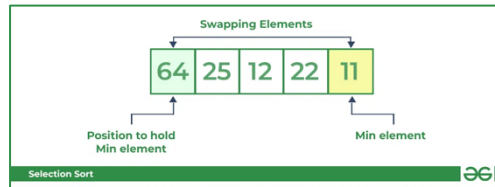


Resumen EDD

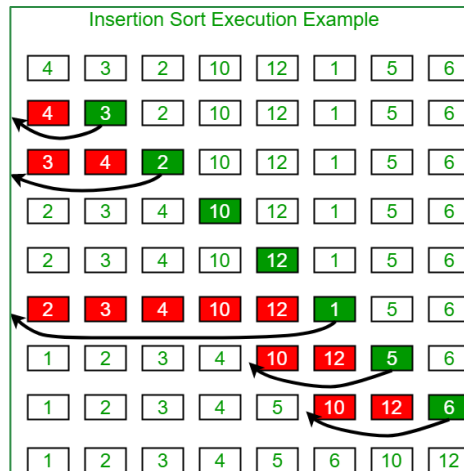
[Visualizador de algoritmos](#)

- **Selection Sort:** Buscamos el mínimo de una lista L y lo situamos al comienzo de esta.



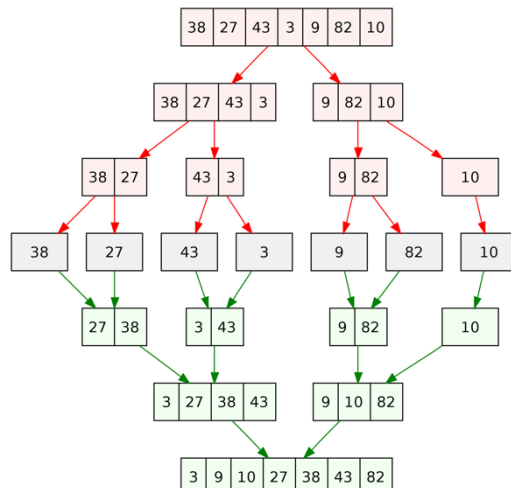
Mejor caso: $\mathcal{O}(n^2)$
Caso promedio: $\mathcal{O}(n^2)$
Peor caso: $\mathcal{O}(n^2)$
Memoria adicional: $\mathcal{O}(1)$

- **Insertion Sort:** Vamos de izquierda a derecha comprobando que los elementos estén ordenados. Si no lo están, cambiamos posiciones hacia la izquierda hasta que lo estén.



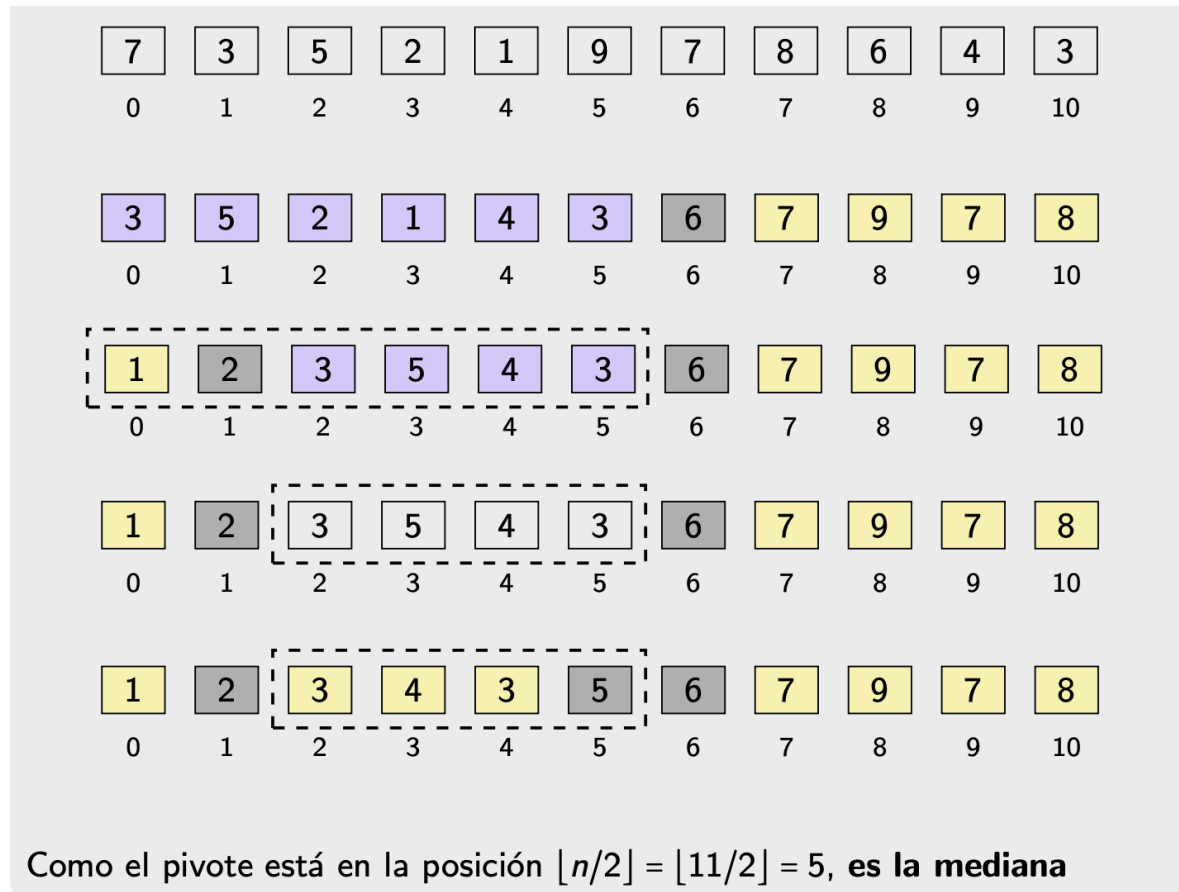
Mejor caso: $\mathcal{O}(n)$
Caso promedio: $\mathcal{O}(n^2)$
Peor caso: $\mathcal{O}(n^2)$
Memoria adicional: $\mathcal{O}(1)$

