en dos partes: Los elementos ordenados y los que no. Los ordenados se mantienen al principio. En cada iteración se coge el elemento no ordenado y el bode interior se usa para encontrar el punto de intersección. Se va desplazando el elemento mayor hacia la derecha.

- El for interno va desplazando números mayores al final y los mas pequeños al principio.

- El for externo hace correr el algoritmo interno hasta que hace (n-1) pasadas y el array queda ordenado.

Inicial

6	8	2	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Iteración 1

Paso 1

6	8	2	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	8	2	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 2

6	8	2	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	8	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 3

6	2	8	4	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	8	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 4

6	2	4	8	1	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	8	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 5

6	2	4	1	8	5	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	5	8	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 6

6	2	4	1	5	8	3	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	5	3	8	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 7

6	2	4	1	5	3	8	7	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	5	3	7	8	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 8

6	2	4	1	5	3	7	8	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	5	3	7	8	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Paso 9

6	2	4	1	5	3	7	8	9	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

 →

6	2	4	1	5	3	7	8	0	9
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

- ORDENACION POR SELECCION:

```
selection_sort(int A[], int n) {  
  for (i=0; i<n-1; i++) {  
    // Almacena la posición e índice mínimos  
    min_index = i;  
    min_value = A[i];  
    // Busca el siguiente más pequeño  
    for (j=i+1; j<n; j++) {  
      if (min_value > A[j]) {  
        min_index = j;  
        min_value = A[j];  
      }  
    }  
    if (min_index != i) {  
      swap(A[i], A[min_index]);  
    }  
  }  
}
```

- Busca el menor de los elementos y lo intercambia con el primero.

Luego pasa al siguiente valor del array, busca el menor y lo intercambia por esa posición del array.

A[0] A[1] A[2] A[3] A[4]

51	21	39	80	36
----	----	----	----	----

- Pasada 1: Selecciona 21 e intercambia 21 por A[0]

21	51	39	80	36
----	----	----	----	----

- Pasada 2: Selecciona 36 e intercambia 36 por A[1]

21	36	39	80	51
----	----	----	----	----

- Pasada 3: Selecciona 39 y como no encuentra uno menor no hace nada

21	36	39	80	51
----	----	----	----	----

- Pasada 4: Selecciona 51 e intercambia 51 por A[3]

21	36	39	51	80
----	----	----	----	----

- No hay pasada 5 porque nuestro bucle acaba cuando llegamos a "n-1".

- ORDENACION POR INSERCIÓN:

```
insertion_sort(int A[], int n) {  
    // Empieza con el primer elemento como único ordenado  
    1- for (i=1; i<n; i++) {  
        // value guarda el valor a ser insertado  
        value = A[i];  
        // Busca pos donde meter el elemento a insertar  
        pos = i;  
        2- while (pos > 0 && value < A[pos-1]) {  
            // Desplaza elemento a la derecha  
            A[pos] = A[pos-1];  
            pos--;  
        }  
        // Guarda value en el hueco  
        A[pos] = value;  
    }  
}
```

La variable i es la que separa los elementos ordenados de los que no.
Realiza el intercambio desplazando el elemento a la derecha.

El algoritmo divide el array de elementos en dos partes:

Los elementos ordenados y los que no lo están.

Los ordenados se mantienen al principio y su tamaño va creciendo en cada iteración.

• Es parecido a la ordenación por selección, la diferencia es, que al hacer esa inserción directa, los elementos ordenados quedan siempre al principio del array y en el resto del array los desordenados.

1. En cada iteración se coge el primer elemento no ordenado, y el bucle interior encuentra el punto de inserción.

2. Se realiza una búsqueda de la posición de inserción desde atrás y se van desplazando los elementos ordenados hacia la derecha, para dejar hueco al elemento a insertar.

A[0] A[1] A[2] A[3] A[4]

54	26	93	17	77
----	----	----	----	----

Se asume que 54 es una lista ordenada de 1 ítem.

26	54	93	17	77
----	----	----	----	----

- Compara 26 y 54 y como es menor, inserta el 26 en A[0]

26	54	93	17	77
----	----	----	----	----

- Compara 93 con 54 y como es mayor, no hace nada.

17	26	54	93	77
----	----	----	----	----

- Compara 17 con 93 y como es menor lo inserta, luego compara 17 con 54 y hace lo mismo hasta llegar a encontrarse con uno menor y parar.

17	26	54	77	93
----	----	----	----	----

- Compara 93 con 77 y al ser menor lo inserta, luego compara 77 con 54 y al ser mayor para.

- Los tres algoritmos anteriores son menos eficientes, porque siguen la estrategia de "comparación por pares" de elementos y los intercambia cuando no mantienen el orden.
- Los siguientes dos algoritmos que vamos a ver, utilizan la estrategia de "divide y conquista" de forma recursiva.

- ORDENACION POR MEZCLA (MERGE-SORT):

Sigue los tres pasos de divide y conquista:

- Divide el array en dos subarrays del mismo tamaño.
- Ordena los elementos de cada subarray.
- Mezcla los elementos de los subarrays ordenados para obtener un array ordenado.

```
merge_sort(int A[], int left, int right)
if (left < right) {
    center = (left + right) / 2;
    merge_sort(A, left, center);
    merge_sort(A, center + 1, right);
    merge(A, left, center, right);
}
```

La función `merge()` (intercalar) siempre ordena dos subarrays ordenados adyacentes. Para generar el array ordenado utiliza un array temporal.

- ORDENACION RAPIDA (QUICK-SORT):

Sigue los tres pasos de divide y conquista pero con alguna diferencia respecto al `merge-sort`.

- No divide el array por medio, sino que usa un `splitter`.
- No necesita de un array temporal para realizar las ordenaciones.
- `Quick-sort` realiza el trabajo principal en la etapa de división (llamada a `split()`), mientras que `merge-sort` realiza el trabajo principal durante la etapa de conquista (`merge()`).

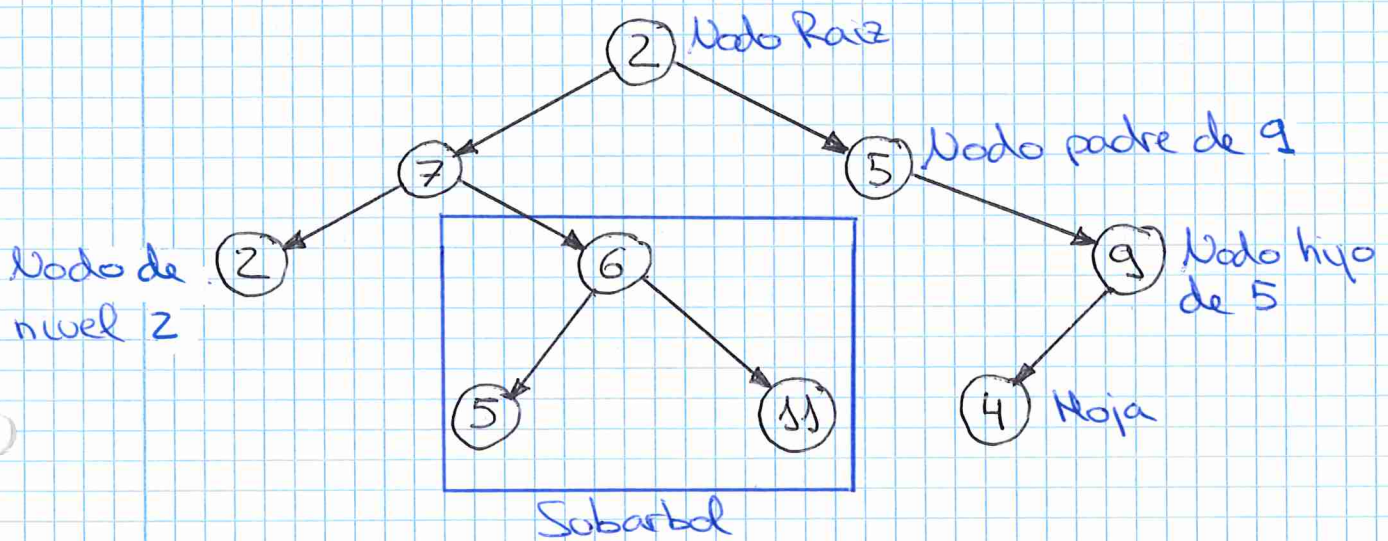
```
void quick_sort(int A[], int left, int right)
if (left < right) {
    int i = split(A, left, right);
    quick_sort(A, left, i - 1);
    quick_sort(A, i + 1, right);
}
```

* Algoritmos con árboles:

- Los árboles son una estructura de datos no lineal, porque organizan los datos en nodos relacionados entre sí a través de ramas.

