

Trabajo Práctico Nro 1: Algoritmos Greedy y División y conquista

Nestor Huallpa, *Padrón Nro. 88614*
huallpa.nestor@gmail.com

Pepe, Jonathan Leonel, *Padrón Nro. 94692*
jonathan.leonel.pepe@gmail.com

Ignacio Argel, *Padrón Nro. 104351*
iargel@fi.uba.ar

Mateo Javier Ausqui, *Padrón Nro. 102593*
mausqui@fi.uba.ar

1ª Entrega: 20/05/2020

Grupo: En cuarentena

1do. Cuatrimestre de 2020
75.29/95.06 Teoría de Algoritmos I
Facultad de Ingeniería, Universidad de Buenos Aires

Contents

1	Parte 1 : Un problema de ausentismo	4
1.1	Descripción del problema	4
1.2	Hipótesis	4
1.3	Descripción del algoritmo	4
1.4	Pseudocódigo del algoritmo	5
1.5	Ejemplo de ejecución	7
1.6	Análisis del algoritmo	8
2	Parte 2 : Una nueva regulación industrial	11
2.1	Descipción del problema	11
2.2	Proceso A	11
2.2.1	Descripción	11
2.2.2	Pseudocódigo del proceso A	12
2.2.3	Análisis del algoritmo del proceso A	12
2.3	Proceso B	15
2.3.1	Descripción	15
2.3.2	Pseudocódigo	15
2.3.3	Análisis del algoritmo	15
2.4	Proceso C	18
2.4.1	Descripción	18
2.4.2	Pseudocódigo	19
2.4.3	Análisis del algoritmo	20

2.5	Comparaciones	24
2.6	Instalación y ejecución	25

1 Parte 1 : Un problema de ausentismo

1.1 Descripción del problema

Una empresa de tercerización laboral nos convoca para que le ayudemos con un problema de ausentismo laboral. Tiene un conjunto de n empleados que realizan tareas en diferentes puntos de la ciudad. El turno de cada empleado i comienza en $T_i(i)$ y termina en $T_f(i)$ y durante todo ese lapso tiene que estar en la ubicación establecida. La dirección de la empresa sospecha que algunos de sus empleados suelen faltar sin aviso. Para verificarlo contrataron a la empresa “Dystopian Technologies Inc.” (DTI). Esta empresa implanta un microchip con un código único en cada empleado. Mediante rastreo satelital pueden conocer dónde se encuentra cada chip implantado en cualquier momento. Además posee el cronograma completo de las tareas.

DTI brinda un sistema que mediante una consulta (encendido / apagado) nos devolverá cuáles empleados aún no controlados y en horario de trabajo se encuentran en su sitio y cuáles no.

1.2 Hipótesis

- Los tiempos informados son enteros de 0 en adelante.
- DTI les cobra por cada encendido / apagado.
- Cada encendido / apagado es casi instantáneo y se lo programa para algún valor de t entero.
- Cada encendido / apagado (y su consecuente rastreo) es $O(1)$.
- El empleado una vez en su puesto no se retira hasta concluir su turno.

1.3 Descripción del algoritmo

Tenemos un conjunto de empleados $\{1, 2, \dots, n\}$; el empleado i^{th} corresponde a un intervalo de tiempo que comienza al instante $s(i)$ y finaliza de trabajar al instante $f(i)$. Diremos que un subconjunto de empleados es compatible si no hay dos de ellos que al mismo tiempo se superpongan y nuestro objetivo es

encontrar un subconjunto compatible tan grande como sea posible. El tiempo $f(i)$ de los empleados del conjunto serán los tiempos que deben encender el sensor de DTI.

La idea básica para el algoritmo greedy es seleccionar el primer empleado i_1 , una vez seleccionado, descartamos del resto de los empleados a aquellos que tienen una intersección con el seleccionado i_1 . Luego seleccionamos el empleado i_2 y volvemos a descartar todos los empleados que intesequen con el empleado i_2 . Continuamos de esta manera hasta que nos quedamos sin empleados para evaluar.

De esta forma nos iremos quedando con los empleados que terminan primero, o sea el empleado que tenga menor $f(i)$ para poder tomar el valor del instante $f(i)$ como el tiempo donde se debe encender el sensor para abarcar la mayor cantidad de empleados por cada encendido del sensor. El resultado será **óptimo** si obtenemos a todos los empleados con la menor cantidad de encendidos del sensor de DTI. Para esta solución nos basamos en el problema de planificación de intervalos.

