

# Estructuras de datos útiles (AKA piolas)

Emanuel Lupi

Facultad de Matemática Astronomía Física y Computación  
Universidad Nacional de Córdoba

Training Camp 2020

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# ¿Qué es una estructura de datos útil?

## Estructura: Visión del usuario.

Una estructura de datos adecuada es un tipo abstracto de datos que nos sirve para responder “queries” sobre un conjunto de datos, posiblemente sujetos a modificaciones durante el proceso de query.

- Se le llama “queries” simplemente a preguntas que nos interesa hacerle a la estructura. Notar que esta forma de ver lo que es una estructura es extremadamente general y virtualmente cualquier cosa se puede pensar como una estructura. No obstante, esta forma de pensar resulta útil.

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# 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 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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



# 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 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

- Tarea

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# 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.

# Una imagen vale mas que mil palabras

1	3	4	7
4	3	5	5
6	5	4	2

Cuadro: Matrix

1	4	8	15
5	11	20	32
11	22	35	49

Cuadro: Matrix acumulada

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Tarea

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



# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- **Intro**
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

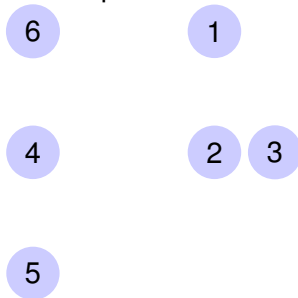
# Visión del usuario del union find

Es una estructura que permite hacer eficientemente **Union** y **Find**

**Union**: Permite **unir** componentes. **Find**: permite **averiguar** la componente de un elemento.

# Idea base

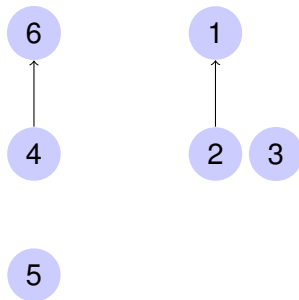
Diremos que cada componente tiene un representante:



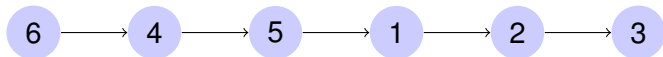
# Idea base

Diremos que cada componente tiene un representante:

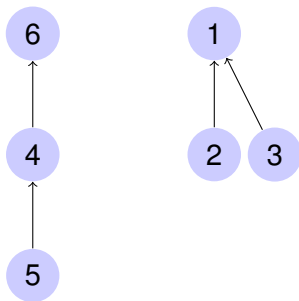
Union entre componentes se da con la union de sus representantes



# Un problema

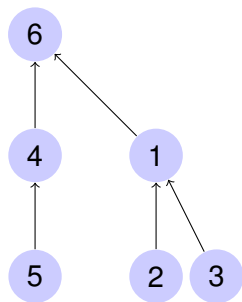


# Unas soluciones



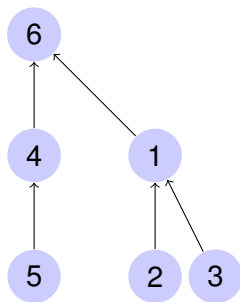
- Unir por rango. Siendo el rango el tamaño de la rama mas larga del arbol.
- Compresión de camino (Achatamiento).

# Unas soluciones



- Unir por rango. Siendo el rango el tamaño de la rama mas larga del arbol.
- Compresión de camino (Achatamiento).

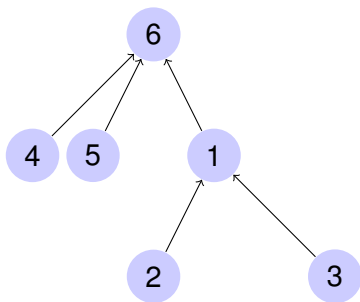
# Unas soluciones



- Unir por rango. Siendo el rango el tamaño de la rama mas larga del arbol.
- Compresión de camino (Achatamiento).



# Unas soluciones



- Unir por rango. Siendo el rango el tamaño de la rama mas larga del arbol.
- Compresión de camino (Achatamiento).