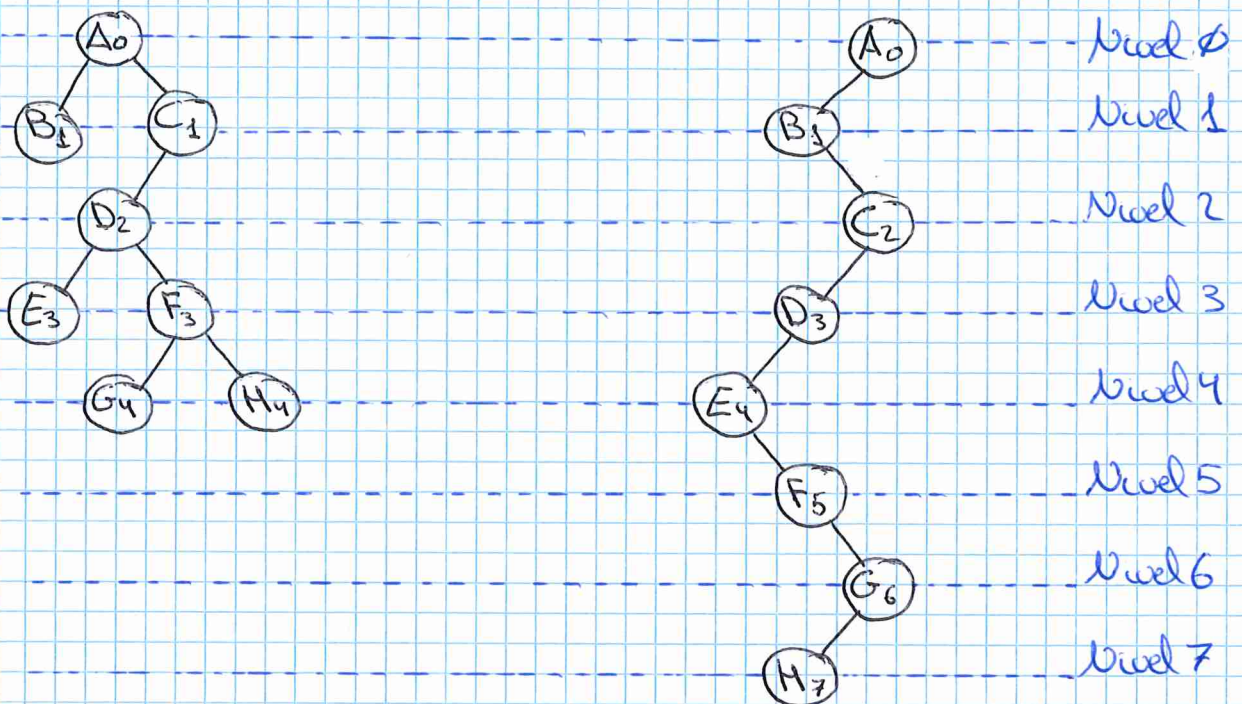
Elementos del árbol:

- **Nodo:** Almacenan un dato y sus relaciones con los nodos hijo.
- **Nodo raíz:** Es el nodo del que derivan todos los demás.
- **Nodo padre:** Todo nodo tiene un solo padre.
- **Nodo hijo:** Un nodo puede tener cero, uno o más hijos.
- **Subarbol:** Cualquier nodo y sus hijos.
- **Grado de un nodo:** Numero de hijos que salen del nodo
- **Nivel de un nodo:** Numero de ancestros que tiene desde la raíz.
- **Altura del árbol:** Numero máximo de niveles de los nodos del árbol.



Este árbol tiene una altura de 4 niveles.

Árbol binario: Es aquel en el que cada nodo tiene como máximo grado 2, con lo cual, tiene como máximo dos hijos. a los que llamaremos hijo izquierdo e hijo derecho.



Un árbol de solo 1 hijo cada nodo, no es lo mismo que un array, porque los array no tienen relación jerárquica, pero los árboles sí.

Un árbol binario es completo si todos sus nodos internos tienen exactamente dos hijos.

Un árbol binario balanceado es un árbol en el que, para cada subárbol, la altura de las hojas difiere en una unidad como mucho.

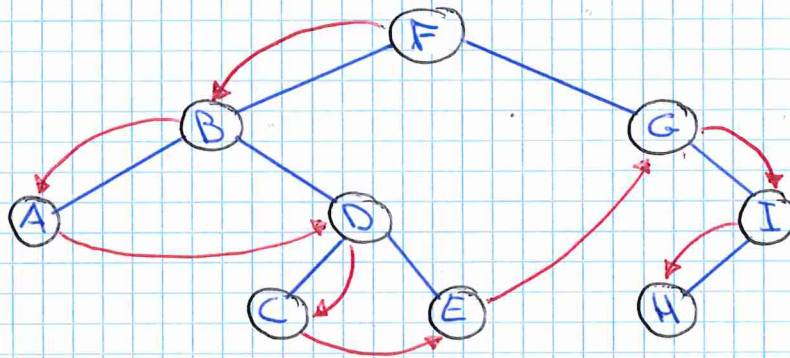
Recorridos en los arboles:

Consiste en recorrer todos sus nodos. Las estructuras lineales solo se pueden recorrer de adelante hacia atrás.

- Formas de recorrer un arbol:

• Preorder:

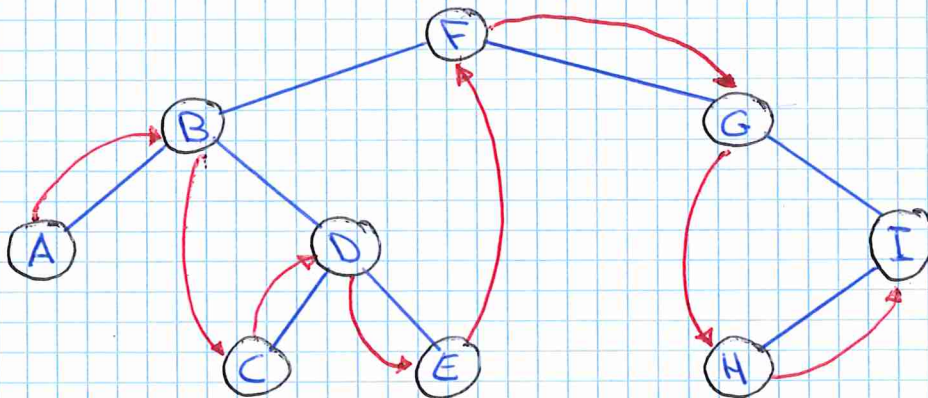
1. Visitamos la raiz.
2. Recorremos en preorder el subarbol izquierdo.
3. Recorremos en preorder el subarbol derecho.



Recorrido: F, B, A, D, C, E, G, I, H.

• Inorder:

1. Recorremos inorder el subarbol izquierdo.
2. Visitamos la raiz.
3. Recorremos inorder el subarbol derecho.

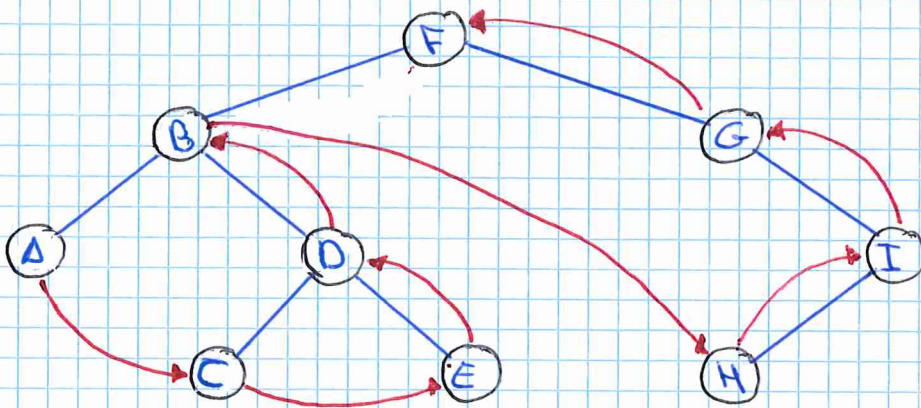


Recorrido: A, B, C, D, E, F, G, H, I

Es recorriendo de izquierda a derecha, pasando antes del cambio de subarbol por la raiz.