El algoritmo funciona de la siguiente manera:

1. Ordena la lista de empleados de menor a mayor según el valor t_f .
2. Selecciona el t_f del primer empleado de la lista de empleados y guarda el valor en t_{fx} .
3. Añade t_{fx} a la lista de tiempos de encendido (la cual indicará en qué momentos debe encenderse el módulo DTI).
4. Verifica si el t_i del próximo empleado en la lista es mayor a t_{fx} , si lo es guarda en t_{fx} el t_f de dicho empleado y añade t_{fx} a la lista de tiempos de encendido.
5. Repite el paso 4 hasta terminar de recorrer la lista de empleados.
6. Los tiempos guardados en la lista de tiempos de encendido son los tiempos en los cuales debe encenderse el módulo DTI.

1.4 Pseudocódigo del algoritmo

```

1 lista[int] obtenerTiemposDeEncendido(lista[empleado] listaEmpleados)
2
3     OrdenarDeMenorAMayorPorTiempoFinal(listaEmpleados)
4     tiempoFin = listaEmpleados(0).obtenerTF
5     listaTiemposEncendidos.agregar(tiempoFin)
6     i = 1
7
8     Mientras (listaEmpleados != fin)
9         Si listaEmpleados(i).obtenerTI > tiempoFin
10             tiempoFin = listaEmpleados(i).obtenerTF
11             listaTiemposEncendidos.agregar(tiempoFin)
12         i++
13
14     Devolver listaTiemposEncendidos

```

Listing 1: Algoritmo greedy para tiempos de encendido

Adicionalmente, creamos la función ConsultarDTI que recibe una lista con los tiempos en los cuales debe encenderse dicho módulo. Esta función espera hasta que la hora del sistema sea igual a los tiempos de encendido que se encuentran en el listado. Cuando esto sucede se enciende el módulo DTI (método EncenderDTI) y se imprime por pantalla la lista de empleados que este método devuelve (aquellos que se encuentran en sus puestos de trabajo).

Cabe aclarar que listaTiemposEncendidos se encuentra ordenada de menor a mayor, por la manera en que fue construida en el método obtenerTiemposDeEncendido, y que DTI se encenderá tantas veces durante el transcurso del día como tiempos haya en este listado.

```

1
2 void ConsultarDTI(lista[int] listaTiemposEncendidos)
3
4     i = 0
5
6     Mientras listaTiemposEncendidos != fin
7
8         Esperar hasta que HoraSistema() == listaTiemposEncendidos(i)
9
10        Imprimir(EncenderDTI())
11
12        i++

```

Listing 2: Proceso de consulta a DTI

1.5 Ejemplo de ejecución

Solo se detallan los t_i y t_f de cada empleado. Se marcan en color rojo los empleados que se recorren y en verde el empleado del cual se consulta su t_f (color azul) para guardar en la lista que contendrá los tiempos en los cuales debe encenderse DTI.

Preparación (ordenar de menor a mayo según t_f):

listaEmpleados = $\{(1,4) - (2,4) - (2,5) - (3,5) - (3,6) - (1,6) - (2,7) - (5,8) - (2,8) - (6,8) - (1,10) - (5,10) - (7,10) - (7,11) - (8,11) - (10,12) - (11,12) - (12,14)\}$

listaTiemposEncendidos = $\{\}$

Primera ejecución del bucle:

listaTiemposEncendidos = $\{4\}$

listaEmpleados = $\{(1,4) - (2,4) - (2,5) - (3,5) - (3,6) - (1,6) - (2,7) - (5,8) - (2,8) - (6,8) - (1,10) - (5,10) - (7,10) - (7,11) - (8,11) - (10,12) - (11,12) - (12,14)\}$

Segunda ejecución del bucle:

listaTiemposEncendidos = $\{4 - 8\}$

listaEmpleados = $\{(1,4) - (2,4) - (2,5) - (3,5) - (3,6) - (1,6) - (2,7) - (5,8) - (2,8) - (6,8) - (1,10) - (5,10) - (7,10) - (7,11) - (8,11) - (10,12) - (11,12) - (12,14)\}$

Tercera ejecución del bucle:

listaTiemposEncendidos = $\{4 - 8 - 12\}$

listaEmpleados = $\{(1,4) - (2,4) - (2,5) - (3,5) - (3,6) - (1,6) - (2,7) - (5,8) - (2,8) - (6,8) - (1,10) - (5,10) - (7,10) - (7,11) - (8,11) - (10,12) - (11,12) - (12,14)\}$

Resultado:

listaTiemposEncendidos = $4 - 8 - 12$

Deben realizarse la consulta de encendido a DTI en los tiempos 4, 8 y 12. De esa manera todos los empleados serán consultados en la mínima cantidad de encendidos posibles.