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- **Implementación**
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Find

```
1 int uf[MAXN];
2
3 void uf_init(){
4     for(int i=0 ; i<MAXN ; i++) uf[i] = -1;
5 }
6
7 // int uf_find(int x){return uf[x]<0?x:uf[x]=uf_find(uf[x]);}
8 int uf_find(int x){
9     int rep = uf[x] < 0 ? x : uf_find(uf[x]);
10    if (x < 0)
11        return x;
12    uf[x] = rep;
13    return rep;
14 }
```

# Union

```
1 | bool uf_join(int x, int y) {
2 |     x=uf_find(x);
3 |     y=uf_find(y);
4 |     if(x==y) return false;
5 |     if(uf[x]>uf[y]) swap(x,y);
6 |     uf[x]+=uf[y];
7 |     uf[y]=x;
8 |     return true;
9 | }
```

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Tarea

- [http://livearchive.onlinejudge.org/index.php?option=com\\_onlinejudge&Itemid=1](http://livearchive.onlinejudge.org/index.php?option=com_onlinejudge&Itemid=1)  
(“Island”, regional Polaca 2009)
- [http://www.topcoder.com/stat?c=problem\\_statement&pm=2932](http://www.topcoder.com/stat?c=problem_statement&pm=2932)
- [http://www.topcoder.com/stat?c=problem\\_statement&pm=7921](http://www.topcoder.com/stat?c=problem_statement&pm=7921)

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- **Visión del usuario**
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Visión del usuario de RMQ

## RMQ

Dado un arreglo  $v$  de  $n$  elementos  $v_0, \dots, v_{n-1}$ , una estructura de RMQ permite responder rápidamente consultas por el valor

$$RMQ(i, j) = \min_{k=i}^{j-1} v_k, 0 \leq i < j \leq n$$



# Visión del usuario (Continuada)

- Hablamos del mínimo pero según el problema puede interesar el máximo. Todo lo que hagamos para mínimo vale igual para máximo, intercambiando las nociones de máximo/mínimo.
- Opcionalmente, la estructura puede soportar modificaciones al arreglo  $v$  o no. Veremos una estructura que lo soporta y una que no.
- Hemos dicho que las queries de RMQ devuelven el mínimo valor en el intervalo, pero a veces puede ser útil devolver el **índice** de un mínimo valor. Todo lo que hagamos sirve igual para este caso, con sólo tener cuidado de guardar en la estructura índices en lugar de valores.

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- **Sparse Table**
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Estructura : Inicialización

Un mejor enfoque es preprocesar RMQ para sub matrices de longitud  $2^k$  usando programación dinámica.

Mantendremos una matriz  $M[0, N - 1][0, \log(N)]$  donde  $M[i][j]$  es el índice del valor mínimo en la matriz secundaria que comienza en  $i$  con una longitud de  $2^j$ . Aquí hay un ejemplo:

A[0]	A[1]	A[2]	A[3]	A[4]	A[5]	A[6]	A[7]	A[8]	A[9]
2	4	3	1	6	7	8	9	1	7

$$M[1][0] = 1$$

$$M[1][1] = 2$$

$$M[1][2] = 3$$

# Estructura : Inicialización

Para calcular  $M[i][j]$  debemos buscar el valor mínimo en la primera y segunda mitad del intervalo. Sabemos que las piezas pequeñas tienen  $2^{j-1}$  de longitud, por lo que la recurrencia es:

$$M[i][j] = \begin{cases} M[i][j-1] & \iff A[M[i][j-1]] \leq A[M[i+2^{j-1}-1][j-1]] \\ M[i+2^{j-1}-1][j-1] & \text{caso contrario.} \end{cases}$$

# Codigo fuente C++

```
1 void st_init(int M[MAXN][LOGMAXN], int A[MAXN], int N) {
2     int i, j;
3     //initialize M for the intervals with length 1
4     for (i = 0; i < N; i++)
5         M[i][0] = i;
6     //compute values from smaller to bigger intervals
7     for (j = 1; 1 << j <= N; j++)
8         for (i = 0; i + (1 << j) - 1 < N; i++)
9             if (A[M[i][j - 1]] < A[M[i + (1 << (j - 1))][j - 1]])
10                M[i][j] = M[i][j - 1];
11            else
12                M[i][j] = M[i + (1 << (j - 1))][j - 1];
13 }
```

# Consulta

Una vez que tenemos estos valores preprocesados, vamos a mostrar cómo podemos usarlos para calcular  $RMQ_A(i, j)$ . La idea es seleccionar dos bloques que cubran completamente el intervalo  $[i..j]$  y encontrar el mínimo entre ellos. Deje  $k = \lfloor \log(j - i + 1) \rfloor$ . Para calcular  $RMQ_A(i, j)$  podemos usar la siguiente fórmula:

$$RMQ_A(i, j) = \begin{cases} M[i][k] & \iff A[M[i][k]] \leq A[M[j - 2^k + 1][k]] \\ M[j - 2^k + 1][k] & \text{caso contrario.} \end{cases}$$

$$M = [ 5 \ 3 \ 3 \ 7 \ 5 \ 6 \ 7 \ 18 ]$$

# Consulta

Una vez que tenemos estos valores preprocesados, vamos a mostrar cómo podemos usarlos para calcular  $RMQ_A(i, j)$ . La idea es seleccionar dos bloques que cubran completamente el intervalo  $[i..j]$  y encontrar el mínimo entre ellos. Deje  $k = \lfloor \log(j - i + 1) \rfloor$ . Para calcular  $RMQ_A(i, j)$  podemos usar la siguiente fórmula:

$$RMQ_A(i, j) = \begin{cases} M[i][k] & \iff A[M[i][k]] \leq A[M[j - 2^k + 1][k]] \\ M[j - 2^k + 1][k] & \text{caso contrario.} \end{cases}$$

$$M = [ 5 \quad 3 \quad 3 \quad 7 \quad 5 \quad 6 \quad 7 \quad 18 ]$$

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- **Segment Tree**
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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