• Postorder:

1. Recorremos en postorder el subarbol izquierdo.
2. Recorremos en postorder el subarbol derecho.
3. Visitamos la raíz.

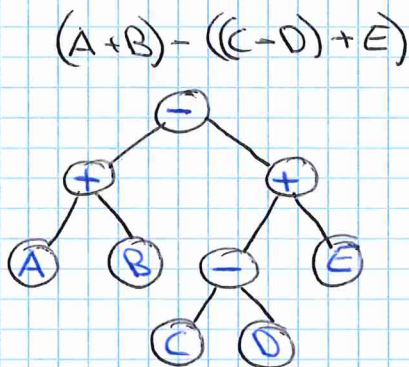
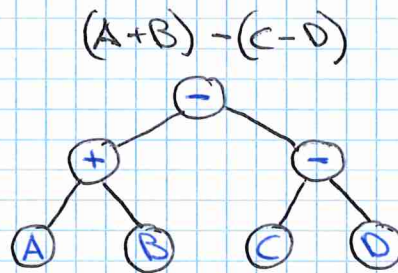
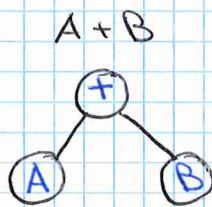


Recorrido: A, C, E, D, B, H, I, G, F

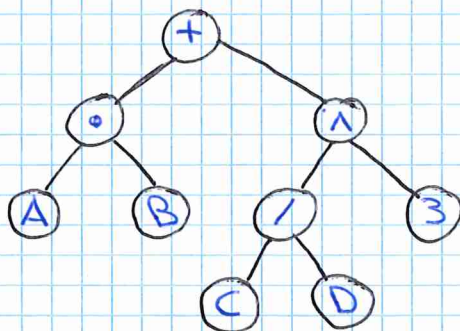
Es recorrerlo de izquierda a derecha, empezando de abajo hacia arriba y acabando en la raíz.

Un uso importante de los árboles es el de representar expresiones:

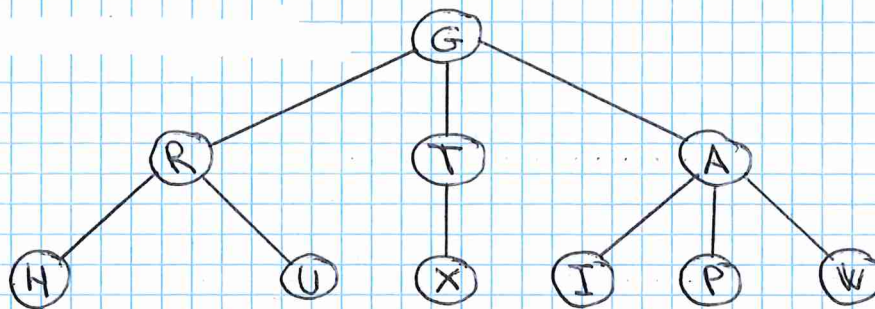
- Podemos usar un árbol binario para representar expresiones del tipo $(3+x) \cdot 3 / (x+y)$.
- Tenemos el objetivo de evaluar esa expresión, el árbol que evalúa se llama árbol con la expresión.
- En el árbol con expresión, los operadores se almacenan en los nodos interiores y los operandos se almacenan en los nodos hoja.
- Una vez construido el árbol, se puede usar para evaluar la expresión.
- El operador de un nodo padre se ejecuta después de evaluar a los hijos.



Ejercicio: $(A \cdot B) + (C/D)^3$



Ejercicio:



Recorrido preorder: G, R, H, U, T, X, A, I, P, W

Recorrido inorder: H, R, U, G, T, X, I, A, P, W

Recorrido postorder: H, U, R, X, T, I, P, W, A, G

* Algoritmos con árboles balanceados y ordenados:

- Tener un árbol balanceado y ordenado nos da una mejora en el coste computacional

- Árboles binarios ordenados:

Un árbol binario ordenado, también llamado árbol binario de búsqueda, es un árbol que cumple con la propiedad de ordenación.

• Propiedad de ordenación:

Sea x un nodo en un árbol binario balanceado, entonces:

Si y es un nodo del subárbol izquierdo $y \leq x$

Si y es un nodo del subárbol derecho $y \geq x$

Esto quiere decir que va de menor a mayor de izquierda a derecha.

El recorrido de un árbol binario ordenado es el recorrido inorden y es el que nos devuelve los elementos ordenados.

- Operaciones de los árboles binarios ordenados:

• Tree-Search(x, k): Nos permite encontrar el elemento con clave k en el árbol x .

• Tree-Minimum(x): Devuelve el elemento más pequeño del árbol x .

• Tree-Maximum(x): Devuelve el elemento más grande del árbol x .

• Tree-Successor(x): Devuelve el siguiente elemento de un nodo

• Tree-Predcessor(x): Devuelve el anterior elemento de un nodo.

• Tree-Insert(x, z): Inserta el elemento z en el árbol x , manteniendo la propiedad de ordenación.

• Tree-Delete(x, z): Elimina el elemento z del árbol x , manteniendo la propiedad de ordenación.

- Búsqueda en un árbol binario ordenado:

Comenzamos por el nodo raíz, si el valor que buscamos es menor al nodo actual, seguiremos por el nodo de la izquierda. En caso de ser mayor al nodo actual, seguiremos por el nodo de la derecha.

- Borrar nodos de un árbol binario ordenado:

La forma de borrar un nodo depende del tipo de nodo:

- Si es un nodo hoja basta con borrarlo.
- Si es un nodo con un solo hijo, lo borraremos y reenganchamos el nodo hijo al padre del nodo borrado.
- Si es un nodo con dos hijos, además de todo lo anterior, tenemos que reordenar el árbol.

- Análisis computacional de los árboles binarios ordenados:

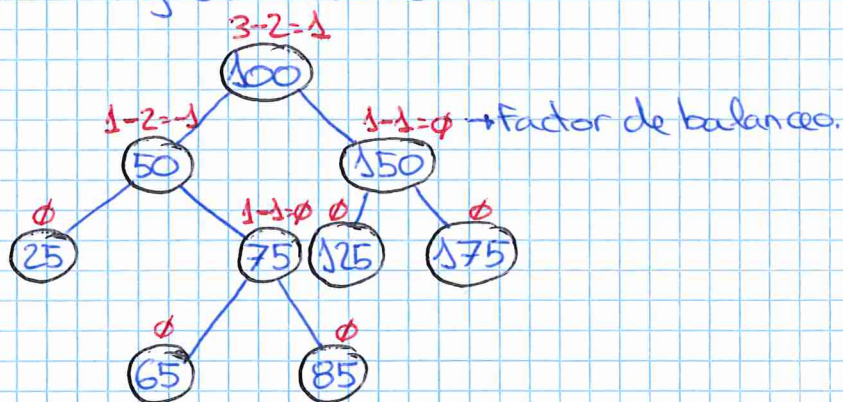
- Las operaciones en un árbol binario ordenado son proporcionales a la altura del árbol.
- Para un árbol binario completo, las operaciones ejecutan en $O(h)$ donde h es la altura del árbol.
- Si el árbol está perfectamente balanceado $O(h) = O(\log_2 n)$
- Si el árbol fuera una estructura lineal $O(h) = O(n)$

- Árboles binarios balanceados (AVL):

La eficiencia computacional máxima es cuando el árbol tiene una altura mínima $O(h)$.