1.6 Análisis del algoritmo

Necesitamos demostrar que la solución es óptima. Para esto, vamos a necesitar unas definiciones:

- Definimos R el conjunto de empleados que no fueron ni seleccionados y ni descartados.
- Definimos E como el conjunto de empleados cuyos intervalos son compatibles.
- Definimos O como el conjunto de empleados cuyos intervalos de trabajo es óptimo.

Luego vamos a mostrar que $|E| = |O|$, o sea que el conjunto E tiene la misma cantidad de intervalos que O y por lo tanto E es una solución óptima.

Para la prueba introduciremos la siguiente notación:

- Dado $\{i_1, \dots, i_k\}$ el conjunto de empleados en E en orden que fueron agregados a E . Notar que $|E| = k$.
- Dado $\{j_1, \dots, j_m\}$ el conjunto de tiempos en O ordenados de izquierda a derecha. Notar que $|O| = m$.

El objetivo es mostrar que $k = m$. La manera en que el algoritmo de greedy se mantiene adelante (stays ahead) es que por cada uno de los intervalos de los empleados, finalice tan pronto como lo haga el correspondiente intervalo en O .

(1.1) Para todos los índices $r < k$ tenemos que $f(i_r) \leq f(j_r)$

Demostración: Probaremos la sentencia anterior mediante el método inductivo. Para $r = 1$ la sentencia anterior es cierta, el algoritmo empieza seleccionando el empleado i_1 con el menor tiempo de finalización.

Para el caso inductivo, o sea $r > 1$ asumiremos como nuestra hipótesis inductiva que la sentencia es verdadera para $r - 1$, y queremos probar que es

tambien es lo es para r . La hipotesis inductiva nos dice que asumamos verdadero que $f(i_{r-1}) \leq f(j_{r-1})$. Queremos demostrar que $f(i_r) \leq f(j_r)$.

Dado que O consiste en *intervalos compatibles*, sabemos que $f(j_{r-1}) \leq s(j_r)$. Combinando esto último con la hipotesis inductiva $f(i_{r-1}) \leq f(j_{r-1})$, obtenemos $f(i_{r-1}) \leq s(j_r)$. Asi el intervalo j_r esta en conjunto R de los intervalos disponibles al mismo tiempo cuando el algoritmo de greedy selecciona i_r . El algoritmo de greedy selecciona el empleado cuyo intervalo tiene el *tiempo final mas chico* (i_r); y dado que intervalo j_r es uno de estos intervalos, tenemos que $f(i_r) \leq f(j_r)$, completando asi el paso inductivo. ■

De esta forma demostramos que nuestro algoritmo se mantiene adelante del conjunto optimo O . Ahora veremos porque esto implica optimalidad del conjunto E de algoritmo de greedy.

(1.2) El algoritmo de greedy retorna un conjunto E óptimo.
El cual usaremos para exter los tiempos para encender el sensor

Demostración: Para demostrarlo utilizaremos la contradicción. Si E no es optimo, entonces el conjunto O debe tener mas intervalos, o sea que tenemos $m > k$ y aplicando 1.1, cuando $r=k$, obtenemos que $f(i_k) \leq f(j_k)$. Dado que $m > k$, existe un empleado j_{k+1} en O . Este empleado empieza despues que el empleado j_k termina y por consiguiente despues de que el empleado i_k termine. Entonces, despues de eliminar todos los empleados que no son compatibles con los empleados i_1, \dots, i_k , el conjunto de posibles empleados R aún contiene el empleado j_{k+1} . Pero el algoritmo de greedy se detiene con el empleado i_k y este supuestamente se detiene porque R esta vacio, lo cual es una contradicción. ■

Complejidad de algoritmo e implementación: El algoritmo corre con una complejidad temporal total $O(n \log(n))$, puesto que si la lista no esta ordenada debemos utilizar un método de ordenamiento como por ejemplo el *stable sort*, cuya complejidad es del orden $O(n \log(n))$.