- **Merge Sort:** Separamos la lista hasta que queden elementos solos. A partir de estas listas más pequeñas, elegimos el menor de cada una de estas listas para ir formando una nueva lista más grande ordenada. Formar una nueva lista toma $\mathcal{O}(n)$ y esto se repite $\log_2(n)$ veces (altura del árbol).

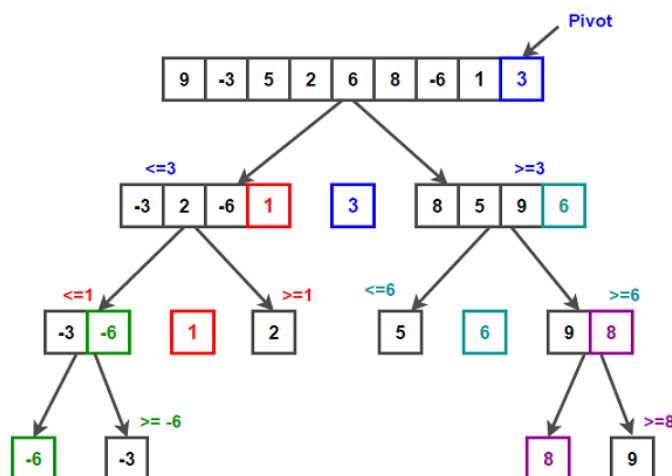


Mejor caso: $\mathcal{O}(n \cdot \log(n))$
Caso promedio: $\mathcal{O}(n \cdot \log(n))$
Peor caso: $\mathcal{O}(n \cdot \log(n))$
Memoria adicional: $\mathcal{O}(n)$

- **Median:** Elegimos un elemento x aleatorio en L . Situamos los elementos mayores a la derecha y menores a la izquierda. Es como la búsqueda binaria.



- **QuickSort:** Elegimos un pivote $x \in L$ "aleatorio". Muchas veces se usa el último elemento de la lista. Los elementos menores a x los situamos a su izquierda, mientras que los elementos mayores a x los situamos a su derecha. Luego de este paso, el elemento x estará en el índice correcto (esta ordenado) de la lista. Repetimos el paso con ambas listas de la derecha e izquierda.



Mejor caso: $O(n \cdot \log(n))$
 Caso promedio: $O(n \cdot \log(n))$
 Peor caso: $O(n^2)$
 Memoria adicional: $O(1)$

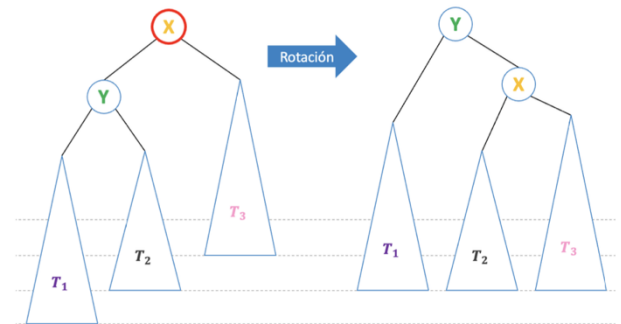
- **Árbol de búsqueda binario (ABB):** Busca representar un diccionario. Cada nodo x tiene un $x.key$, $x.value$, $x.left$, $x.right$ y $x.p$ (padre). Esta es una estructura recursiva (el subárbol de un nodo hijo es también un ABB).

| | | |
|---|---|---|
| Search (A, k): 1 if $A = \emptyset \vee A.key = k$: 2 return A 3 if $k < A.key$: 4 return $\text{Search}(A.left, k)$ 5 return $\text{Search}(A.right, k)$ | Min (A): 1 if $A.left = \emptyset$: 2 return A 3 return $\text{Min}(A.left)$ | Max (A): 1 if $A.right = \emptyset$: 2 return A 3 return $\text{Max}(A.right)$ |
| Buscar valor de llave, retorna ese sub-árbol | Buscar valor del antecesor del nodo raíz | Buscar valor del sucesor del nodo raíz |

- Para insertar un elemento, se va comparando si son menores/mayores a los hijos, hasta llegar a un nodo que no tenga hijo o tenga solo.
- Si queremos eliminar un nodo raíz, entonces podemos reemplazarlo por su antecesor/sucesor.

