

# Algoritmos para programación competitiva

Wilmer Emiro Castrillón Calderón

22 de octubre de 2021

# Índice general

<b>Preface</b>	<b>2</b>
<b>1. Estructuras de datos</b>	<b>3</b>
1.1. Tablas aditivas . . . . .	3
1.2. Bibliografía . . . . .	5
<b>2. Grafos</b>	<b>6</b>
2.1. Teoría de grafos . . . . .	6
2.2. DFS y BFS . . . . .	7
2.3. Bibliografía . . . . .	8

# Prefacio

Este documento esta escrito con el objetivo de recopilar los algoritmos mas utilizados en programación competitiva en un documento en español, exponer como funcionan, como utilizarlos y su implementación en C++, con explicaciones claras y precisas.

En este documento se asume que el lector ya tiene un conocimiento general del lenguaje C++, la librería estándar de C++, complejidades algorítmicas (notación O grande) y una experiencia por lo menos básica en competencias de tipo ICPC.

Este documento contiene una lista de temas que personalmente trabaje a lo largo de varios años como competidor en maratones de ICPC y espero que sea de ayuda para los nuevos competidores.

# Capítulo 1

## Estructuras de datos

### 1.1. Tablas aditivas

Son estructuras de datos utilizadas para realizar operaciones acumuladas sobre un conjunto de datos estáticos en un rango específico, es decir, ejecutar una misma operación (como por ejemplo la suma) sobre un intervalo de datos, se asume que los datos en la estructura no van a cambiar. Estas estructuras también son conocidas como *Summed-area table* para el procesamiento de imágenes, a pesar de su nombre no necesariamente son exclusivas para operaciones de suma, pues la idea general es aplicable a otras operaciones. Durante el cálculo de una misma operación sobre diferentes rangos se presenta superposición de problemas, las tablas aditivas son utilizadas para reducir la complejidad computacional aprovechando estas superposiciones utilizando programación dinámica.

#### Ejemplo inicial.

Dado un vector  $V = \{5, 2, 8, 2, 4, 3, 1\}$  encontrar para múltiples consultas la suma de todos los elementos en un rango  $[i, j]$ , indexando desde 1, por ejemplo con el rango  $[1, 3]$  la suma es  $[5 + 2 + 8] = 15$ . La solución trivial es hacer un ciclo recorriendo el vector entre el intervalo  $[i, j]$ , en el peor de los casos se debe recorrer todo el vector, esto tiene una complejidad  $O(n)$  puede que para una consulta sea aceptable, pero en casos grandes como por ejemplo un vector de tamaño  $10^5$  y una cantidad igualmente grande de consultas el tiempo de ejecución se hace muy alto, por lo tanto se hace necesario encontrar una mejor solución. La operación suma tiene propiedades que nos pueden ayudar a resolver este problema de una forma mas eficiente:

1. La suma es asociativa es decir, se cumple:  $a + (b + c) = (a + b) + c$ , esto indica que sin importarla agrupación que se realice el resultado sera igual (no confundir con propiedad conmutativa).
2. La suma posee elemento neutro, es decir existe un  $\beta$  tal que  $a + \beta = a$ , en la suma  $\beta = 0$ .
3. La suma tiene operación inversa, es decir existe una operación que puede revertir la suma, la cuales la resta: si  $a + b = c$  entonces  $c - a = b$ .

Considerando las anteriores propiedades el problema se puede trabajar desde otro enfoque, primero se puede definir  $suma(x) = \sum_{k=1}^x V_k$ , ahora tomando como ejemplo una consulta en el rango  $[3, 5]$  del vector  $V$ , se tomara convenientemente:  $suma(2) = V_1 + V_2$  y  $suma(5) = V_1 + V_2 + V_3 + V_4 + V_5$ , pero se necesita encontrar  $V_3 + V_4 + V_5$ , usando la propiedad asociativa se obtiene:  $(V_1 + V_2) + (V_3 + V_4 + V_5) = (V_1 + V_2 + V_3 + V_4 + V_5)$  y usando la propiedad inversa se llega a:  $(V_3 + V_4 + V_5) = (V_1 + V_2 + V_3 + V_4 + V_5) - (V_1 + V_2)$  por lo tanto  $(V_3 + V_4 + V_5) = suma(5) - suma(2)$ . De esta manera el problema se puede generalizar como  $\sum_{k=i}^j V_k = suma(j) - suma(i-1)$  cuando