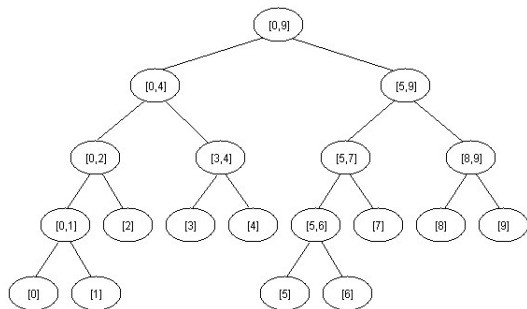
# Descripción

Para resolver el problema RMQ también podemos usar segment tree (árboles de segmentos). Un segment tree es una estructura de datos tipo *heap* que se puede usar para realizar operaciones de actualización / consulta en intervalos de matriz en tiempo logarítmico. Definimos el árbol de segmentos para el intervalo  $[i, j]$  de la siguiente manera recursiva:

- El primer nodo guarda la información del intervalo  $[i, j]$ .
- Si  $i < j$  el hijo izquierdo y derecho guardarán la información para el intervalo  $[i, (i + j)/2]$  y  $[(i + j)/2 + 1, j]$ .

Notar que la altura de un segment tree para un intervalo con  $N$  elementos es  $\lfloor \log(N) \rfloor + 1$ . Así es como se vería un árbol de segmento para el intervalo  $[0, 9]$ :

# Seg tree



# Implementación

Segment Tree se puede implementar con un array.

Si tenemos un nodo  $x$  que no es una hoja, el hijo izquierdo de  $x$  es  $2 * x$  y el hijo derecho  $2 * x + 1$ .

Para resolver el problema de *RMQ* usando segment tree, debemos usar una matriz  $M[1, 2 * 2^{\lfloor \log(N) \rfloor} + 1]$  donde  $M[i]$  mantiene la posición de valor mínimo en el intervalo asignado al nodo  $i$ . Al principio, todos los elementos en  $M$  deben ser  $-1$ . El árbol debe inicializarse con la siguiente función ( $b$  y  $e$  son los límites del intervalo actual):

# Codigo fuente C++

```
1 void initialize(int node, int b, int e, int M[MAXIND], int A[MAXN], int N) {
2     if (b == e)
3         M[node] = b;
4     else{
5         initialize(2 * node, b, (b + e) / 2, M, A, N);
6         initialize(2 * node + 1, (b + e) / 2 + 1, e, M, A, N);
7         if(A[M[node * 2]] < A[M[node * 2 + 1]])
8             M[node] = M[node * 2];
9         else
10            M[node] = M[node * 2 + 1];
11    }
12 }
```

# Implementación

Ahora podemos comenzar a hacer consultas. Si queremos encontrar la posición del valor mínimo en algún intervalo  $[i, j]$  debemos usar la siguiente función:

## query segment tree

```
1 int query(int node, int b, int e, int M[MAXIND], int A[MAXN], int i, int j){
2     int p1, p2;
3     if (i > e || j < b)
4         return -1;
5
6     if (b >= i && e <= j)
7         return M[node];
8
9     p1 = query(2 * node, b, (b + e) / 2, M, A, i, j);
10    p2 = query(2 * node + 1, (b + e) / 2 + 1, e, M, A, i, j);
11
12    if (p1 == -1)
13        return p2;
14    if (p2 == -1)
15        return p1;
16    if (A[p1] <= A[p2])
17        return p1;
18    return p2;
19 }
```

## update segment tree

```
1 void update(int node, int b, int e, int M[MAXIND], int A[MAXN], int i){
2     int p1, p2;
3     if (i > e || i < b)
4         return ;
5     if(b == e) return;
6
7     int m = (b + e) / 2 + 1;
8     if(i < m) update(2 * node, b, (b + e) / 2, M, A, i);
9     else update(2 * node + 1, (b + e) / 2 + 1, e, M, A, i);
10
11     if(A[M[node * 2]] < A[M[node * 2 + 1]])
12         M[node] = M[node * 2];
13     else
14         M[node] = M[node * 2 + 1];
15 }
```