- **Árboles AVL:** Es como un ABB, pero más “balanceado”:

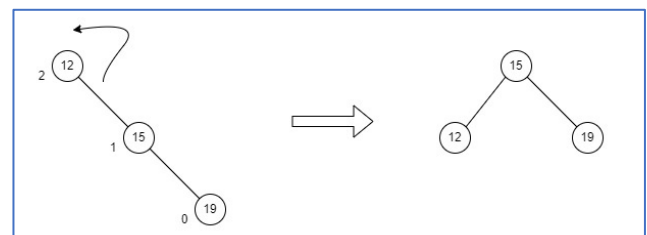
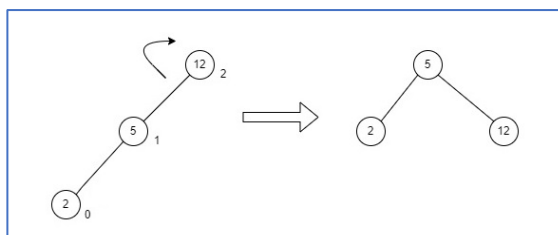
- Asegura que un árbol con n nodos tenga una altura de $\mathcal{O}(\log n)$.
- Es fácil de mantener.
- Existen rotaciones para balancear árbol →



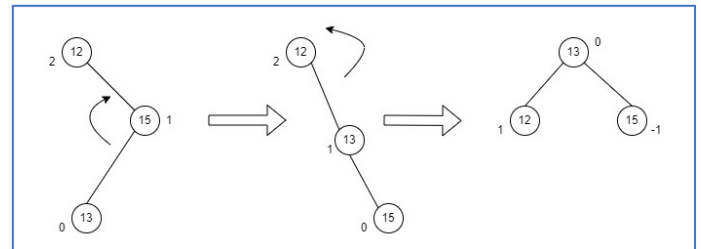
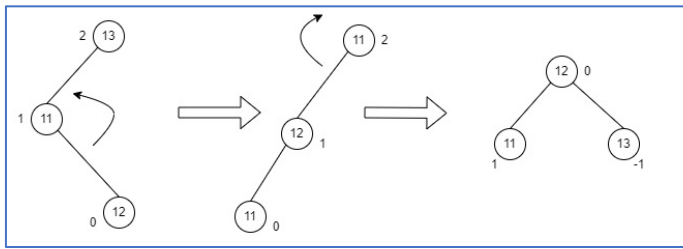
- Para un nodo x del árbol, agregamos un atributo de balance ($x.balance$) con el cual decidiremos las rotaciones.
- Tomará valor -1 , 0 o 1 según sus hijos.
 - Si el subárbol izquierdo es 1 nivel más alto: $x.balance = -1$.
 - Si los hijos tienen la misma altura: $x.balance = 0$.
 - Si el subárbol derecho es 1 nivel más alto: $x.balance = 1$.

Hay 4 casos posibles de desbalance, según la ruta de inserción:

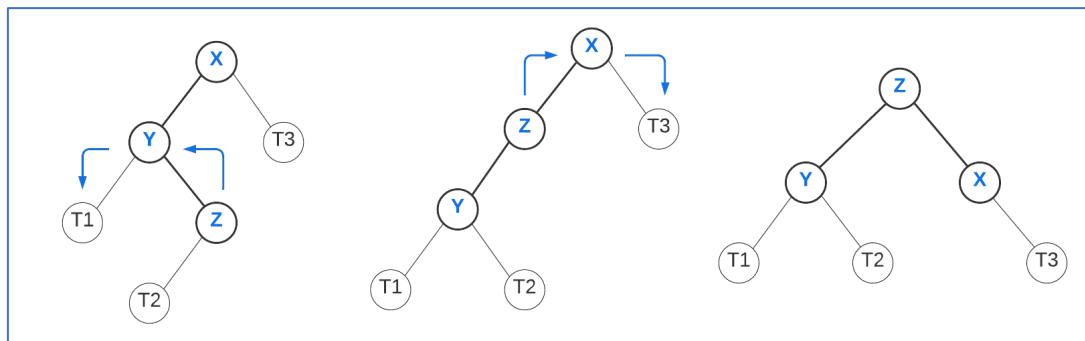
1. Izquierda + izquierda (LL) o Derecha derecha (RR): Rotación simple.



2. Izquierda + derecha (LR) o Derecha izquierda (RL): Rotación doble.



Ejemplo:



- Inserción $\rightarrow O(h) = O(\log n)$.
- Detectar nodos que participan en rotación (si aplica) $\rightarrow O(h) = O(\log n)$.
- Rotación $\rightarrow O(1)$.

Total $\sim O(h) = O(\log n)$.