El árbol binario balanceado (AVL Tree) es un árbol binario ordenado, donde para todos los nodos, la diferencia en altura entre las ramas izquierda y derecha sea $1, 0$ o -1 .

Factor de balanceo: indica la diferencia entre la rama izquierda y la rama derecha.



Las operaciones de búsqueda y recorrido son las mismas, pero las operaciones de inserción y borrado tienen que modificarse para cumplir con la propiedad de balanceo.

Dada la siguiente secuencia de números: 8, 9, 11, 15, 19, 20, 21, 7, 3, 2, 1, 5, 6, 4, 13, 14, 10, 12, 17, 16, 18, generar:

a) Su árbol binario de búsqueda:

Sabemos que un árbol binario de búsqueda es un árbol binario ordenado, así que lo primero que haremos será ordenar los datos.

$\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21\}$

Sabemos que un árbol binario es aquel en el que cada nodo tiene como máximo grado 2.

También sabemos, que para que nuestro coste computacional sea menor, nuestro árbol tiene que tener la menor altura posible.

Para conseguir esto, vamos a contabilizar los datos y encontrar la mediana, pero como varicará el resultado dependiendo de si el número de datos es par o impar lo haremos así:

- Si es impar: $\frac{\text{Numero total de datos}}{2}$, nos quedamos con la parte entera y le sumamos 1.

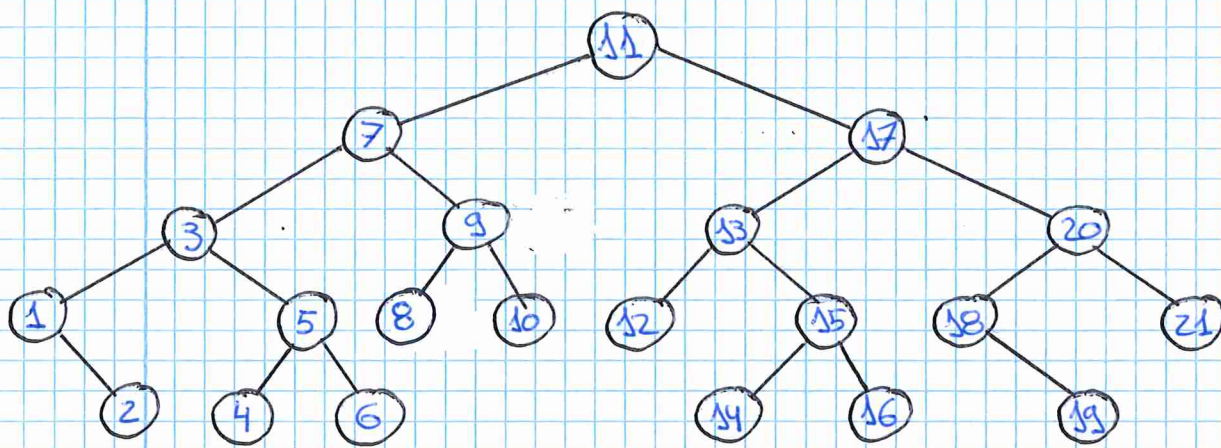
- Si es par: $\left(\frac{\text{Numero total de datos}}{2}\right) + 1$.

En nuestro caso tenemos 21 datos, que son impares:

$$\frac{21}{2} = 10,5 \text{ cogemos la parte entera y sumamos 1.}$$

$10 + 1 = 11$ este será nuestro nodo raíz, que en este caso coincide con el número 11 porque es una serie numérica de 1 a 21 ordenada.

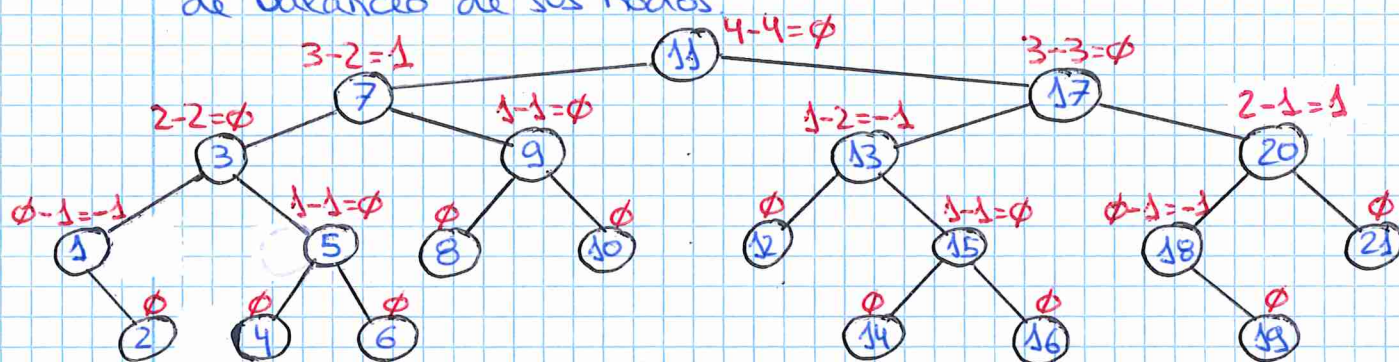
La ordenación a utilizar es *inorder*, así que, como nuestro nodo raíz es el 11, el subárbol izquierdo contendrá los datos del [1 al 10] y el subárbol derecho del [12 al 21].



Este sería nuestro árbol binario de búsqueda.

b) Si árbol perfectamente balanceado:

Un árbol balanceado, es un árbol en el que la diferencia en altura entre el subárbol izquierdo y derecho es 1 , 0 o -1 . Vamos a analizar nuestro árbol analizando el factor de balanceo de sus nodos.



-Todas las hojas tienen coste 0 .

-Para el resto de nodos: altura subárbol izquierdo menos altura subárbol derecho.

Podemos decir que nuestro árbol está perfectamente balanceado.

c) Si árbol AVL:

Un árbol AVL es un árbol binario ordenado y balanceado.

En nuestro caso, nuestro árbol es un árbol AVL.

¿Qué conjeturas puedes sacar de estos ejercicios?

La principal conjetura que puedo sacar, es que antes de ponernos a trabajar con un árbol, debemos ordenar los datos.

Al ser árboles binarios, el nodo raíz casi siempre rondará en el valor central de los datos en el recorrido inorden.

¿En que tipo de árbol se genera el árbol de altura mínima?
En los árboles balanceados, ya que para que este balanceado, la diferencia entre la altura de los nodos del subárbol izquierdo y el subárbol derecho debe ser $\pm 1, 0$ o -1 .

¿Cuáles serían las ventajas y desventajas de uno y otro esquema de representación de árbol?

Un árbol de búsqueda tiene la ventaja de que sus elementos están ordenados, pero como no necesariamente tiene que estar balanceado, su coste computacional será mayor que el de un árbol balanceado, el cual, tiene la ventaja de ser el tipo de árbol que genera menos altura y por lo tanto mayor eficiencia.

Pero los árboles AVL, son árboles balanceados y ordenados, con lo que cogen las ventajas de los dos árboles anteriores. Mejor eficiencia por la menor altura del árbol y mejor eficiencia en la búsqueda de datos al encontrarse ordenado. Al estar balanceado y ordenado, cuando realicemos una búsqueda, podemos ir descartando la mitad de los datos en cada paso de nodo.

Sabiendo poco de programación, supongo que una desventaja será que cada vez que insertamos o eliminemos un dato, su coste crezca al tener que reordenarse y balancearse.

* Algoritmos con heaps:

- Heap (monitculo): Es un array ordenado que se puede representar como un arbol.

Un heap nos permite insertar y extraer elementos de forma ordenada.

Cuando queremos realizar estas operaciones, la principal ventaja es que un heap puede realizarlas usando un simple array.

Puede visualizarse como un arbol binario de busqueda, donde cada nodo corresponde a un elemento del array.

- El array del heap tiene dos atributos:

- Capacidad: Indica la longitud del array usado para almacenar los elementos y corresponde a la capacidad máxima del heap.

- Longitud: Indica cuantos elementos tiene actualmente el heap.