$i \neq 1$  y  $suma(j)$  cuando  $i = 1$ . Ahora pre-calculando  $suma(x)$  se puede dar una solución inmediata a cada consulta, esto se puede resolver utilizando un enfoque básico de programación dinámica. Para encontrar  $suma(x)$  se puede reescribir como:  $suma(x) = V_x + suma(x - 1)$  con caso base  $suma(1) = V_1$  y por definición la operación acumulada sobre un conjunto vacío es igual al elemento neutro, a partir de esto se puede obtener la siguiente solución en C++ con consultas indexando desde 1.

```

1  int V[] = {5,2,8,2,4,3,1}, memo[8];
2
3  void precalcular(){
4      memo[0] = 0;
5      for(int i = 0; i < 7; i++)
6          memo[i+1] = V[i] + memo[i];
7  }
8
9  int consulta(int i, int j){ return memo[j] - memo[i-1]; }
```

De manera general las tablas aditivas son aplicables a cualquier operación que posea las tres propiedades descritas anteriormente: ser asociativa, tener elemento neutro y operación inversa, por ejemplo la suma, multiplicación o el operador de bits XOR.

### Tablas aditivas en 2D

Las operaciones acumuladas no solo se pueden usar sobre una dimension, sino también sobre n-dimensiones, en estos casos se debe trabajar con el principio de inclusión-exclusión pues se debe considerar mejor las operaciones entre intervalos, si no tiene en cuenta este principio las soluciones contendrían elementos duplicados o faltantes, lo que produciría soluciones incorrectas. **Ejemplo:** dada la matriz  $M$  encontrar para múltiples consultas la suma de todos los elementos en una submatriz  $Q_{(i1,j1),(i2,j2)}$ :

$$M = \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline 1 & 9 & 6 & 3 & 7 \\ \hline 7 & 5 & 3 & 0 & 5 \\ \hline 0 & 7 & 6 & 5 & 3 \\ \hline 7 & 8 & 9 & 5 & 0 \\ \hline 9 & 5 & 3 & 7 & 8 \\ \hline \end{array}$$

En el intervalo  $Q_{(2,2),(3,4)}$  el resultado es  $5 + 3 + 0 + 7 + 6 + 5 = 26$ . En el caso de 1D se definió  $suma(x) = \sum_{k=1}^x V_k$ , ahora esta debe tener dos dimensiones, es decir,  $suma(i, j)$  debe contener la suma de los elementos en la submatriz  $Q_{(1,1),(i,j)}$ , entonces ahora se definirá:  $suma(i, j) = \sum_{k=1}^i \sum_{w=1}^j M_{k,w}$ , mas sin embargo pre-calculando  $suma(i, j)$  de forma eficiente requiere de usar el principio de inclusión-exclusión, de manera trivial se puede calcular la primera fila como  $suma(1, j) = \sum_{w=1}^j M_{1,w}$  y la primera columna como  $suma(i, 1) = \sum_{k=1}^i M_{k,1}$ , en base a esto se puede calcular el resto de la matriz pero se debe tener algo de cuidado, por ejemplo si se toma  $suma(2, 2) = suma(1, 2) + suma(2, 1) + M_{2,2}$  se obtendría un resultado incorrecto pues se estaría realizando la siguiente operación:  $(M_{1,1} + M_{1,2}) + (M_{1,1} + M_{2,1}) + M_{2,2}$ , se puede observar que el elemento  $M_{1,1}$  se está sumando dos veces, acá se aplica el principio de inclusión-exclusión:  $|A \cup B| = |A| + |B| - |A \cap B|$  lo que significa que hace falta quitar la intersección, esta es  $suma(1, 1)$  entonces se puede generalizar como:  $suma(i, j) = M_{i,j} + suma(i - 1, j) + suma(i, j - 1) - suma(i - 1, j - 1)$  cuando  $i, j \neq 1$ . Una vez construido el pre-cálculo es necesario realizar las consultas, se utilizara como ejemplo la consulta en el rango  $Q_{(2,2),(3,4)}$ , de igual manera se debe tener cuidado de no sumar un mismo intervalo mas de una vez, entonces para encontrar la suma en este intervalo se tomaría  $suma(i2, j2)$  esta contendría  $\sum_{k=1}^{i2} \sum_{w=1}^{j2} M_{k,w}$ , esta tiene elementos adicionales como lo muestra la figura 1, al restarle

$suma(i1 - 1, j2)$  se quitan algunos elementos (figura 2), al restarles  $suma(i2, j1 - 1)$  pasaríamos a restar dos veces el intervalo  $M_{(1,1),(i1-1,j1-1)}$  (figura 3), por lo tanto es necesario reponer lo faltante agregando  $suma(i1 - 1, j1 - 1)$  (figura 4), de esta manera se puede generalizar la fórmula:  $\sum_{k=i1}^{i2} \sum_{w=j1}^{j2} M_{k,w} = suma(i2, j2) - suma(i1 - 1, j2) - suma(i2, j1 - 1) + suma(i1 - 1, j1 - 1)$ . Para