La **complejidad temporal** del algoritmo greedy es $O(n)$, dado que se recorre una única vez el arreglo. Verifica si el t_i del próximo empleado en la lista es mayor a t_{fx} , si lo es, guarda en t_{fx} el t_i de dicho empleado y añade t_{fx} a la lista de tiempos de encendido. De todas maneras, el algoritmo queda atado, en su complejidad temporal, al ordenamiento utilizado para el arreglo de

empleados. En nuestro caso $O(n \log n)$.

La **complejidad espacial** del algoritmo es $O(n)$ porque simplemente utiliza una estructura arreglo con n empleados y luego crea una estructura arreglo con, en el peor de los casos, n tiempos. Conclusión:

- TEMPORAL: $O(n \log n) + O(n) = O(n \log n)$
- ESPACIAL: $O(n) + O(n) = O(2n) = O(n)$

La función **consultarDTI** es óptima porque realiza la mínima cantidad de iteraciones necesarias para que la lista de tiempos sea procesada. Es necesario activar DTI al menos una vez por cada tiempo en la lista de tiempos de activación, por lo tanto, la mínima cantidad de iteraciones requeridas es n , siendo n la cantidad de tiempos de activación en la lista. El algoritmo itera una sola vez por cada tiempo de activación y sólo requiere de 4 operaciones cada vez, chequear si termino de recorrer la lista de tiempos de activación, entrar en standby hasta que sea tiempo de activar DTI, activar DTI y avanzar en la lista. Ninguna de estas operaciones puede obviarse. La condición de chequeo es necesaria para que no itere eternamente. El standby o se realiza en esta función o lo realiza el propio DTI, de todas maneras debe ejecutarse. La activación de DTI debe realizarse, ya que es la razón de uso de este algoritmo. Por último, se debe poder avanzar en la lista para activar DTI en todos los tiempos necesarios. Por lo tanto, como no se puede reducir la cantidad de operaciones, se itera la mínima cantidad de veces y funciona, el algoritmo es óptimo.

2 Parte 2 : Una nueva regulación industrial

2.1 Descripción del problema

A raíz de una nueva regulación industrial un fabricante debe rotular cada lote que produce según un valor numérico que lo caracteriza. Cada lote está conformado por n piezas. A cada una de ellas se le realiza una medición de volumen. La regulación considera que el lote es válido si más de la mitad de las piezas tienen el mismo volumen. En ese caso el rótulo deberá ser ese valor. De lo contrario el lote se descarta.

2.2 Proceso A

2.2.1 Descripción

Actualmente cuentan con el proceso “A” que consiste en para cada pieza del lote contar cuantas de las restantes tienen el mismo volumen. Si alguna de las piezas corresponde al “elemento mayoritario”, lo rotula. De lo contrario lo rechaza.

2.2.2 Pseudocódigo del proceso A

```
1 Dado un listado L de volúmenes de piezas por cada ítem en un lote y de
  n elementos.
2
3 mayoritario = 0
4
5 Por cada volumen v en L
6
7     piezas_iguales = 0
8
9     Por cada volumen v' en L
10
11         si v == v' entonces
12             piezas_iguales = piezas_iguales + 1
13         fin si
14
15         si piezas_iguales > n/2 entonces
16             mayoritario = v
17         fin si
18
19     fin mientras
20 fin mientras
21
22 retornar mayoritario
```

Listing 3: Algoritmo del proceso A

2.2.3 Análisis del algoritmo del proceso A

Consideramos la unidad (1) de complejidad temporal como el tiempo de ejecución de una operación elemental (suma, asignación, etc). Y por otro lado, consideramos la unidad (1) de complejidad espacial como un byte. Y por último n el tamaño de la lista de piezas que guarda todas las piezas.

