

(algunas) Estructuras de datos útiles

Agustín Santiago Gutiérrez

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales
Universidad de Buenos Aires

Campamento de Programación: Cochabamba 2016

“For the fashion of Minas Tirith was such that it was built on seven levels, each delved into a hill, and about each was set a wall, and in each wall was a gate.”

J.R.R. Tolkien, “The Return of the King”

- 1 **Tablas aditivas**
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 **Tablas de frecuencia acumulada**
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 **Lowest Common Ancestor**

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 **Ascenso rápido en árbol**
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 **Segment Tree**
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Contenidos

1 Tablas aditivas

● Visión del usuario

- Caso unidimensional
- Caso bidimensional
- Caso general
- Tarea

2 Tablas de frecuencia acumulada

- Problema a resolver
- Binary Indexed Tree
- Tarea

3 Lowest Common Ancestor

● Visión del usuario

- Reducción a RMQ
- Aplicación
- Tarea

4 Ascenso rápido en árbol

- Visión del usuario
- Sparse Table en árbol

5 Segment Tree

- Estructura
- Tarea
- Lazy Update
- Persistencia

Visión del usuario de una tabla aditiva

Tabla aditiva

Dado un arreglo de r dimensiones, digamos de $n_1 \times n_2 \times \dots \times n_r$, una tabla aditiva es una estructura que permite averiguar rápidamente la suma de los elementos de cualquier subarreglo contiguo (intervalo, rectángulo, paralelepípedo, etc). En este caso **NO** nos interesará realizar modificaciones a la matriz durante el proceso de consultas.

La estructura consta de dos fases de uso:

- Primero la estructura es inicializada con los datos del arreglo.
- Y luego se realizan una serie de consultas a la misma, sin modificar el arreglo.

Complejidad pretendida

La implementación que propondremos tendrá una complejidad:

- *Lineal* para la inicialización o preproceso (es decir, proporcional a la **cantidad de elementos** del arreglo).
- *Constante* para las queries (Es decir, responderemos cada consulta en **$O(1)$**).

Contenidos

- 1 **Tablas aditivas**
 - Visión del usuario
 - **Caso unidimensional**
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 **Tablas de frecuencia acumulada**
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 **Lowest Common Ancestor**

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 **Ascenso rápido en árbol**
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 **Segment Tree**
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Arreglo acumulado

Definición

Dado un arreglo unidimensional v de n elementos v_0, v_1, \dots, v_{n-1} , definimos el **arreglo acumulado** de v como el arreglo unidimensional V de $n + 1$ elementos V_0, \dots, V_n y tal que:

$$V_i = \sum_{j=0}^{i-1} v_j$$

Notar que V es muy fácil de calcular en tiempo lineal utilizando programación dinámica:

- $V_0 = 0$
- $V_{i+1} = v_i + V_i, \forall 0 \leq i < n$

Respuesta de los queries

- Las queries a la tabla aditiva vendrán dadas por intervalos $[i, j)$ con $0 \leq i \leq j \leq n$.

- La respuesta al query $[i, j)$ sera $Q(i, j) = \sum_{k=i}^{j-1} v_k$

- Pero:

$$Q(i, j) = \sum_{k=i}^{j-1} v_k = \sum_{k=0}^{j-1} v_k - \sum_{k=0}^{i-1} v_k = V_j - V_i$$

- Luego podemos responder cada query en tiempo constante computando una sola resta entre dos valores del arreglo acumulado.

Contenidos

1 Tablas aditivas

- Visión del usuario
- Caso unidimensional
- **Caso bidimensional**
- Caso general
- Tarea

2 Tablas de frecuencia acumulada

- Problema a resolver
- Binary Indexed Tree
- Tarea

3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
- Reducción a RMQ
- Aplicación
- Tarea

4 Ascenso rápido en árbol

- Visión del usuario
- Sparse Table en árbol

5 Segment Tree

- Estructura
- Tarea
- Lazy Update
- Persistencia

Arreglo acumulado

Definición

Dado un arreglo bidimensional v de $n \times m$ elementos $v_{i,j}$ con $0 \leq i < n, 0 \leq j < m$, definimos el **arreglo acumulado** de v como el arreglo bidimensional V de $(n + 1) \times (m + 1)$ elementos tal que:

$$V_{i,j} = \sum_{a=0}^{i-1} \sum_{b=0}^{j-1} v_{a,b}$$

¿Podremos calcular fácilmente V en tiempo lineal como en el caso unidimensional? **¡Sí!** Utilizando programación dinámica.