- La raíz del arbol corresponde al elemento $A[0]$ y, dado un elemento i , podemos calcular la posición de su padre e hijos con los operadores:

- Parent(i) return $\lfloor (i-1)/2 \rfloor$

- Left(i) return $2i+1$

- Right(i) return $2i+2$

- Los heaps cumplen dos propiedades:

- Propiedad de ordenación: Siempre trabajaremos con un array ordenado y su representación grafica sera en forma de arbol ordenado.

- Propiedad de completitud: El arbol de busqueda estara siempre completamente relleno a todos los niveles excepto, a veces el ultimo, que se rellena de izquierda a derecha.

Heaps inserción:

- Traslado el árbol al array e inserto el ítem en la última posición disponible dentro de la capacidad del array. Después ordeno el array y vuelvo a representar el árbol.

Heaps de borrado:

- Traslado el árbol al array y borro el ítem, luego lo ordeno y vuelvo a representarlo en el árbol.

Cada vez que transformamos de árbol a array o viceversa, consumimos recursos de memoria así que tendríamos que tener el doble de espacio para almacenar árbol y array.

Hay que vigilar el espacio de memoria que consumen.

- Coste computacional:

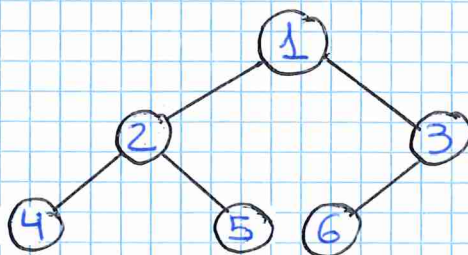
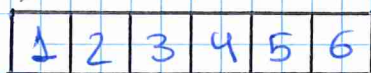
- Insertar un elemento en un heap tiene un coste $C_{\text{worst}} = \log_2 n$.
 - Eliminar un elemento en un heap tiene un coste $C_{\text{worst}} = \log_2 n$.
- Esto se debe a que el árbol binario de búsqueda es completo.

- Heapsort: El algoritmo aprovecha la simplicidad y eficiencia de los heaps para ordenar elementos.

So coste computacional es de $O(n \log_2 n)$, aunque tiene un coste de memoria al pasar de árbol a array y viceversa.

- Colas de prioridad: son aquellas en las que cada elemento tiene una prioridad asociada, siendo el elemento con mayor prioridad el que sale primero de la cola.

Los heaps me permiten representar los datos en forma de array y en forma de árbol.



* Algoritmos con grafos:

- Los grafos son un tipo abstracto de datos, altamente flexible para representar y resolver problemas topológicos.

Los grafos están formados por vertices "V" y aristas "E" que conectan los vertices. $G = (V, E)$

Permiten representar relaciones binarias entre elementos de un conjunto.

Un grafo G es un par ordenado $G = (V, E)$, donde:

- "V" es el conjunto de vertices o nodos.

- "E" es el conjunto de aristas o arcos que relacionan los nodos.

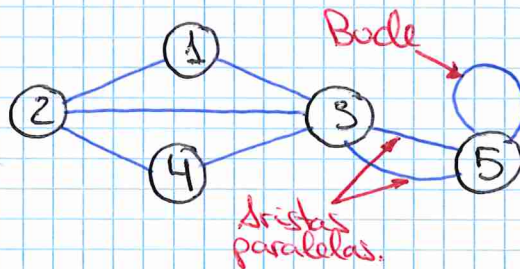
- Llamamos Grado del Grafo a su numero de vertices "V".

- Llamamos Grado del Vertice al numero de aristas incidentes en él.

- Un Bucle a una arista que relaciona el mismo nodo.

- Dos o más aristas son paralelas si relacionan el mismo par de vertices.

$G = (5, 8)$



Grado del grafo: 5

Grado de los vertices:

$$\text{deg}(V_1) = 2$$

$$\text{deg}(V_2) = 3$$

$$\text{deg}(V_3) = 5$$

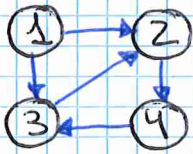
$$\text{deg}(V_4) = 2$$

$$\text{deg}(V_5) = 3$$

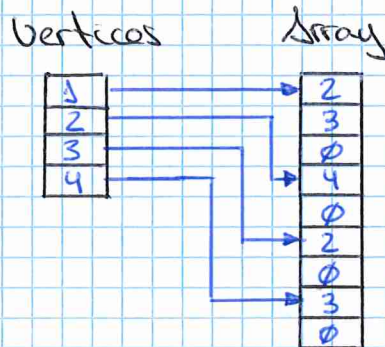
- Formas de representar un grafo:

• Lista de adyacencia: Indica los vertices que son adyacentes a cada vertice.

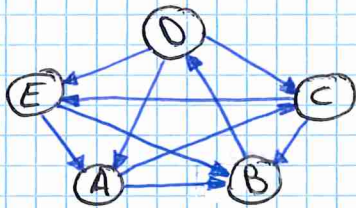
Si el grafo es dirigido, indican los vertices hasta los que llega el arco.



1 → 2, 3
2 → 3
3 → 4
4 → 2



• Matriz de adyacencia: Matriz donde se indica, para cada vertice, si hay un arco hacia el vertice de la otra entrada. Debe marcarse el origen y el destino.

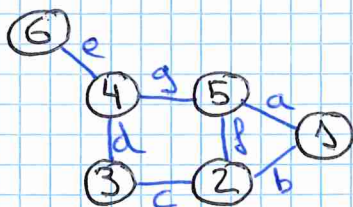


Destino

	A	B	C	D	E
A	0	1	1	0	0
B	0	0	0	1	0
C	0	1	0	0	1
D	1	0	1	0	1
E	1	1	0	0	0

Origen

• Matriz de incidencia: Matriz donde una entrada representa los vertices y otra los arcos. La matriz muestra cuando un vertice incide con un arco.



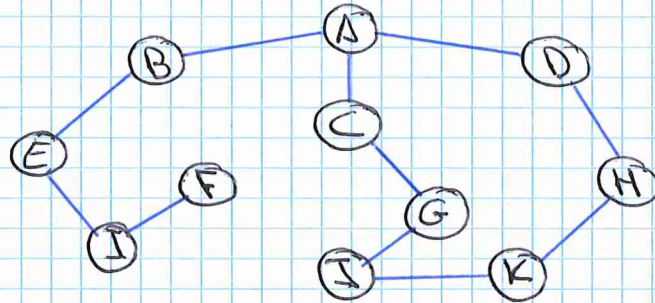
	a	b	c	d	e	f	g
1	1	1	0	0	0	0	0
2	0	1	1	0	0	1	0
3	0	0	1	1	0	0	0
4	0	0	0	1	1	0	1
5	1	0	0	0	0	1	1
6	0	0	0	0	1	0	0

Consumimos menos memoria cuando usamos listas de adyacencia con grafos dispersos. Las matrices de adyacencia son más eficientes para grafos densos.

- Recorrido de grafos:

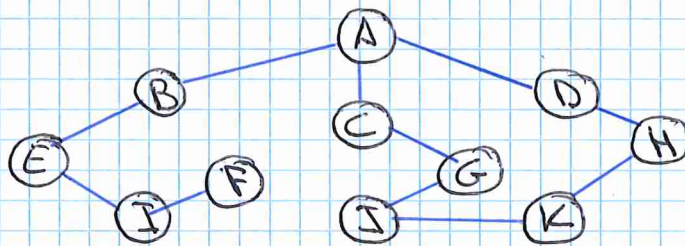
• Recorrido en anchura:

Dado un grafo $G=(V,E)$ y un origen (source "s") $s \in V$, el recorrido en anchura explora todos los arcos "E" para encontrar todos aquellos alcanzables desde "s".



Recorrido en anchura: A, B, C, D, E, G, H, I, J, K, F

• Recorrido en profundidad: El algoritmo de recorrido en profundidad avanza por el primer nodo que encuentra, siempre que sea posible, y no retrocede hasta que no queden más vértices por los que seguir.



Recorrido en profundidad: A, B, E, I, F, C, G, J, K, H, D

Tanto en el recorrido en anchura como el recorrido en profundidad, el coste de recorrer el grafo es $O(V+E)$

Ordenación topológica: Cuando los elementos cumplen las relaciones:

- Reflexiva
- Transitiva
- Antisimétrica.