Realizamos el siguiente análisis detallado:

- Previo a primer Por
 - +1 asignar mayoritario inválido.
- Entra a primer por, se itera n veces
 - +1 asignación a piezas iguales

- Entra a segundo por, se itera n veces. En el peor de los casos, entra $n/2$ veces al si y no entra $n/2$ veces. (alguna de las dos cantidades será $n/2 + 1$, pero puede obviarse por que es mínimo el cambio cuando n es muy grande).
 - +3 (si entra) chequeo de condición si, suma y asignación.
 - +1 (si no entra) chequeo de condicion si
- fin segundo por
 - Al siguiente sí entrará a lo sumo dos veces (dos grupos de piezas de igual volumen, unas de mayor volumen que la otras, pero todas las de mayor volumen están después que las de menor volumen en donde sea que se las guarde).
 - En ese caso, se chequeará n veces la condición (una por cada iteración del primer por) y se entrará sólo dos veces al si.
 - +2 (si se entra) chequeo de condicion si y asignacion. como sólo sucede dos veces en el peor de los casos, puede obviarse. En nuestro cálculo posterior se lo resume a 1.
 - +1 (si no se entra) chequeo de condicion si.
- Termina primer Por
 - +1 retorna, si el retorno no se realizó dentro del primer mientras.

Con esto se tiene una función de complejidad temporal:

$$T(n) = 1 + n * (1 + ((n/2) * 3) + ((n/2) * 1) + 1) \quad (1)$$

$$T(n) = 1 + n * (4 * (n/2) + 2) \quad (2)$$

$$T(n) = 1 + n * (2 * n + 2) = 1 + 2 * n^2 + 2 * n \quad (3)$$

Representando $f(n)$ al gasto temporal más alto posible, de ella se obtiene la cota. Como su término más ‘pesado’ es $2 * n^2$, resulta que la cota para la complejidad temporal del algoritmo A es $O(n^2)$.

Respecto de la **complejidad espacial**:

1. $+n * \text{size}(\text{Pieza})$, espacio ocupado por listaPiezas que contiene n elementos Pieza.
2. $+5 * \text{size}(\text{int})$, espacio ocupado por totalPiezas, volumenPieza, i , piezaActual y cantidadVolumen.

Por lo tanto, se tiene que $E(n)$, función de espacio total ocupado por la ejecución del algoritmo es:

$$E(n) = n * \text{size}(\text{Pieza}) + 5 * \text{size}(\text{int}) \implies E(n) = O(n) \quad (4)$$

Así, la cota de la complejidad espacial del algoritmo A es $O(n)$

2.3 Proceso B

2.3.1 Descripción

En este proceso se tiene en cuenta que se debe ordenar las piezas por volumen y con ello luego reducir el tiempo de búsqueda del elemento mayoritario.

2.3.2 Pseudocódigo

```
1
2 Dado un listado L de volúmenes de piezas por cada ítem en un lote y de
  n elementos.
3
4 Ordenar L de menor a mayor
5
6 piezas_iguales = 1
7 mayoritario = 0
8 i = 0
9
10 Por cada i hasta n-1
11
12     si v[i] == v[i+1] entonces
13         piezas_iguales = piezas_iguales + 1
14     sino
15         piezas_iguales = 1
16     fin si
17
18     si piezas_iguales > n/2 entonces
19         Retornar v[i]
20     fin si
21
22 fin mientras
23
24 Retornar 0
```

Listing 4: Algoritmo del proceso B

2.3.3 Análisis del algoritmo

Realizamos el siguiente análisis detallado:

- Antes del mientras:

- $+n \cdot \log(n)$ ordenar L de mayor a menor
- $+3$ asignaciones
- inicia mientras, puede iterar hasta $n-1$ veces (de 0 a $n-1$ hay n iteraciones)
 - $+3$ (entra primer si) chequeo de condición, suma y asignación (entrará a lo sumo $n/2$ veces, no ocurrirá dos veces porque el retorno está antes de la siguiente iteración).
 - $+2$ (entra a primer sino) chequeo de condición y asignación
 - $+1$ (entra a segundo sí) chequeo de condición (como a lo sumo se entra sólo una vez en toda la ejecución, puede obviarse).
- fin mientras.

Con lo obtenido, la función de complejidad temporal para el peor de los casos (el objeto mayoritario es el de menor volumen, por lo tanto, teniendo L ordenada, se deben iterar $n - 1$ veces para decidirlo como elemento mayoritario) es:

$$f(n) = n * \log(n) + 3 + (n - 1) * (5/2) = n * \log(n) + 3 + (5/2) * n - 5/2 \quad (5)$$

Como aclaración, el $5/2$ es la media entre 3 y 2, ya que en el peor de los casos, la mitad de las iteraciones entra al primer sino y la otra mitad entra al primer si.