- $V_{0,j} = V_{i,0} = 0 \quad \forall 0 \leq i \leq n, 0 \leq j \leq m$
- $V_{i+1,j+1} = v_{i,j} + V_{i,j+1} + V_{i+1,j} - V_{i,j} \quad \forall 0 \leq i < n, 0 \leq j < m$

Respuesta de los queries

- Las queries a la tabla aditiva vendrán dadas por rectángulos $[i_1, i_2) \times [j_1, j_2)$ con $0 \leq i_1 \leq i_2 \leq n, 0 \leq j_1 \leq j_2 \leq m$.
- La respuesta al query $[i_1, i_2) \times [j_1, j_2)$ sera

$$Q(i_1, i_2, j_1, j_2) = \sum_{a=i_1}^{i_2-1} \sum_{b=j_1}^{j_2-1} v_{a,b}$$

- Pero de manera similar a como hicimos para calcular el arreglo acumulado, resulta que:

$$Q(i_1, i_2, j_1, j_2) = V_{i_2, j_2} - V_{i_1, j_2} - V_{i_2, j_1} + V_{i_1, j_1}$$

- Luego podemos responder cada query en tiempo constante computando sumas y restas de cuatro valores del arreglo acumulado.

Contenidos

1 Tablas aditivas

- Visión del usuario
- Caso unidimensional
- Caso bidimensional
- **Caso general**
- Tarea

2 Tablas de frecuencia acumulada

- Problema a resolver
- Binary Indexed Tree
- Tarea

3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
- Reducción a RMQ
- Aplicación
- Tarea

4 Ascenso rápido en árbol

- Visión del usuario
- Sparse Table en árbol

5 Segment Tree

- Estructura
- Tarea
- Lazy Update
- Persistencia

Arreglo acumulado

El caso general es completamente análogo... Dejamos las cuentas escritas rápidamente.

Definición

Dado un arreglo v de $n_1 \times \cdots \times n_r$ elementos v_{i_1, \dots, i_r} con $0 \leq i_k < n_k, 1 \leq k \leq r$, definimos el **arreglo acumulado** de v como el arreglo V de $(n_1 + 1) \times \cdots \times (n_r + 1)$ elementos tal que:

$$V_{i_1, \dots, i_r} = \sum_{k_1=0}^{i_1-1} \cdots \sum_{k_r=0}^{i_r-1} v_{k_1, \dots, k_r}$$

Arreglo acumulado (Cálculo usando programación dinámica)

El cálculo de V mediante programación dinámica viene dado por:

$$V_{i_1, \dots, i_r} = 0 \quad \text{si para algún } k \text{ resulta } i_k = 0$$

$$V_{i_1+1, \dots, i_r+1} = v_{i_1, \dots, i_r} + \sum_{d_1=0}^1 \cdots \sum_{d_r=0}^1 (-1)^{r+1+\sum_{k=1}^r d_k} V_{i_1+d_1, \dots, i_r+d_r}$$

Donde en las sumatorias anidadas se excluye el caso en que $d_k = 1 \quad \forall k$

Respuesta de los queries

- Las queries a la tabla aditiva vendrán dadas por subarreglos $[i_{10}, i_{11}) \times \cdots \times [i_{r0}, i_{r1})$
- La respuesta al query $[i_{10}, i_{11}) \times \cdots \times [i_{r0}, i_{r1})$ será:



$$Q(i_{10}, i_{11}, \dots, i_{r0}, i_{r1}) = \sum_{d_1=0}^1 \cdots \sum_{d_r=0}^1 (-1)^{r + \sum_{k=1}^r d_k} V_{i_{1d_1}, \dots, i_{rd_r}}$$

- Luego podemos responder cada query en tiempo constante computando sumas y restas de 2^r valores del arreglo acumulado.

Contenidos

1 Tablas aditivas

- Visión del usuario
- Caso unidimensional
- Caso bidimensional
- Caso general
- Tarea

2 Tablas de frecuencia acumulada

- Problema a resolver
- Binary Indexed Tree
- Tarea

3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
- Reducción a RMQ
- Aplicación
- Tarea

4 Ascenso rápido en árbol

- Visión del usuario
- Sparse Table en árbol

5 Segment Tree

- Estructura
- Tarea
- Lazy Update
- Persistencia

Tarea

- <http://www.spoj.pl/problems/KPMATRIX/>
- <http://www.spoj.pl/problems/TEM/>
- <http://www.spoj.pl/problems/MATRIX/>