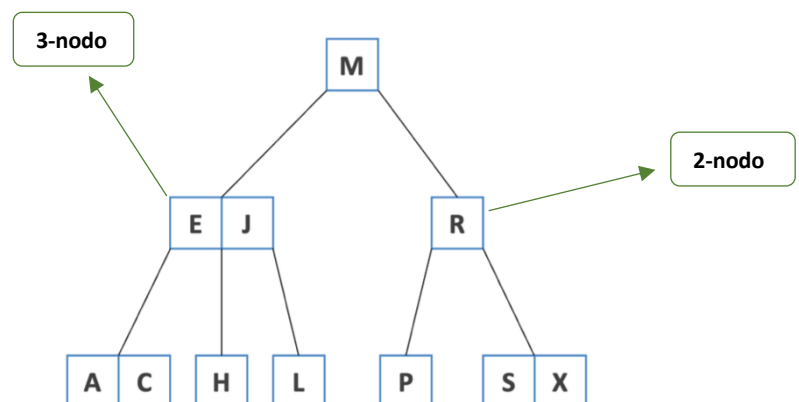
- $\max_A(nodos) = \sum_{k=0}^{h-1} 2^k = 2^h - 1$.
- $\min_A(nodos) = m(h) = m(h-1) + m(h-2) + 1$.

Uno de los hijos debe tener altura $h-1$ y otro $h-2$.

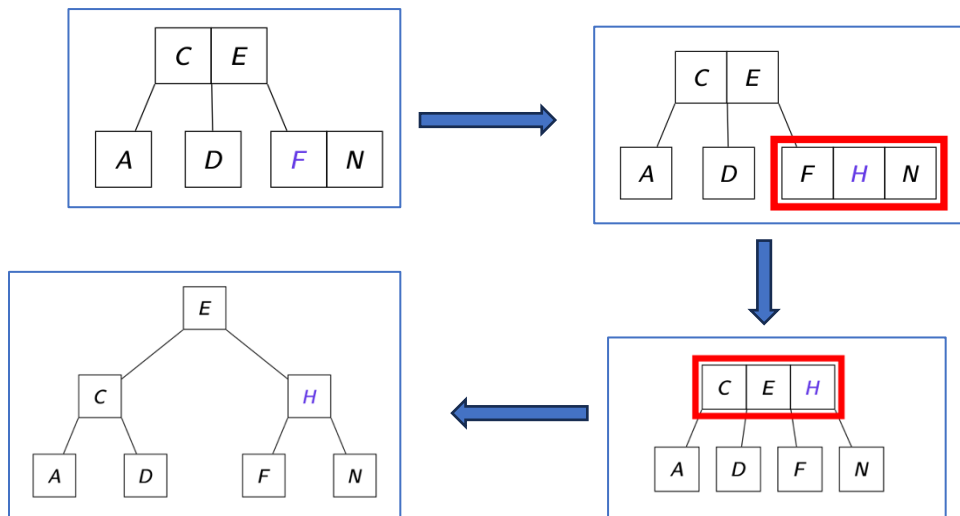
• Árboles 2-3:

Los nodos pueden no tener hijos, o tener exactamente:

- 2 hijos árboles 2-3 si es **2-nodo**
- 3 hijos árboles 2-3 si es un **3-nodo**



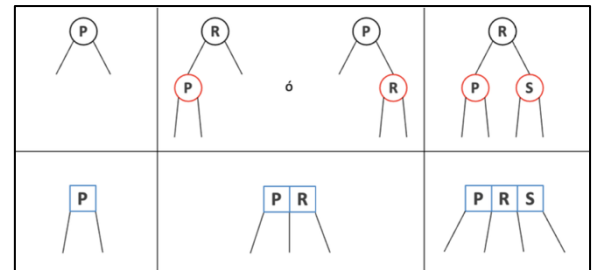
Ejemplo de inserción:



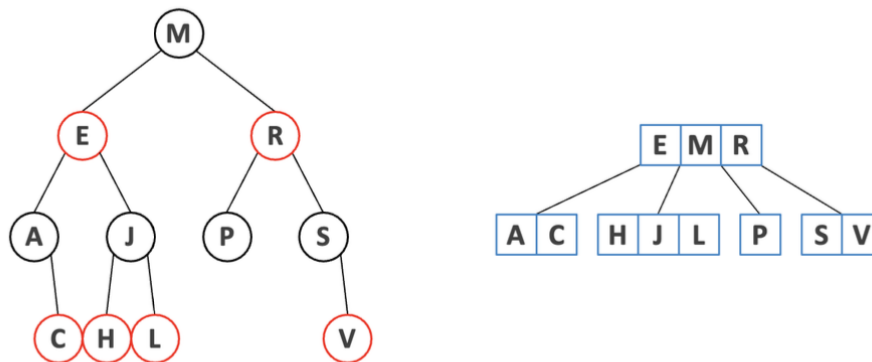
- **Árboles rojo-negro:**

Es un ABB que cumple que:

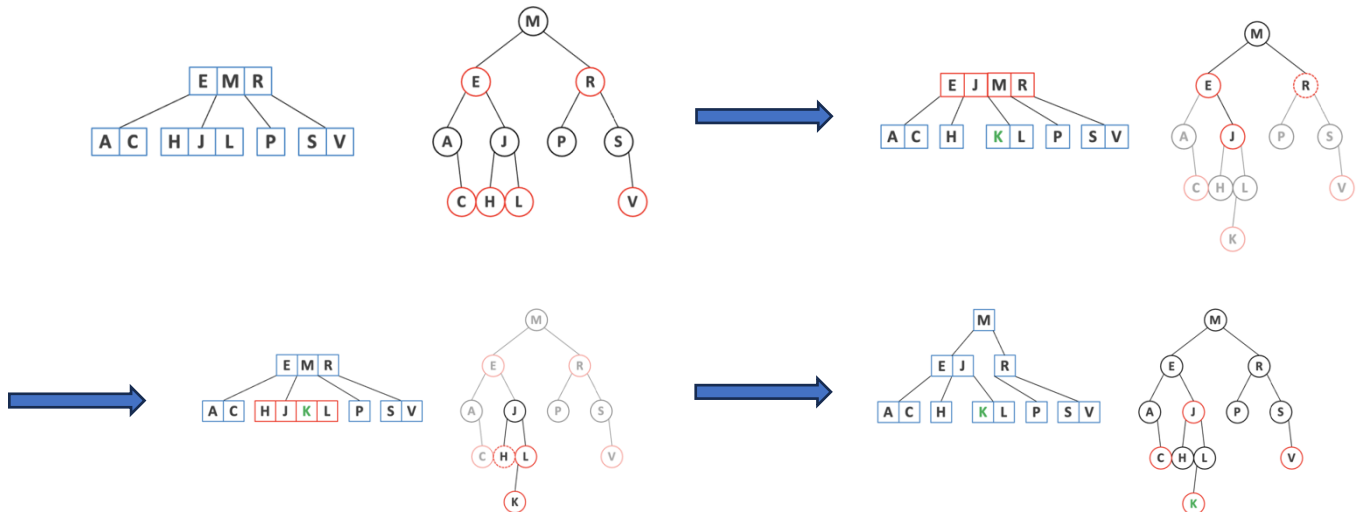
1. Cada nodo es rojo o negro.
2. La raíz del árbol es negra.
3. Si un nodo es rojo, sus hijos deben ser negros.
4. La cantidad de nodos negros camino a cada hoja desde un nodo cualquiera debe ser la misma.



¡Tienen un árbol 2-4 equivalente!



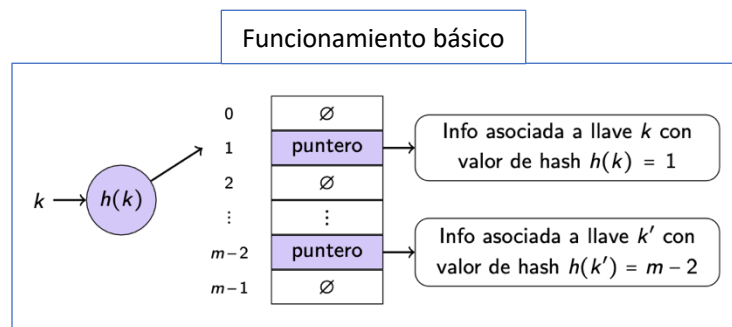
- Para realizar una inserción, simplemente podemos hacer una inserción en el árbol 2-4 equivalente, y a partir de ese construir el nuevo árbol rojo-negro.



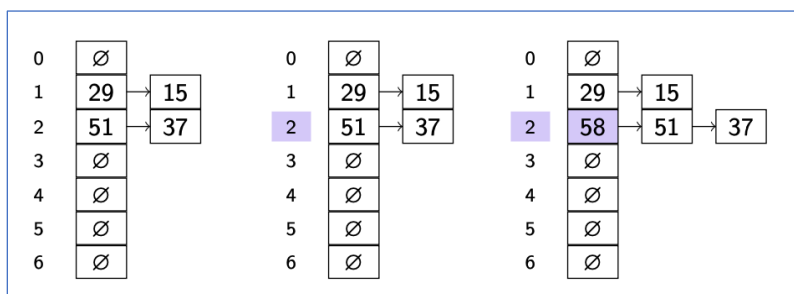
- Para eliminar un nodo, se realizan 2 etapas:
 - Se elimina el nodo tal como se hace en un ABB (buscando antecesor/sucesor).
 - Se recuperan las propiedades rojo-negro (coloración).

POR REVISAR LOS 5 CASOS DE ELIMINACIÓN EN ARBOL ROJO NEGRO (DE SER NECESARIO)

• Diccionario



- **Inserción con encadenamiento:** Cada puntero lleva a una lista de elementos.



- **Insertión con sondeo lineal:** Se busca la siguiente celda vacía.
- **Sondeo doble hashing:** Se busca primero en $h_1(k)$, después en $h_1(k) + h_2(k)$, luego en $h_1(k) + 2 \cdot h_2(k)$, etc.

- **Método de la multiplicación:** Tomar $0 < A < 1$:

$$h(k) = \lfloor m \cdot (A \cdot k \bmod 1) \rfloor$$

- Se extra la parte decimal de $A \cdot k$.
- El valor de m no es crítico (m es el tamaño de la tabla).
- Tomar m como potencia de 2 simplifica los cálculos, pero es conveniente que sea primo.