Una forma de representarlo es con un grafo dirigido sin ciclos.

* Algoritmos greedy:

Los algoritmos que tratan de resolver problemas de optimización suelen recorrer la misma secuencia de pasos, pero la estrategia de recorrer todas las opciones es demasiado costosa.

Los algoritmos greedy, voraz o avaro siempre realizan la opción que parece mejor en cada momento.

Realiza la elección que le conduzca a la solución más óptima.

- Estrategia greedy:

- Se aplica a problemas de optimización que tienen muchas soluciones, pero se busca una solución que satisfaga una determinada restricción definida.
- A cada uno de los subconjuntos que cumplen las restricciones se les llama soluciones prometedoras.
- Hay que analizar cada paso en la solución que vallamos dando para ver si maximiza o minimiza nuestra función objetivo (solución óptima).

La función objetivo es lo que yo quiero maximizar o minimizar del problema.

- Elementos de la estrategia greedy:

- Método: Encontrar los elementos para que se cumpla nuestro objetivo.
- Conjunto de candidatos: todos aquellos elementos que forman parte de la solución.
- Función de selección: Cada vez que el algoritmo tiene que decidir por donde ir, nos dice por donde ir. La función de selección actúa mientras estamos resolviendo el algoritmo.
- Tener una función que nos diga si el subconjunto de candidatos es prometedor.
- Función objetivo: es la función que queremos maximizar o minimizar. Es la primera que tenemos que definir.
- Función de coste: comprueba si es óptima nuestra solución.

A partir de los elementos anteriores:

- Los algoritmos avodos se construyen de manera que vaya avanzando por etapas, tomando en cada una de ellas la decisión que parece mejor sin considerar las consecuencias futuras.
- Escogerá de entre todos los candidatos el que produce un óptimo local para esa etapa, suponiendo que sea, a su vez, el óptimo global del problema.

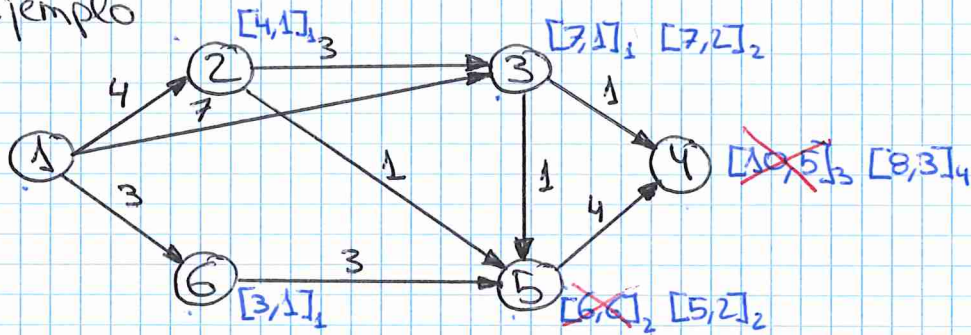
-Resumen del funcionamiento:

1. Se parte de un conjunto vacío $S = \emptyset$.
2. Se elige al mejor candidato de acuerdo con la función de selección.
3. Comprobamos si se puede llegar a una solución con el candidato seleccionado (función de factibilidad). Si no es así, lo eliminamos de la lista de candidatos para siempre.
4. Si no hemos llegado a una solución, seleccionamos otro candidato y repetimos el proceso hasta llegar a una solución o quedarnos sin candidatos.

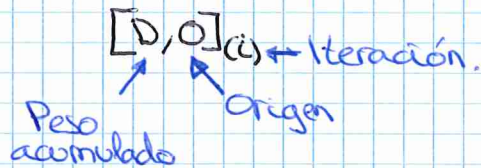
* Búsqueda de caminos mínimos:

- Dado un grafo $G(V, E)$ con función de pesos $w: E \rightarrow \mathbb{R}$, el problema del camino mínimo consiste en encontrar el camino más corto desde un nodo origen a cualquier otro nodo. (Algoritmo de Dijkstra).
- Se llama peso del camino a la suma de los pesos de los arcos que lo conforman.

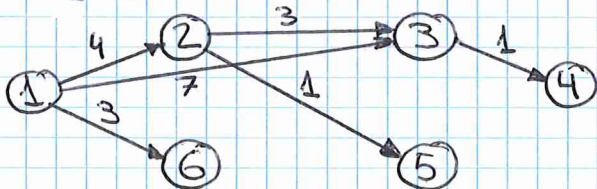
Ejemplo

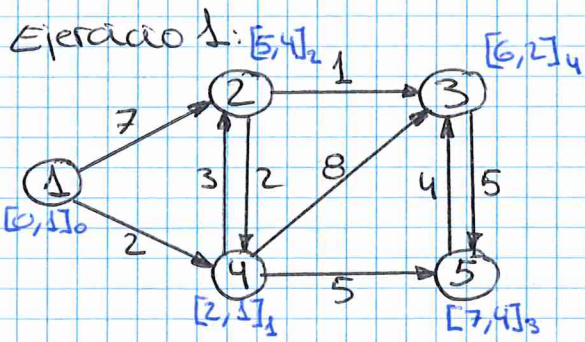


- Empezamos desde un nodo origen, en este caso el 1, y vemos sus posibles caminos.
- Recorremos los caminos y apuntamos los valores con la siguiente notación:



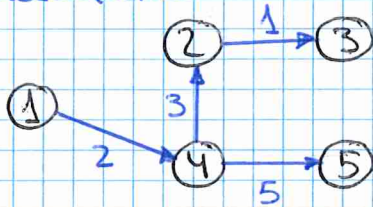
- De todas las iteraciones seguimos con la del peso mínimo repitiendo el paso anterior y así hasta el final.
 - Una vez recorrido, en los nodos donde tengamos varias iteraciones, nos quedamos con la de menor peso.
- En caso de coincidir los pesos nos quedamos con las dos.
- El grafo resultante sería:



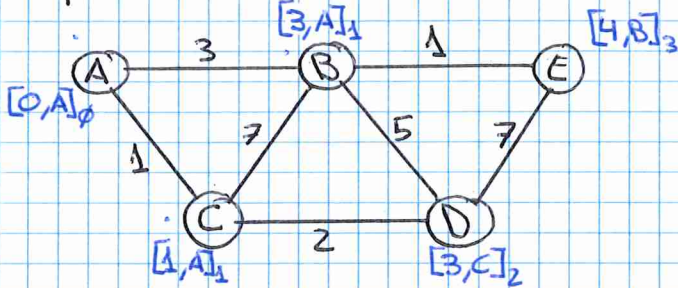


Resultante:

Lista $[1,4,2,3,5]$

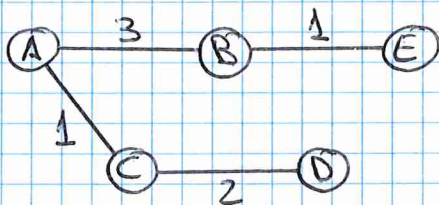


Ejercicio 2:



Grafo resultante:

Lista $[A,C,B,D,E]$



*Árbol de expansión mínima: (Algoritmo de Prim).

Un árbol generador mínimo es un árbol que utiliza todos los nodos del grafo, de tal manera que el costo total de sumar las aristas del grafo es mínimo. Sirve por ejemplo para crear rutas de un origen a un destino con el coste mínimo pasando por todos los nodos.

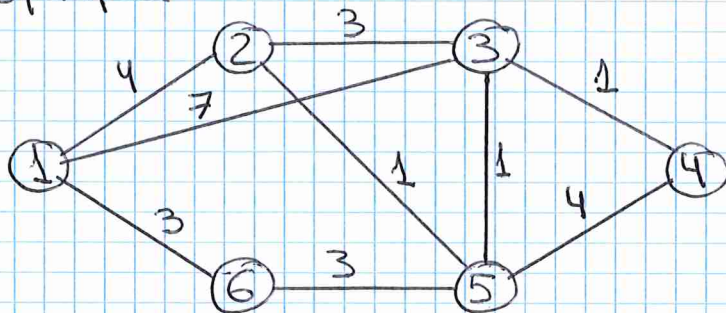
- El algoritmo de Prim mantiene la conexión de todos los nodos.