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- **Tarea**

## 5 Lowest Common Ancestor

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



# Tarea

- <http://www.spoj.pl/problems/KGSS/>
- <http://poj.org/problem?id=2374>

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

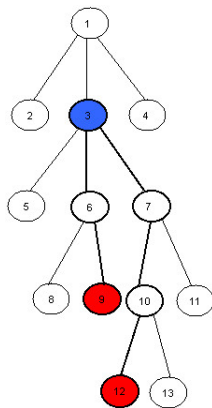
- **Visión del usuario**
- Reducción a RMQ
- Aplicación
- Tarea
- Despedida

# Visión del usuario de 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.

# Visión del usuario de LCA



$LCA_T(9, 12) = 3$

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

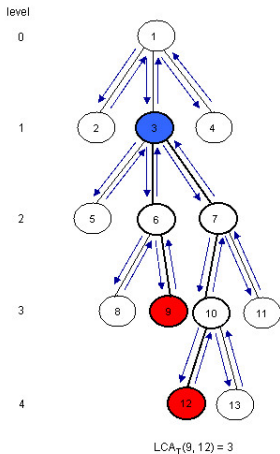
## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Recorrido de DFS

- Utilizando un recorrido de DFS, podemos computar un arreglo  $E$  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  $L_i$ .
- También guardaremos el índice de la primer aparición de cada nodo  $i$  en  $E$ , que notaremos  $H_i$  (Cualquier posición servirá, así que es razonable tomar la primera).

# Recorrido de DFS



Euler Tour:



closest node  
from the root

# Utilización 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.



# LCA RMQ

Supongamos que:  $H[u] < H[v]$  (de lo contrario, debe intercambiar  $u$  y  $v$ ). Podemos ver que los nodos entre la primera aparición de  $u$  y la primera aparición de  $v$  son  $E[H[u]...H[v]]$ .

Ahora, debemos encontrar el nodo situado en el nivel más pequeño.

Para esto, podemos usar RMQ. Entonces,

$LCAT(u, v) = E[RMQ_L(H[u], H[v])]$  (recuerde que RMQ devuelve el índice). Así es como  $E$ ,  $L$  y  $H$  encuentra el resultado:

## LCA RMQ

$$\text{LCA}_T(10, 15) = E[12] = 3$$

$$E[10..15]$$

E:

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25
1	2	1	3	5	3	6	8	6	9	6	3	7	10	12	10	13	10	7	11	7	3	1	4	1

$$\text{RMQ}_L(10, 15) = 12$$

L:

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25
0	1	0	1	2	1	2	3	2	3	2	1	2	3	4	3	4	3	2	3	2	1	0	1	0

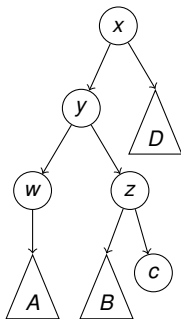
H:

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
1	2	4	24	5	7	13	8	10	14	20	15	17

$$R[9] = 10$$

$$R[12] = 15$$

# Aclaración



$$L = [ x \ y \ w \ \dots \ w \ y \ z \ \dots \ z \ c \ z \ y \ \dots \ x ]$$

# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# 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 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Tarea

- <http://acm.uva.es/p/v109/10938.html>
- <http://www.spoj.pl/problems/QTREE2/>
- <http://poj.org/problem?id=2763>
- <http://poj.org/problem?id=1986>



# Contenidos

## 1 Introducción

- Estructuras útiles

## 2 Tablas aditivas

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

## 3 Union Find

- Intro
- Implementación
- Tarea

## 4 Range Minimum Query

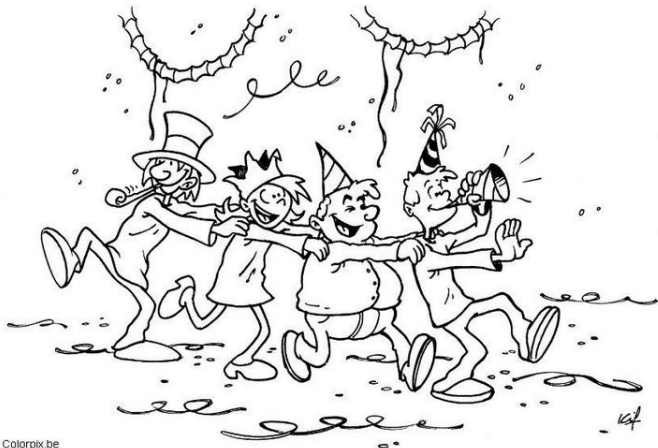
- Visión del usuario
- Sparse Table
- Segment Tree
- Tarea

## 5 Lowest Common Ancestor

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

# Chiao

¡¡¡¡¡¡¡¡Éxito a todos en todo!!!!!!!!!!



© Colorpix.be