• Ordenación lineal:

- Counting Sort:

input : Arreglo $A[0 \dots n-1]$, natural k

output: Arreglo $B[0 \dots n-1]$

CountingSort (A, k):

```

1   $B[0 \dots n-1] \leftarrow$  arreglo vacío de  $n$  celdas
2   $C[0 \dots k] \leftarrow$  arreglo vacío de  $k+1$  celdas
3  for  $i = 0 \dots k$  :
4       $C[i] \leftarrow 0$ 
5  for  $j = 0 \dots n-1$  :
6       $C[A[j]] \leftarrow C[A[j]] + 1$ 
7  for  $p = 1 \dots k$  :
8       $C[p] \leftarrow C[p] + C[p-1]$ 
9  for  $r = n-1 \dots 0$  :
10      $B[C[A[r]] - 1] \leftarrow A[r]$ 
11      $C[A[r]] \leftarrow C[A[r]] - 1$ 
12 return  $B$ 
```

Inicializamos lista de frecuencias (parten en 0)

Creamos la lista de frecuencias C . El elemento $C[i]$ indica cuántas veces existe el elemento i en A .

Pasamos la lista de frecuencias a frecuencia acumuladas

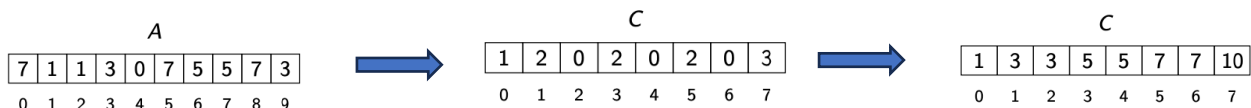
Iteramos la lista A en sentido contrario, y asignamos a la tabla B lo que nos dice la tabla de frecuencia acumulada.

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

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

| C | | | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|---|----|
| 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
| 1 | 3 | 3 | 5 | 5 | 7 | 7 | 10 |
| 1 | 3 | 3 | 4 | 5 | 7 | 7 | 10 |
| 1 | 3 | 3 | 4 | 5 | 7 | 7 | 9 |
| 1 | 3 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 9 |
| 1 | 3 | 3 | 4 | 5 | 5 | 7 | 9 |
| 1 | 3 | 3 | 4 | 5 | 5 | 7 | 8 |
| 0 | 3 | 3 | 4 | 5 | 5 | 7 | 8 |
| 0 | 3 | 3 | 3 | 5 | 5 | 7 | 8 |
| 0 | 2 | 3 | 3 | 5 | 5 | 7 | 8 |
| 0 | 1 | 3 | 3 | 5 | 5 | 7 | 8 |

Complejidad $\mathcal{O}(n + k)$. Donde n es el largo de la lista y k el valor máximo que pueden tomar. Si $k \in \mathcal{O}(n)$ entonces Counting Sort es $\mathcal{O}(n)$.



- **CSP:** Un problema de satisfacción de restricciones es una tripleta (X, D, C) tal que:
 - $X = \{x_1, \dots, x_n\}$ es un conjunto de **variables**.
 - $D = \{D_1, \dots, D_n\}$ es un conjunto de **dominios** respectivos.
 - $C = \{C_1, \dots, C_m\}$ es un conjunto de **restricciones**.

Problema de las 8 reinas:

- $X = \{x_1, \dots, x_8\}$. Donde x_i es la reina en la fila i .
- $D = \{B, \dots, B\}$ con $B = \{1, \dots, 8\}$.
- C = No se deben "matar".

- **Backtracking:**

input : Conjunto de variables sin asignar X , dominios D ,
restricciones R

isSolvable(X, D, R):

```
1  if  $X = \emptyset$  : return true           → Ya asigné todas las variables, por lo tanto terminé.
2   $x \leftarrow$  alguna variable de  $X$ 
3  for  $v \in D_x$  :                       → Iteramos sobre todas las posibles opciones para mi siguiente variable
4      if  $x = v$  no rompe  $R$  :           → Si al tomar la opción no se rompen las restricciones.
5           $x \leftarrow v$ 
6          if isSolvable( $X - \{x\}, D, R$ ) : → Seguimos probando la siguiente variable
7              return true
8       $x \leftarrow \emptyset$              → Se genera el backtrack en caso de que la llamada retorne false.
9  return false
```

- Tiene una complejidad de $\mathcal{O}(K^n)$ en donde $K = |D_i|$ y n es la cantidad de variables.

- **Grafos:** Los podemos codificar y almacenar en:

1. **Listas de adyacencias** en que la celda i de la lista tiene una lista con los vecinos j tales que (i, j) es arista del grafo.
 2. **Matriz de adyacencias** en que la celda $[i][j]$ indica si la arista (i, j) existe en el grafo.
- Detección de ciclos: Si el nodo Y que vamos a visitar ya fue visitado:
 1. Si estamos en un nodo posterior a Y , **hay ciclo**.
 2. Si no, entonces **esta arista no forma ciclo**.