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Problema a resolver

- Se quiere saber la suma (o máximo, o cualquier operación asociativa) en un **prefijo** del arreglo.
- Además, para esta estructura es necesario que las modificaciones se realicen sumándole (o tomando máximo) una constante (negativa o positiva), a un valor en una posición dada (Operación que notaremos $add(i, x)$). Es decir, las operaciones de modificación son **acumulativas**.
- Notar que si la operación tiene inverso como la suma (pero **no si usamos la estructura para máximo / mínimo**), podemos computar cualquier subrango: si notamos $accum(i)$ a la suma de los primeros i , la suma del intervalo $[i, j]$ se calcula simplemente como $accum(j) - accum(i)$ (análogo a tablas aditivas).

Complejidad

- En esta charla nos limitaremos al caso unidimensional. El caso multidimensional es análogo, utilizando “tablas aditivas sobre tablas aditivas”.
- La implementación que propondremos tendrá una complejidad logarítmica para sus operaciones.

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - **Binary Indexed Tree**
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Estructura : Descripción

- Utilizaremos un arreglo que en cada posición guardará la suma de ciertos intervalos.
- Más precisamente, utilizaremos un arreglo V de n elementos indexados desde 1. Notar que los elementos de v , el vector original son v_0, \dots, v_{n-1} ; mientras que los de V son V_1, \dots, V_n .
- El arreglo V estará definido por: $V_i = \sum_{j=i-k}^{i-1} v_j$, siendo k la potencia de 2 más grande que divide a i .
- La estructura comienza con todos los valores del arreglo en 0, y cada vez que se hace un *add* a una posición del vector original, se suma la cantidad correspondiente a todos los intervalos que lo contengan.
- Para el cálculo de $accum(i)$, se suman todos los intervalos necesarios.

Accum

Código fuente C++ para el *accum*

```
1 | int accum(int i)
2 | {
3 |     int res = 0;
4 |     while (i != 0)
5 |     {
6 |         res += v[i];
7 |         i = (i-1)&i;
8 |     }
9 |     return res;
10 | }
```

- La idea es simplemente ir acumulando en *res* todas las sumas relevantes.
- El invariante de ciclo es: “La respuesta al problema viene dada por $res + \sum_{j=0}^{i-1} v_j$ ”

Add

Código fuente C++ para el *add*

```
1 void add(int i, int x)
2 {
3     int ceros = ~i;
4     for (int bit = ceros & (-ceros); ; ceros -= bit, bit = ceros & (-ceros))
5     {
6         int index = (i & ~(bit-1)) | bit;
7         if (index > N) break;
8         v[index] += x;
9     }
10 }
```

- La idea es simplemente sumar x a todos los intervalos guardados que contengan a v_i

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Tarea

- <http://www.spoj.pl/problems/MATSUM/>
- [http://www.topcoder.com/stat?c=problem_statement
&pm=6551&rd=9990](http://www.topcoder.com/stat?c=problem_statement&pm=6551&rd=9990)

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Visión del usuario de LCA

LCA

Dado un árbol con raíz de n nodos, una estructura de LCA permite responder rápidamente consultas por el **ancestro común más bajo** entre dos nodos (es decir, el nodo más alejado de la raíz que es ancestro de ambos).

- Sorprendentemente se puede reducir una estructura de LCA a una de RMQ!
- Luego no daremos explícitamente una estructura para LCA, sino que mostraremos como reducirla a RMQ para poder aplicar cualquiera de las técnicas ya vistas.

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Recorrido de DFS

- Utilizando un recorrido de DFS, podemos computar un arreglo v de $2n - 1$ posiciones que indica el orden en que fueron visitados los nodos por el DFS (cada nodo puede aparecer múltiples veces).
- Aprovechando este recorrido podemos computar también la **profundidad** (distancia a la raíz) de cada nodo i , que notaremos P_i .
- También guardaremos el índice de la primer aparición de cada nodo i en v , que notaremos L_i (Cualquier posición servirá, así que es razonable tomar la primera).

Utilizacion del RMQ

- La observación clave consiste en notar que para dos nodos i, j con $i \neq j$:

$$LCA(i, j) = RMQ(\min(L_i, L_j), \max(L_i, L_j))$$

- Tomamos mínimo y máximo simplemente para asegurar que en la llamada a RMQ se especifica un rango válido ($i < j$).
- Notar que en la igualdad anterior, $RMQ(i, j)$ compara los elementos de v por sus valores de profundidad dados por P .
- La complejidad de la transformación del LCA al RMQ es $O(n)$, con lo cual la complejidad final de las operaciones será la del RMQ utilizado.