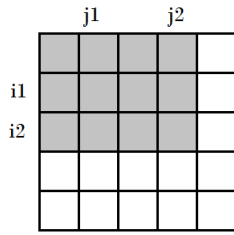


Figura 1.1

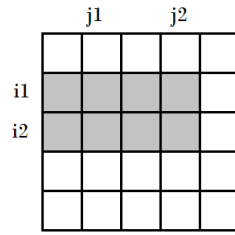


Figura 1.2

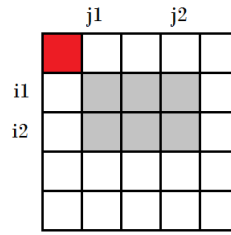


Figura 1.3

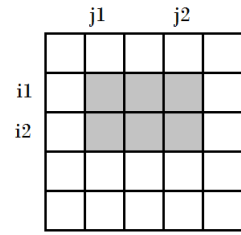


Figura 1.4

la solución en C++ la fila y columna cero de la tabla donde se guardara el pre-cálculo se deberá llenar con el elemento neutro, el cero, luego se debe llenar el resto de la tabla siguiendo las formulas antes establecidas, este ejemplo es para consultas indexando desde 1.

```

1 void precalcular(){
2     memset(memo, 0, sizeof(memo));
3     for (int i = 1; i <= fila; i++)
4         for (int j = 1; j <= col; j++)
5             memo[i][j] = memo[i][j - 1] + memo[i - 1][j] +
6                 M[i - 1][j - 1] - memo[i - 1][j - 1];
7 }
8
9 int consulta(int f1, int c1, int f2, int c2){
10     return memo[f2][c2] - memo[f1-1][c2] - memo[f2][c1-1] + memo[f1-1][c1-1];
11 }

```

### Tablas aditivas en 3D

Las tablas aditivas se pueden generalizar para trabajar en n-dimensiones, mas sin embargo la dificultad de hacerlos pre-cálculos y las consultas aumenta bastante, pues crece considerablemente la cantidad de operaciones a realizar. En el caso 3D igualmente se debe tener cuidado con el principio de inclusión-exclusión, el pre-cálculo se realizaría de la siguiente manera: sea  $suma(i, j, k) = \sum_{x=1}^i \sum_{y=1}^j \sum_{z=1}^k V_{x,y,z}$ , entonces  $suma(i, j, k) = V_{i,j,k} + suma(i, j, k - 1) + suma(i - 1, j, k) + suma(i, j - 1, k) - suma(i - 1, j - 1, k) - suma(i - 1, j, k - 1) - suma(i, j - 1, k - 1) + suma(i - 1, j - 1, k - 1)$ , y para las consultas:  $\sum_{x=i1}^{i2} \sum_{y=j1}^{j2} \sum_{z=k1}^{k2} V_{x,y,z} = suma(i2, j2, k2) - suma(i2, j2, k1 - 1) - suma(i1 - 1, j2, k2) + suma(i1 - 1, j2, k1 - 1) - suma(i2, j1 - 1, k2) + suma(i2, j1 - 1, k1 - 1) + suma(i1 - 1, j1 - 1, k2) - suma(i1 - 1, j1 - 1, k1 - 1)$ . Esta estructura de datos puede ser aplicada para otras operaciones que cumplan con las tres propiedades descritas anteriormente, la complejidad computacional de hacer el pre-cálculo es lineal a la cantidad de elementos en la estructura, y las consultas se realizan en complejidad constante al realizar solamente operaciones directas sobre elementos en la tabla del pre-cálculo.

## 1.2. Bibliografía

<http://trainingcamp.org.ar/anteriores/2017/clases.shtml>.  
libro: competitive programming 3.

# Capítulo 2

## Grafos

### 2.1. Teoría de grafos

Los grafos son una estructura de datos donde se pueden relacionar distintos objetos entre si, los grafos se pueden definir como un conjunto de nodos(objetos) unidos por aristas(relaciones), estos son estudiados por la matemática y las ciencias de la computación, esta rama se conoce como teoría de grafos, además tienen muchas aplicaciones, por ejemplo permiten modelar redes informáticas, sistemas de carreteras, redes sociales, etc.