De $f(n)$ se obtiene una cota de la complejidad temporal del algoritmo B. Siendo $n \cdot \log(n)$ la parte más ‘pesada’ del algoritmo, finalmente la cota es $O(n \cdot \log(n))$

Respecto de la **complejidad espacial**:

- $+n \cdot \text{size}(\text{Pieza})$, espacio ocupado por `listaPiezas` que contiene n elementos `Pieza`.
- $+4 \cdot \text{size}(\text{int})$, espacio ocupado por `totalPiezas`, `volumenPieza`, `i` y `cantidadVolumen`.
- $+1$ byte ($1 \cdot \text{size}(\text{bool})$), espacio ocupado por `mismoVolumen`.

Por lo tanto, se tiene que $E(n)$, función de espacio total ocupado por la ejecución del algoritmo es:

$$E(n) = n * size(Pieza) + 4 * size(int) + 1 \implies E(n) = O(n) \quad (6)$$

Finalmente, la cota de **complejidad espacial del algoritmo B** es $O(n)$.

2.4 Proceso C

2.4.1 Descripción

El razonamiento que guía el desarrollo de este algoritmo es que si el elemento x es el mayoritario de una lista, esto es que aparece más de $1 + (n/2)$ veces, siendo n la cantidad total de elementos, no resultará posible ubicar todos los x de forma tal que, al menos, dos de estos elementos queden de forma contigua. Dicho de otra manera: si se forman pares de elementos sucesivos, el elemento mayoritario debe aparecer duplicado en al menos uno de estos pares.

En este caso en particular (“proceso C”), se dispone de una lista de piezas sin ningún ordenamiento en particular. Se procede entonces a elegir grupos de dos piezas (pares de elementos) y comparar sus volúmenes para decidir si se trata de un posible elemento mayoritario, el cual llamaremos candidato. Si esto sucede, entonces se guarda una copia de esta pieza en una lista auxiliar (llamada lista de pares iguales). Finalizado este procedimiento con la lista de piezas original, se realiza lo mismo con la lista de pares iguales, y así sucesivamente de forma recursiva. Este método utiliza la técnica conocida como Divide y Vencerás, ya que en cada paso (subproblema) el número de elementos se reduce a menos de la mitad.

Resulta importante analizar qué sucede cuando la cantidad de elementos de alguna de las listas que se van generando es impar y distinto de uno. En este caso, si existe elemento mayoritario debe serlo también para la sublista formada por los primeros $n-1$ elementos. De lo contrario, se escogerá el elemento n -ésimo de la lista como candidato.

El caso base de la recursión sucede cuando se obtiene una lista con uno o dos elementos (piezas) de igual volumen. Esta pieza será la candidata a ser el elemento mayoritario del lote original. Esto quiere decir que, si existe elemento mayoritario, éste será el elemento. Si esto último no sucede, se concluye que la lista no cuenta con un elemento mayoritario.

Por último se recorre la lista original para verificar si la cantidad de piezas con el mismo volumen de la pieza candidata supera a la mitad de la piezas del lote. Si lo anterior se cumple, se ha encontrado el elemento mayoritario. Caso contrario, el lote deberá ser descartado.

2.4.2 Pseudocódigo

```
1 ElementoMayoritario(listaPiezas)
2   n = largo listaPiezas
3   candidato = Candidato(listaPiezas)
4   Si elCandidato = 0 o Apariciones(listaPiezas, elCandidato) <=
   piso(n/2) entonces
5     Devolver 0 //0 indica que el lote debe ser descartado, puesto
   que no hay elemento mayoritario
6   Sino
7     Devolver candidato
8   FinSi
9 Fin ElementoMayoritario
```

Listing 5: Algoritmo del proceso C - Elemento Mayoritario

```
1 Apariciones(listaPiezas, volumenBuscado)
2   cantidad = 0
3   final = largo listaPiezas -1
4   Para i = 0 hasta final hacer
5     Si volumen de listaPiezas(i) = volumenBuscado entonces
6       cantidad++
7   FinSi
8   FinPara
9   Devolver cantidad
10 Fin Aparaciones
```

Listing 6: Algoritmo del proceso C - Apariciones

```
1 Candidato(listaPiezas)
2   n = cantidad listaPiezas
3   Si n = 0 entonces
4     Devolver 0
5   FinSi
6   Si n = 1 entonces
7     Devolver volumen de listaPiezas(0)
8   FinSi
9   paresIguales = EncontrarParesIguales(listaPiezas)
10  m = Candidato(paresIguales)
11  Si n par o m != 0 entonces
12    Devolver m
13  Sino
14    Devolver volumen de listaPiezas(n-1)
15  FinSi
16 Fin Candidato
```