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - **Aplicación**
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Distancias en árboles

- Queremos utilizar consultas de LCA para obtener una estructura capaz de computar rápidamente distancias entre nodos en un árbol.
- Notar que computar todas las distancias en un árbol utilizando un algoritmo como DFS o BFS n veces toma tiempo $O(n^2)$, que es lineal en la cantidad de distancias existentes.
- El algoritmo que propondremos por lo tanto solo constituirá una ventaja importante cuando se quieran consultar muchas menos que las n^2 distancias (pero suficiente cantidad como para que resolver cada una en forma independiente no sea práctico)

Distancias en árboles (Algoritmo)

- Tomamos un elemento cualquiera como raíz.
- Utilizamos DFS o BFS para recorrer el árbol computando las distancias desde la raíz hasta cada uno de los vértices.
- A partir de ahora, para resolver la distancia entre dos nodos cualesquiera i y j , utilizamos la identidad:

$$D(i, j) = D(r, i) + D(r, j) - 2D(r, LCA(i, j))$$

- El algoritmo propuesto responde una distancia con una complejidad de $O(1)$ más una consulta de LCA. La inicialización más allá del LCA es un único DFS o BFS, por lo que es $O(n)$.

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Tarea

- <http://acm.uva.es/p/v109/10938.html>
- <http://www.spoj.pl/problems/QTREE2/>
- <http://poj.org/problem?id=2763>
- <http://acmicpc-live-archive.uva.es/nuevoportal/data/problem.php?p=2045>
- <http://poj.org/problem?id=1986>

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Visión del usuario

Ascenso rápido en árbol

Dado un árbol con raíz de n nodos, queremos responder rápidamente la consulta de dado un nodo v y un entero no negativo k , cuál es el k -ésimo ancestro en el camino desde v hasta la raíz.

- Se podría pedir también una query de operación acumulada (por ejemplo máximo) entre todos los nodos del camino al ancestro.
- Sumado a un LCA y profundidades, sirve para encontrar el k -ésimo nodo en un camino en el árbol

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Sparse Table en árbol

También conocida como “saltitos potencia de dos en el árbol”

- Si el árbol es un “palito”, queda algo análogo a Sparse Table
- Por cada nodo, se guardan quiénes son sus ancestros a distancias potencia de 2 (eventualmente se podrían guardar también valores acumulados)
- Mediante $O(\lg k)$ saltos, es posible llegar al k -ésimo ancestro
- Guardando la pila de ancestros durante un recorrido de DFS, es posible llenar la lista de “saltos” de cada nodo al visitarlo

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Estructura : Descripción

- Para trabajar con el segment tree asumiremos que n es potencia de 2. De no serlo, basta extender el arreglo v con a lo sumo n elementos adicionales para que sea potencia de 2.
- Utilizaremos un árbol binario completo codificado en un arreglo:
- A_1 guardará la raíz del árbol.
- Para cada i , los dos hijos del elemento A_i serán A_{2i} y A_{2i+1} .
- El padre de un elemento i será $\lfloor i/2 \rfloor$, salvo en el caso de la raíz.
- Las hojas tendrán índices en $[n, 2n)$.
- La idea será que cada nodo interno del árbol (guardado en un elemento del arreglo) almacene el mínimo entre sus dos hijos.
- Las hojas contendrán en todo momento los elementos del arreglo v .

Estructura : Inicialización

- Llenamos A_n, \dots, A_{2n-1} con los elementos del arreglo v .
- Usando programación dinámica hacemos simplemente:

$$A_i = \min(A_{2i}, A_{2i+1})$$

- Notar que se debe recorrer i en forma descendente para no utilizar valores aún no calculados.
- El proceso de inicialización toma tiempo $O(n)$, y la estructura utiliza $O(n)$ memoria.

Estructura : Modificaciones

- Para modificar el arreglo, utilizaremos nuevamente la fórmula:

$$A_i = \min(A_{2i}, A_{2i+1})$$

- Notemos que si cambiamos el valor de v_i por x , debemos modificar A_{n+i} haciéndolo valer x , y recalcular los nodos internos del árbol...
- Pero sólo se ven afectados los ancestros de A_{n+i} .
- Luego es posible modificar un valor de v en tiempo $O(\lg n)$, recalculando sucesivamente los padres desde A_{n+i} hasta llegar a la raíz.