- En cada paso elige la arista más barata entre un nodo agregado y otro no agregado todavía.

- En cada paso hay un nodo nuevo sumándose al conjunto de nodos.

- Después de $n-1$ pasos, habremos agregado todos los nodos de la forma más barata posible, obteniendo un árbol generador mínimo.

Ejemplo:

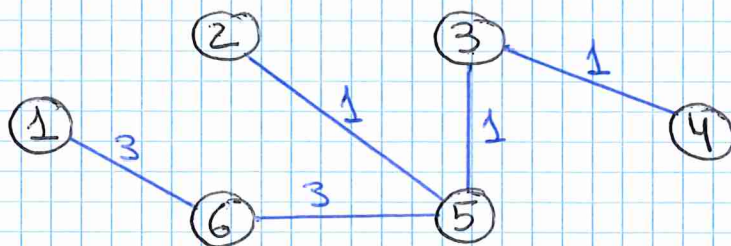


- Elegimos un nodo de inicio, en este caso 1.
- Elegimos la arista más barata para conectar el nodo uno con otro, en este caso la 1-6.

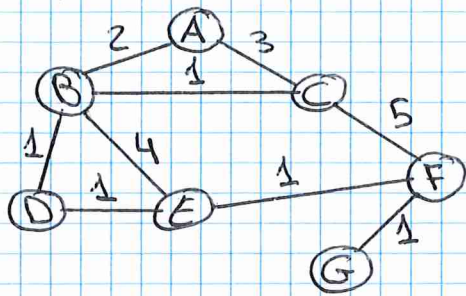
• Ahora buscamos la arista más barata para conectar los nodos que ya he agregado con el siguiente nodo. 6-5.

• Seguimos con este mecanismo hasta terminar agregando todos los nodos.

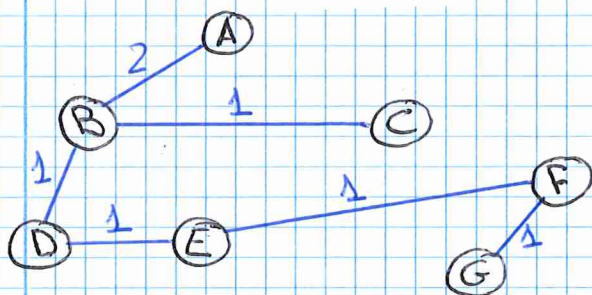
- Grafo resultante:



Ejercicio: Determinar el árbol de expansión mínima.



- Como para usar el algoritmo de Prim a diferencia del algoritmo de Dijkstra no necesitamos nodo específico de inicio, utilizaremos el que queramos.

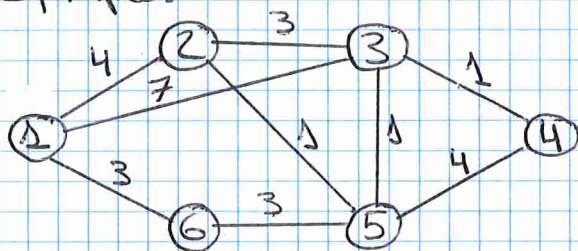


Este es nuestro árbol de expansión mínima resultante.

- Algoritmo de Kruskal:

En este algoritmo se ordenan primero las aristas por orden creciente de pesos y en cada etapa se decide que hacer. Si el arco no forma un ciclo con los ya seleccionados se incluye y si no se descarta.

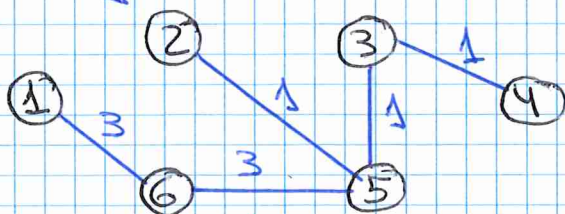
Ejemplo:



• Ordenamos las aristas de menor a mayor y elegimos las más pequeñas. (1, 3, 4, 7)
Nos quedamos con 1.

- Seleccionamos todas ellas siempre que no formen ciclos.
- Pasamos a la siguiente menor, 3, y repetimos el paso anterior.
- Así hasta dejar nuestro grafo conexo y sin ciclos.

- Grafo resultante:



*Backtracking:

En los problemas con grafos puede haber más de una solución al problema, pero no todas las soluciones son igual de eficientes.

En este tipo de problemas, el tamaño de la entrada es crucial. Para estos problemas podemos usar la técnica del Backtracking.

¿cómo es el backtracking?

- Tiene un coste exponencial, pero si se diseña correctamente, puede tener un coste muy eficiente.

En los algoritmos voraces se va construyendo la solución por etapas, siempre avanzando sobre la solución parcial construida. Pero esto no siempre es posible.

- Hay que estudiar el grafo al que me voy a enfrentar para poder diseñar estrategias que sean más eficientes.

- El Backtracking va a eliminar las soluciones que sabemos que no nos van a llevar a la solución óptima.

- Espacio de soluciones.

• Los algoritmos de backtracking determinan las soluciones del problema buscando en el espacio de soluciones.

• Esta búsqueda puede ser representada en un árbol de soluciones.

• Conociendo las ramas del grafo que no me van a llevar a nada, podemos descartarlas y mejorar nuestro algoritmo.

Examen 1:

Ejercicio 1:

¿Cuál es el coste computacional (O) de los siguientes algoritmos?

a)

```
int f(int n)
{
  int sum = 0;
  for (int i = 1; i <= n; ++i) →  $O(n)$ 
    sum += i; → operación básica
  return sum;
}
```

$O(n)$ es el coste computacional $\in O(n)$

b) int g(int n)

```
{
  int sum = 0;
  for (int i = 1; i <= n; ++i) →  $O(n)$ 
    sum += i + f(n); → operación básica  $f(n) = O(n)$ 
  return sum;
}
```

$O(n) \cdot O(n) = O(n^2)$

c) int h(int n)

```
{
  return f(n) + g(n);  $f(n) + g(n)$ 
}
```

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

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

Ejercicio 2:

Encontrar el coste de los siguientes algoritmos siendo $h(n, r, k) \in O(n)$

a) procedimiento uno (n, k : entero)

VAR i, r : entero;

Comienzo

SI $n < 2$ Entonces devolver 1;

SI NO

Comienzo

$r \leftarrow \text{uno}(n \text{ DIV } 2, k-1)$;

$r \leftarrow r + \text{uno}(n \text{ DIV } 2, k+1)$;

$r \leftarrow r * \text{uno}(n \text{ DIV } 2, k+2)$;

Devolver r ;

FIN

FIN

a = Número de llamadas recursivas = 3

b = reducción del problema en cada llamada = 2

Según las formulas el coste de cada llamada sería:

$O(n^{\log_2 3})$

Como son 3 secuencias independientes, sus costes se suman, por lo tanto:

$$O(n^{\log_2 3}) + O(n^{\log_2 3}) + O(n^{\log_2 3}) = 3 \cdot (n^{\log_2 3})$$

El coste será $O(n)$ si $n < 2$ y $(n^{\log_2 3})$ si $n \geq 2$.

b) procedimiento dos (n, k : enteros)

VAR i, r : entero;

Comienzo

$r \leftarrow \text{dos}(n \text{ DIV } 2, k-1);$
 $r \leftarrow r + \text{dos}(n \text{ DIV } 2, k+1);$ } Parte 1

Para $i+1$ hasta $n/2$ Hacer

Comienzo

$r \leftarrow h(n, r, i);$

$r \leftarrow r + h(n, r-1, i)$ } Parte 2

FW

$r \leftarrow r + \text{dos}(n \text{ DIV } 2, k+2);$ } Parte 1
Devolver r ;

FW

FW

Este algoritmo lo estudiaremos por partes

Parte 1:

$a =$ número de llamadas recursivas $= 3$

$b =$ reducción del problema en cada llamada $= 2$

$O(n^{\log_2 3})$

La parte 1 realiza 3 llamadas recursivas, pero en la segunda llamada tiene anidada otra llamada diferente con dos llamadas anidadas dentro, por lo tanto:

Parte 2:

$a = 1$ $b = 2 \rightarrow O(n)$

En el algoritmo anidado (reducción por sustracción)

• la primera llamada no reduce, pero la segunda llamada reduce 1. $a = 2$ y $b = 1$

Si este sería $O(n)$

Ahora realizamos las cuentas empezando por la parte 2,

Como están anidados: $O(n) \cdot O(n^1) = O(n) \cdot O(2^n)$

Como la parte 1 no están anidados, realizamos la suma:

$O(n^{\log_2 3}) + O(n^{\log_2 3}) + O(n^2) + O(n^{\log_2 3}) = O(n^2)$

Ejercicio 3:

¿En que orden esta el tiempo de ejecución del siguiente algoritmo? Justifica tu respuesta.

procedimiento $h(n, i, j)$

si $n > \emptyset$ entonces

$h(n-1, i, 6-i-j);$

escribir $i \rightarrow j;$

$h(n-1, 6-i-j, j);$

fin.