Listing 7: Algoritmo del proceso C - Candidato

```

1 EncontrarParesIguales(listaPiezas)
2   n = cantidad listaPiezas
3   k = 0
4   Si n > 2 entonces
5     Para i = 0 hasta (n/2) - 1 hacer
6       Si volumen de listaPiezas(2i) = volumen de listaPiezas(2i +
7         1) entonces
8           listaParesIguales(k) = listaPiezas(2i + 1)
9           k++
10          FinSi
11        FinPara
12      Sino
13        listaParesIguales(0) = listaPiezas(n-1)
14      FinSino
15    Devolver listaParesIguales
16  Fin EncontrarParesIguales

```

Listing 8: Algoritmo del proceso C - Encontrar Pares Iguales

2.4.3 Analisis del algoritmo

Del pseudocódigo podemos obtener el tiempo de ejecución en base a la funcion $C(n)$ la cual tiene la siguiente ecuación de recurrencia:

Ecuación de recurrencia:

$$\begin{aligned}
 C(n) &= P(n) + C(K) + O(1) \\
 C(1) &= m \\
 C(0) &= 0
 \end{aligned}
 \tag{7}$$

$P(n)$ es el costo de llamados al algoritmo ParesIguales y es facil de ver que es $O(n)$ porque recorre los n valores del arreglo. $C(K)$ es el costo de invocaciones recursivas y K es la cantidad maxima de elementos que puede tener B. El valor de K llega a su maximo cuando todos los elementos son igual osea que en el peor de los casos el tamaño de B va a ser $n/2$. Por lo tanto lo siguiente es la ecuación de recurrencia:

$$\begin{aligned}
 C(n) &= C(n/2) + O(n) \\
 C(r) &= O(1)
 \end{aligned}
 \tag{8}$$

Si aplicamos el **teorema del maestro** con el *caso 3* para $a = 1$, $b = 2$ y $f(n) = n$, calculamos:

$$f(n) = O(n^{(\log b(a)+e)})$$

Con $e > 0$. Entonces:

$$n = \Omega(n^{\log_2(1)+e}) = n^{0+e}$$

Con lo cual si $e=1$ se cumple la primer condición. Ahora busco un c para que se cumpla $a * f(n/b) \leq c * f(n)$ con $c < 1$ y $n \gg$ reemplazando por a y b :

$$1 * n/2 \leq c * n$$

Entonces si $c = 1/2$ se cumple la segunda condición y por lo tanto $T(n) = \Theta(n)$

Cálculo manual de la ecuación de recurrencia $C(n)$ y explicación de la primer ecuación de recurrencia. $C(n)$ es la función de complejidad temporal de la función Candidato. El rol de Candidato es hallar un candidato a elemento mayoritario de una lista L de n elementos, lo cual realiza mediante recurrencia. Analicemos la función para tener contexto. Primero, las condiciones de corte de recurrencia:

1. Si $n = 0$, significa que no hay candidatos, porque no hay elementos en L .
2. Si $n = 1$, hay sólo un elemento en L , el cual es el candidato.

Pasadas las condiciones de corte, tenemos la obtención de la lista llamada *ParesIguales* (PI), la cuál es una reducción de L . Ambas están relacionadas de tal forma que, el elemento mayoritario de L seguro será el mayoritario de PI (esto se debe a cómo es construida PI). Lo que importa es que PI es una reducción de L y la principal razón de que sea tan rápida la búsqueda de candidatos. Esta reducción es donde se presenta la recurrencia, ya que luego de la ejecución de *ParesIguales* es cuando se realiza el llamado de recurrencia, esta vez con PI en lugar de L . De aquí es entonces, de donde calculamos la recurrencia. Tenemos

que se llama a candidato con una cierta L que tiene n piezas. Se considera $n > 2$. Veamos las operaciones a mano:

1. +1 asignación de valor a n
2. +2 chequeos de $n == 0$ y $n == 1$ (No los pasa). Se llama entonces a ParesIguales, pasándole L .
3. +2 asignaciones de k y n
4. +1 chequeo de condición (entra al sí que engloba el bucle principal, ya que $n > 2$ por premisa)