Este algoritmo decide si hay un ciclo **partiendo desde X**

```

input : Grafo  $G$ , nodo  $X \in V(G)$ 
cycleAfter( $G, X$ ):
1  if  $X.color = gris$  : return true
2  if  $X.color = negro$  : return false
3   $X.color \leftarrow gris$ 
4  for  $Y$  tal que  $X \rightarrow Y$  :
5      if cycleAfter( $G, Y$ ) : return true
6   $X.color \leftarrow negro$ 
7  return false
    
```

Este algoritmo decide si hay un ciclo **en el grafo**

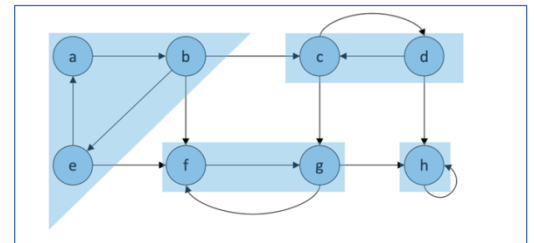
```

input : Grafo  $G$ 
isCyclic( $G$ ):
1  for  $X \in V(G)$  :
2      if  $X.color \neq blanco$  :
3          continue
4      if CycleAfter( $G, X$ ) :
5          return true
6  return false
    
```

- Este algoritmo sigue una estrategia de **búsqueda por profundidad (DFS)**.
- **Componentes fuertemente conectados:**

Definición

Sea G un grafo dirigido. Una componente fuertemente conectada (CFC) es un conjunto maximal de nodos $C \subseteq V(G)$ tal que dados $u, v \in C$, existe un camino dirigido desde u hasta v .



- Un grafo **transpuesto** se obtiene simplemente al invertir todas las aristas.

REPASAR EN PROFUNDIDAD CLASE DE DFS (DE SER NECESARIO)

Algoritmos codiciosos

REPASAR EN PROFUNDIDAD ALGORITMOS GREEDY (DE SER NECESARIO)

Programación dinámica:

Formalicemos las ideas anteriores

- Sea Ω_j la solución al problema con charlas $\{1, \dots, j\}$ y sea $opt(j)$ su ganancia total. **Objetivo final:** obtener Ω_n con valor $opt(n)$
- Para cada $1 \leq j \leq n$, hay dos casos
 - Si $j \in \Omega_j$, entonces $opt(j) = v_j + opt(b(j))$
 - Si $j \notin \Omega_j$, entonces $opt(j) = opt(j-1)$
- Para saber si $j \in \Omega_j$, comparamos las dos opciones

$$opt(j) = \max\{v_j + opt(b(j)), opt(j-1)\} \quad (\star)$$

```

input : natural  $0 \leq j \leq n$ 
output: ganancia óptima

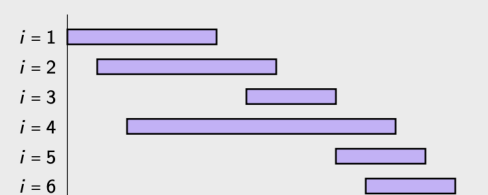
Opt( $j$ ):
1  if  $j = 0$  :
2      return 0
3  else:
4      return  $\max\{v_j + Opt(b(j)), Opt(j-1)\}$ 
    
```

v_j = Ganancia de escoger la conferencia j .

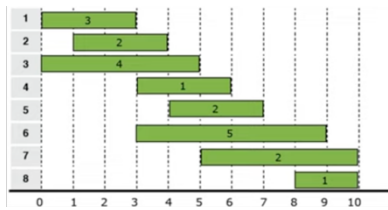
Dadas las charlas $\{1, 2, \dots, 6\}$ ordenadas por f_i , añadimos

$$b(i) := \begin{cases} j, & j \text{ es la charla que termina más tarde antes de } s_i \\ 0, & \text{no hay tal charla} \end{cases}$$

- | | |
|--------------------------------------|--|
| ■ $i = 1, [0, 5), v_1 = 2, b(1) = 0$ | ■ $i = 4, [2, 11), v_4 = 7, b(4) = 0$ |
| ■ $i = 2, [1, 7), v_2 = 4, b(2) = 0$ | ■ $i = 5, [9, 12), v_5 = 2, b(5) = 3$ |
| ■ $i = 3, [6, 9), v_3 = 4, b(3) = 1$ | ■ $i = 6, [10, 13), v_6 = 1, b(6) = 3$ |



Ejemplo:



| j | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 |
|----------|---|---|---|---|---|---|---|---|
| v_j | 3 | 2 | 4 | 1 | 2 | 5 | 2 | 1 |
| $b(j)$ | 0 | 0 | 0 | 1 | 2 | 1 | 3 | 5 |
| $OPT(j)$ | 3 | 3 | 4 | 4 | 5 | 8 | 8 | 8 |

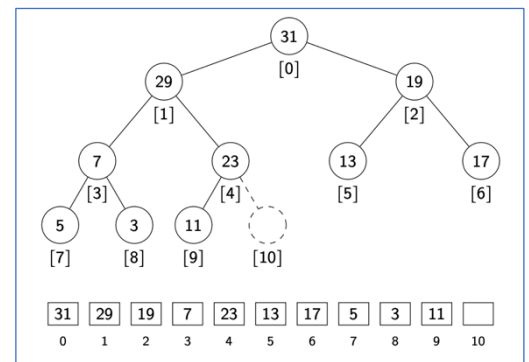


• **Heaps:** Un heap binario H es un árbol binario tal que:

- $H.left$ y $H.right$ son heaps binarios
- $H.value > H.left.value$.
- $H.value > H.right.value$.