Estructura : Queries

Consideremos el siguiente algoritmo recursivo:

$$f(k, l, r, i, j) = \begin{cases} A_k & \text{si } i \leq l < r \leq j; \\ +\infty & \text{si } r \leq i \text{ o } l \geq j \\ \min(f(2k, l, \frac{l+r}{2}, i, j), \\ , f(2k+1, \frac{l+r}{2}, r, i, j)) & \text{sino.} \end{cases}$$

- La respuesta vendrá dada por $RMQ(i, j) = f(1, 0, n, i, j)$
- La complejidad temporal de un query es $O(\lg n)$

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Tarea

- <http://www.spoj.pl/problems/KGSS/>
- <http://poj.org/problem?id=2374>
- <http://acm.sgu.ru/problem.php?contest=0&problem=155>

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - **Lazy Update**
 - Persistencia

Motivación

- A veces, en los problemas tenemos modificaciones de **rangos** completos, y no de un único elemento.
- En ese caso, modificar los elementos uno por uno sería demasiado caro. Queremos actualizar **de a nodos grandes** completos, al igual que hacemos con las queries.
- La forma de hacerlo es ser “lazy”, y tener en cada nodo información de operaciones “que todavía falta propagar”.

Cambios en la implementación

- Cada nodo guardará ahora dos datos distintos: su **valor**, que es esencialmente lo mismo de antes, y una **información lazy**, que indica lo que falta propagar hacia abajo.
- Cuando se realiza una actualización de rango:
 - Se buscan los nodos que forman el rango de manera idéntica a la query de rangos del Segment Tree normal.
 - En cada uno de dichos nodos, se debe **actualizar la información lazy**, y **recalcular el valor del nodo** acorde a la operación que estamos realizando.
 - El valor de los ancestros de los nodos modificados, se recalcula de la manera normal a la vuelta de la recursión.
- Siempre que se va a bajar de un nodo a sus dos hijos, se debe primero **propagar** la información lazy hacia los hijos.

Ejemplo de uso

- Dada una cadena de paréntesis que abren y cierran, sobre la cual se hacen modificaciones de caracteres, saber en todo momento si está “bien parenteseada”.
- Algoritmos geométricos, como “área de unión de rectángulos” (Se mencionará en la clase de geometría).

Contenidos

- 1 Tablas aditivas
 - Visión del usuario
 - Caso unidimensional
 - Caso bidimensional
 - Caso general
 - Tarea
- 2 Tablas de frecuencia acumulada
 - Problema a resolver
 - Binary Indexed Tree
 - Tarea
- 3 Lowest Common Ancestor

- Visión del usuario
 - Reducción a RMQ
 - Aplicación
 - Tarea
- 4 Ascenso rápido en árbol
 - Visión del usuario
 - Sparse Table en árbol
 - 5 Segment Tree
 - Estructura
 - Tarea
 - Lazy Update
 - Persistencia

Motivación

- Normalmente, cuando operamos con Segment Tree, cada update “destruye” la versión anterior de la estructura (no la tenemos más).
- Decimos que una estructura es **persistente**, cuando esto no ocurre: Siempre tenemos acceso a todas las versiones previas de la estructura, y un update lo que hace es simplemente darnos una nueva versión disponible.

Implementación

- Una forma de implementar persistencia eficientemente es con lo que se llama **Path Copying**.
- Para esto guardamos el Segment Tree explícitamente como árbol, **con punteros**: Cada nodo tiene punteros a sus dos hijos.
- Los nodos existentes **jamás se modifican**: Cuando se hace un cambio, **se crean nodos nuevos**.
- Los nodos nuevos apuntan a los nodos viejos no modificados.
- Como solamente se actualizan $O(\lg n)$ nodos en una query normal, aquí solamente se crean esa cantidad de nodos nuevos por operación.

Implementación con Lazy Creation

- Curiosamente, la persistencia nos simplifica la tarea de implementar **Lazy Creation** (Es decir, crear los nodos del Segment Tree solamente cuando se usan).
- Para esto podemos iniciar con un nodo cuyos dos hijos sean sí mismo, inicializado “en cero”. Esto representa un árbol infinito de ceros, mediante un único nodo en memoria.
- Como el Segment Tree es persistente, este nodo nunca se modifica, así que la estructura “no se rompe”, y solo se crean nodos nuevos ante updates.

Ejemplo de uso

- Contar cantidad de puntos de un conjunto que caen en un rectángulo cualquiera (“Tabla aditiva rala”)
- Tener disponible para cada nodo de un árbol con raíz, un Segment Tree con todos los ancestros insertados.