Ahora, interesa lo que sucede dentro del bucle. Nótese que itera $n/2$ veces (empieza de 0 y va a $n/2 - 1$). En esas $n/2$ veces puede o no añadir una pieza a PI. Entonces PI tendrá a lo sumo $n/2$ piezas. Considerando este caso, el peor, para el cálculo de recurrencia, pondremos que cada vez que se realiza la iteración, se entra en el si y se graba una pieza de L en PI. Por lo tanto tenemos:

1. $n/2$ veces:
 - (a) +2 chequeo de si y suma (siempre entra)
 - (b) +2 asignación y suma, con respecto a la posición de la pieza a registrar en PI
 - (c) +2 asignación y suma de k
 - (d) +2 asignación y suma de i , fuera de si

En resumen: $+(n/2) * (8) = 4 * n$

Ahora, ParesIguales devuelve la nueva PI y se vuelve a Candidato, donde se continuará la recursividad hasta alcanzar alguna de las condiciones de corte nombradas previamente. Cuando estas se alcanzan, se llega a las condiciones de devolución de Candidato. En resumen, si es par entra a la primera. Sino, entra a la segunda. En verdad, es indistinto para nuestro análisis porque el peor caso no depende de si se realizan 1 o 2 operaciones después de ParesIguales. Esto se debe a que ParesIguales es la parte más ‘pesada’ de la recurrencia. Por lo tanto, se considera:

+1 chequeos de devolución.

Finalizando, en este, el peor de los casos, el candidato debe buscarse en una lista de tamaño $n/2$. Por lo tanto, se tiene que la ecuación de recurrencia de la complejidad temporal para la función Candidato es:

$$C(n) = C(n/2) + 4 * n + 7$$

Pero, $4 * n + 7$ se acota a $O(n)$. De allí se obtiene:

$$C(n) = C(n/2) + O(n), \text{ con } C(0) = 0 \text{ y } C(1) = 3$$

Esta ecuación es distinta a la propuesta más arriba porque se basa en un sólo caso particular.

Con respecto a la expresión $C(n) = P(n) + C(K) + O(1)$, puede decirse:

$$P(n) + C(K) + O(1) = C(n/2) + O(n)$$

Esto se debe a que, siendo K el máximo de la cantidad máxima de elementos que puede tener PI, o se $n/2$, queda $C(K) = C(n/2)$.

Ahora, recordemos que $P(n)$, complejidad temporal de ParesIguales, es en su peor caso $P(n) = 4 * n + 7 \in O(n)$. Además, $O(n) \not\sim O(1)$. Se tiene entonces:

$$P(n) + O(1) = O(n) + O(1) = O(n)$$

Con esto se valida la igualdad original $P(n) + C(K) + O(1) = C(n/2) + O(n)$. Por lo tanto, queda así establecido que la ecuación de recurrencia utilizada para determinar la complejidad temporal del Algoritmo C es $C(n/2) + O(n)$.

La **complejidad espacial** es $O(n)$ debido a que el arreglo de elemento se va reduciendo de $\frac{n}{2 * i}$ con $i > 0$ hasta que quede un elemento. En el peor de los casos pueden haber varios arreglos en memoria que sumados estarían acotados por $2n$. Con lo cual la complejidad sería $O(n)$.

2.5 Comparaciones

Algoritmo	Complejidad temporal	Complejidad espacial
A	$O(n^2)$	$O(n)$
B	$O(n \log(n))$	$O(n)$
C	$O(n)$	$O(n)$

Como se ve en la tabla, aunque todos tengan la misma complejidad espacial, el Algoritmo C supera a los demás, ya que es óptimo temporalmente.

2.6 Instalación y ejecución

El nombre del programa es **mayoritario**. Para compilar el programa se necesita tener instalado *CMake 3.15* o superior. Desde la carpeta **mayoritario** ejecutar los siguientes comandos:

Linux / Windows:

```
1 cmake -DCMAKE_BUILD_TYPE=Release .
2 make
```

Para ejecutar el programa se debe indicar el tipo de proceso a, b, ó c, el nombre del archivo con el listado de numeros que indican el volumen de todas las piezas en un lote.

```
1 mayoritario --proceso [a|b|c] --archivo [ruta de archivo]
```

Luego ejecutar de la siguiente manera:

```
1 ./mayoritario --proceso b --archivo piezas.txt
```

Resultado:

```
1 $ ./mayoritario --proceso b --archivo piezas.txt
2 El elemento mayoritario es: 110
```