$a=2$ $b=1$ como $a > 1 \rightarrow a^{n/b}$

$O(2^n)$ al tener este coste su tiempo sera exponencial dependiendo de n .

Ejercicio 4:

Explica de forma detallada y razonada las diferencias entre los algoritmos de ordenación basados en selección, inserción y burbuja.

- En el algoritmo de la burbuja vamos recorriendo el array desde el principio al final y vamos comparando los elementos, llevando el mayor hacia la derecha intercambiando los elementos hasta que quedase ordenado.
- En el algoritmo por inserción comienza a recorrer el array desde el principio y va colocando los elementos en la posición que nos parecía adecuada en ese momento, al hacer la inserción directa, los elementos ordenados quedan siempre al principio del array y en el resto del array los desordenados.
- En el algoritmo por selección se selecciona el elemento que queremos extraer y lo colocamos en la posición correcta. Busca el menor del array y lo coloca en la posición 1, luego busca otra vez el menor y lo coloca en la posición 2, así hasta que quede ordenado.
- La diferencia entre los tres algoritmos es la forma de permutar el orden del array.

¿Cuál es la principal diferencia entre el algoritmo Mergesort y Quicksort?

La principal diferencia es la forma en la que se divide el array en el corte inicial.

Mergesort lo divide por la mitad y quicksort lo divide con un split.

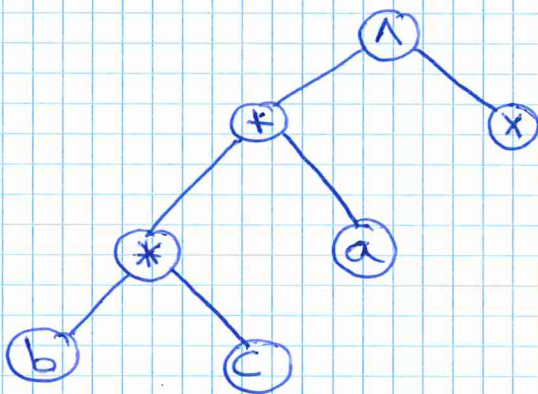
¿De qué depende la decisión de aplicar un algoritmo u otro?

- Del número de elementos a ordenar.
- Del hardware del que disponemos.
- De los datos que vamos a ordenar, conocer el tipo de elementos y si hay algunos previamente ordenados.

Ejercicio 5:

Dada la siguiente expresión matemática $(a+b \cdot c)^x$, se pide:

- Construir el árbol binario que representa la expresión matemática.



- Recorrer el árbol obtenido en preorden, inorden y postorden:

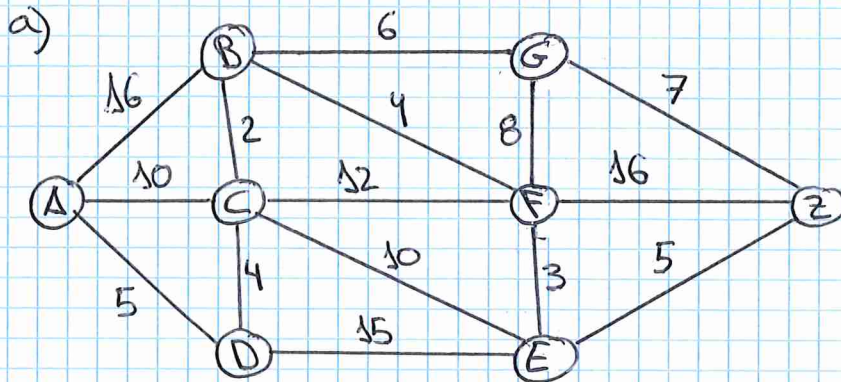
• Preorden: $\wedge, +, *, b, c, a, x$

• Inorden: $b, *, c, +, a, \wedge, x$

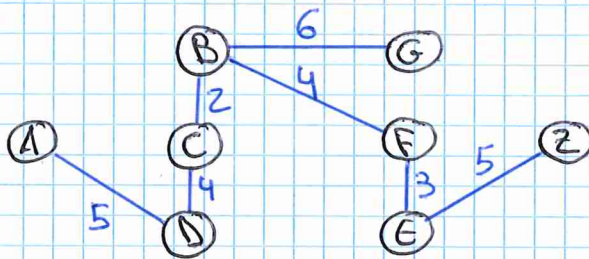
• Postorden: $b, c, *, a, +, x, \wedge$

Ejercicio 7:

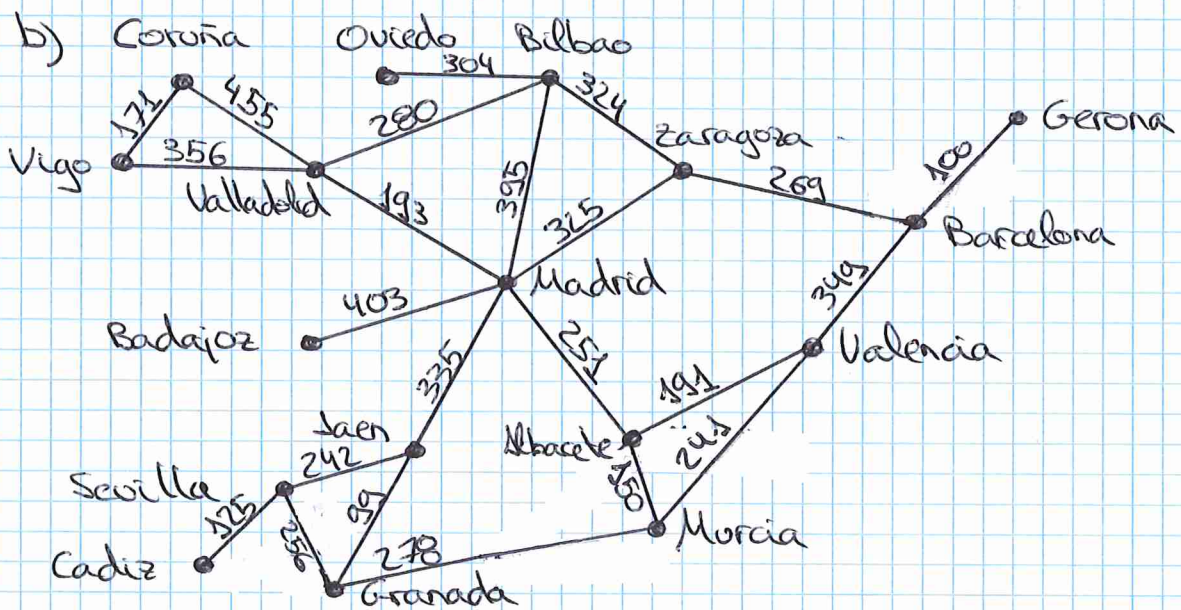
Generar el árbol de expansión mínima de los siguientes grafos aplicando el algoritmo de Prim.



Vamos a comenzar por el nodo A:



Este es nuestro grafo resultante.
A, D, C, B, F, E, Z, G



Comenzaremos por Vigo:

Vigo, Coruña, Valladolid, Madrid, Bilbao, Albacete, Murcia, Valencia, Granada, Jaen, Sevilla, Cadiz, Oviedo, Zaragoza, Barcelona, Bilbao.