#### Clasificaciones generales

Los grafos se pueden clasificar de distintas formas, las mas utilizadas son:

1. **Grafos ponderados y no ponderados** Si las aristas de un grafo tienen un peso, es decir si para atravesar una arista esta tiene un costo asociado, entonces el grafo se clasifica como ponderado, pero si ninguna arista tiene algún costo entonces el grafo se clasifica como no ponderado.
2. **Grafos dirigidos y no dirigidos:** Si un grafo posee por lo menos una arista dirigida entonces se clasifica como un grafo dirigido, una arista  $(A, B)$  es dirigida si esta permite el paso de  $A$  hacia  $B$ , pero no permite ir de  $B$  hacia  $A$ . Si todas las aristas son bidireccionales(no dirigidas) entonces el grafo se clasifica como no dirigido.
3. **Grafos cíclicos y acíclicos** Se considera un grafo como acíclico cuando este no tiene ciclos, es decir para cada pareja de nodos  $(A, B)$  si existe un camino para ir de  $A$  hacia  $B$  entonces no existe otro camino para ir de  $B$  hacia  $A$ . Si un grafo no es acíclico entonces este es cíclico.
4. **Grafos conexos y no conexos** Si para cada pareja de nodos  $(A, B)$  existe un camino para ir de  $A$  hacia  $B$  y también existe camino para ir de  $B$  hacia  $A$  entonces el grafo es conexo, en caso contrario es un grafo no conexo.

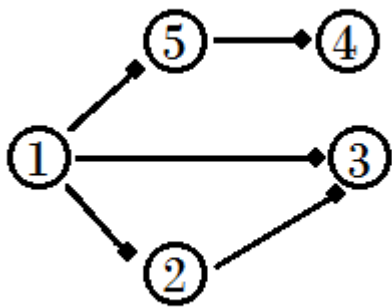
#### Representación.

Los grafos se pueden representar de múltiples maneras cada una permite realizar distintos algoritmos, cada forma de representar los grafos se puede ajustar según su tipo, un aspecto importante a considerar es que cada una de las aristas bidireccionales  $(A, B)$  se puede interpretar como dos aristas dirigidas  $(A, B)$  y  $(B, A)$ . Existen principalmente tres formas distintas de representarlos:

1. **Matriz de adyacencia:** Es una matriz  $M$  en la cual cada fila representa un nodo de inicio y cada columna un nodo destino (a cada nodo se le asigna un número representando su posición en fila y columna), si existe una arista  $(A, B)$  entonces se marca la casilla  $M_{A,B}$ , en el caso de grafos ponderados se debe llenar  $M_{A,B}$  con el costo de la arista  $(A, B)$ , para los todos los pares de nodos que no tengan aristas entre ellos el costo es infinito. Si el grafo es no ponderado entonces en la matriz simplemente se marca si existe o no la arista  $(A, B)$ . Por definición cada nodo tiene conexión con sí mismo con costo cero.
2. **Lista de adyacencia:** Consiste en guardar para cada nodo una lista con las conexiones que posee, es decir, para cada arista  $(A, B)$  se pondrá en la lista de conexiones de  $A$  el nodo  $B$ . Si el grafo es ponderado entonces se deberá guardar el nodo destino junto con su costo. Esta es la manera más utilizada para representar grafos, pues el espacio de memoria que ocupa es menor que el utilizado por una matriz de adyacencia y además facilita recorrer el grafo de manera sencilla.
3. **Lista de aristas:** Consiste en una lista en la cual se guardara todas las aristas de un grafo, para cada una se guarda el nodo de inicio, nodo de destino y el costo en caso de tener. Esta es la menos utilizada de las tres, pero esta facilita ordenar las aristas según su costo.

## 2.2. DFS y BFS

Los grafos son estructuras no lineales, estos no tienen un nodo inicio o un orden específico para recorrerlos, existen principalmente dos algoritmos que permiten recorrer un grafo, estos no son algoritmos muy estrictos, o sea se pueden modificar de múltiples maneras para realizar diferentes tareas, mas sin embargo la idea básica de cada se debe mantener, para la implementación de ambos se utiliza una lista de adyacencia, esta se representa como un vector de vectores, por ejemplo:



```

1 vector<vector<int>> grafo(10);
2
3 void construir_grafo(){
4     grafo[5].push_back(4);
5     grafo[1].push_back(2);
6     grafo[2].push_back(3);
7     grafo[1].push_back(3);
8     grafo[1].push_back(5);
9 }

```

Figura 2.1

### DFS.

El DFS (deep first search) o Búsqueda en profundidad, es un algoritmo que permite recorrer un grafo, de manera general consiste en tomar un nodo, marcarlo como visitado y para cada arista hacer un llamado recursivo al nodo destino y repetir el proceso hasta que no queden más nodos por visitar. Este es un algoritmo de backtracking con el cual se busca hacer una búsqueda completa por todos los nodos,



## 2.3. Bibliografía

<https://es.wikipedia.org/wiki/Grafo>

<http://trainingcamp.org.ar/antiores/2017/clases.shtml>.

libro: competitive programming 3.