Mantener los heaps balanceados permite:

- Minimizar la altura del árbol representado.
- Implementar el heap de forma **compacta** en un arreglo.

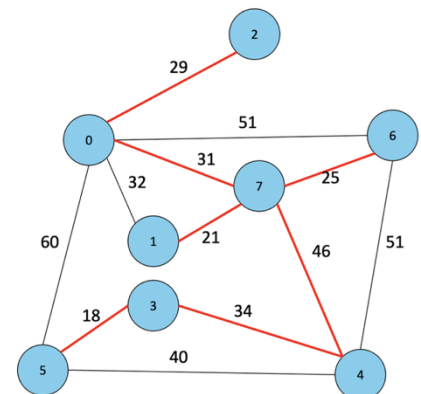


- Al extraer, sacamos el elemento más prioritario (raíz) y reemplazamos por el menos prioritario (última hoja). Luego intercambiamos con el hijo más prioritario hasta que el heap este nuevamente balanceado.

• **Heapsort:** Tomamos un arreglo, lo pasamos a árbol binario, y lo ordenamos para que quede como un “max” heap. Luego, hacemos extracción del nodo raíz (elemento mayor) y lo ponemos en nuestra lista ordenada. Este paso se repite hasta que no queden nodos.

• **MST:** Dado un grafo no dirigido G , un subgrafo $T \subseteq G$ se dice un **árbol de cobertura mínimo** o **MST** de G si:

1. T es un árbol.
2. $V(T) = V(G)$.
3. No existe otro MST T' para G con menor costo total.



- **Algoritmo de Prim:**

1. Agrego un nodo arbitrario a mis set $\{Node\}$.
2. Dentro de todos los posibles nodos no visitados que pueden alcanzar los nodos del set, elijo el que tiene menor costo, y agrego el nodo a mi set.
3. Repito el paso 2 hasta visitar todos los nodos.

- **Algoritmo de Kruskal:**

1. Elijo la arista con menor costo y la agrego a mi set $\{edge\}$.
2. Si no forma un ciclo, la agrego al set.
3. Repito el paso hasta conectar todos los nodos. Es decir, estén en el mismo árbol.

- **Algoritmo de Dijkstra:**

1. Comienzo visitando un nodo arbitrario s con costo 0 ($d[s] = 0$). Los demás nodos comienzan con costo ∞ $d[u \in V - \{s\}] = \infty$.
2. Calculo los costos que hay hacia los otros nodos desde el nodo que visite. Guardo estos con sus nodos correspondientes.
3. Visito el nodo con menor costo.
4. Repito pasos 2 y 3 actualizando los costos correspondientes, hasta visitar todos los nodos.
5. Es un algoritmo *greedy*.

- **Algoritmo de Bellman-Ford:**

1. Comienzo desde un nodo arbitrario s con costo 0 ($d[s] = 0$). Los demás nodos comienzan con costo ∞ $d[u \in V - \{s\}] = \infty$.
2. El algoritmo posee $|V| - 1$ iteraciones.
3. Por cada una de estas $|V| - 1$ iteraciones, visito todas las aristas $(u, v) \in E$.
4. Si la suma de llegar al nodo v con el costo de (u, v) es menor al costo que tenía guardado anteriormente, actualizo el costo de llegar a ese nodo.
5. NO es un algoritmo *greedy*.

```
Prim(s):
1  Q ← cola de prioridades vacía
2  T ← lista vacía
3  for u ∈ V - {s} :
4      d[u] ← ∞; π[u] ← ∅; Insert(Q, u)
5  d[s] ← 0; π[s] ← ∅; Insert(Q, s)
6  while Q no está vacía :
7      u ← Extract(Q)
8      T ← T ∪ {(π[u], u)}
9      for v ∈ α[u] :
10         if v ∈ Q :
11             if d[v] > cost(u, v) :
12                 d[v] ← cost(u, v)
13                 π[v] ← u
14  return T
```

```
Kruskal(G):
1  E ← E ordenada por costo, de menor a mayor
2  T ← lista vacía
3  for e ∈ E :
4      if Agregar e a T no forma ciclo :
5          T ← T ∪ {e}
6  return T
```

```
Dijkstra(s):
for u ∈ V - {s} :
    u.color ← blanco; d[u] ← ∞; π[u] ← ∅
s.color ← gris; d[s] ← 0; π[s] ← ∅
Q ← cola de prioridades vacía
Insert(Q, s)
while Q no está vacía :
    u ← Extract(Q)
    for v ∈ α[u] :
        if v.color = blanco ∨ v.color = gris :
            if d[v] > d[u] + cost(u, v) :
                d[v] ← d[u] + cost(u, v); π[v] ← u
            if v.color = blanco :
                v.color ← gris; Insert(Q, v)
    u.color ← negro
```

```
BellmanFord(s):
1  for u ∈ V :
2      d[u] ← ∞; π[u] ← ∅
3  d[s] ← 0
4  for k = 1 ... |V| - 1 :
5      for (u, v) ∈ E :
6          if d[v] > d[u] + cost(u, v) :
7              d[v] ← d[u] + cost(u, v)
8              π[v] ← u
```