

# Programación Dinamica

## 2da Parte

TTPS - 30/Septiembre

# Programación Dinamica

## Definición

- Es una tecnica de resolución de problemas, cuyo objetivo es optimizar el computo y reducir el tiempo de ejecución algoritmos, y consiste en dividir el problema en subproblemas más simples y reutilizar los resultados de estos subproblemas en lugar de recalcularlos.
- Se puede aplicar a problemas que muestran tener dos propiedades fundamentales:
  - Overlapping subproblems
  - Optimal substructure

# Overlapping subproblems

- Un problema se puede descomponer en subproblemas más pequeños que se repiten varias veces durante la ejecución . En lugar de resolver estos subproblemas múltiples veces guardamos los resultados parciales

# Optimal substructure

- La solución optima del problema se puede construir en base a la solución optima de sus subproblemas. Es decir, resolver cada una sus partes de manera optima asegura que el problema se resuelve de manera optima.

# Programación Dinamica

## Problemas

- RSQ (RANGE SUM QUERY) -> Dado un arreglo  $A[ ]$  con  $N$  números y una cantidad de consultas  $M$  imprimir la respuesta a cada una de ellas. Las consultas están compuestas por un par de números  $L$  y  $R$ , y lo que se pide es la suma de los elementos de  $A$  en el rango  $[L, R]$
- LIS (LONGEST INCREASING SUBSEQUENCE) -> Dada una secuencia de números, se desea encontrar una subsecuencia de la misma, tal que sus elementos mantengan su orden original y sea estrictamente creciente

# LCS (Longest Common Subsequence)

# Longest Common Subsequence

## Problema

Se tienen dos strings S y T, y debemos determinar la subsecuencia común más larga

Ejemplo:

- S = "CADSA"
- T = "CBASAS"

Resultado:

- LCS = "CASA"

# Longest Common Subsequence

## Problema

- Debemos verificar que disponemos de las siguientes dos propiedades para resolver utilizando Programación Dinámica:
  - Optimal Substructure
  - Overlapping Subproblems

# Optimal Substructure

## LCS

- Tenemos que encontrar una función recursiva que resuelva el problema.
- Podríamos pensarlo como una función  $LCS(n, m)$  a la cual llamamos con los tamaños de los strings  $S$  y  $T$  respectivamente:
  - $LCS(N, 0) = 0$  para todo  $N$
  - $LCS(0, N) = 0$  para todo  $N$
  - Con estos dos casos podemos armar  $LCS(1, 1)$



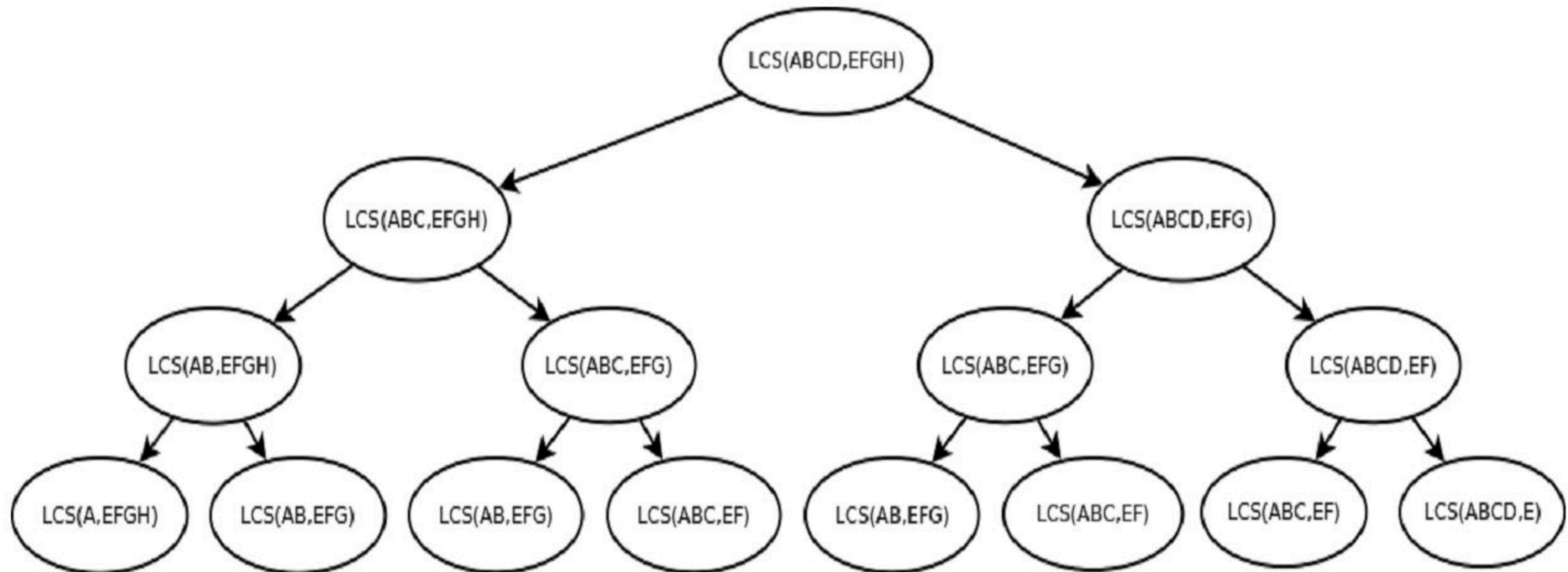
# Optimal Substructure

## LCS - Función Recursiva

$$\text{LCS}(i, j) = \begin{cases} 0 & i == 0 \vee j == 0 \\ \text{LCS}(i-1, j-1) + 1 & S[i] == T[j] \\ \max(\text{LCS}(i-1, j), \text{LCS}(i, j-1)) & S[i] != T[j] \end{cases}$$

# Overlapping Subproblems

## LCS



Que estructura podemos utilizar para implementar PD?

# Solución LCS

## Estructura

- Como la función dependerá de dos parámetros numéricos, la estructura que podemos usar es una matriz de dos dimensiones:

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>				
R				
O				
C				
A				

# Solución LCS

## Inicialización

- Completamos con los valores que ya conocemos:


	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	0	0	0
R	0			
O	0			
C	0			
A	0			

LCS entre  
S = "CAR" y  
T = " " es 0

# Solución LCS

## Proceso

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	0	0	0
R	0			
O	0			
C	0			
A	0			



LCS entre S="C" y T="R"

Como "C" y "R" son diferentes se toma el máximo entre el LCS("C", *NULL*) (celda de arriba) y LCS(*NULL*, "R") (celda izquierda)

Si hubiesen sido iguales se hubiese sumado uno al caso LCS(*NULL*, *NULL*) (celda diagonal superior izquierda) ya que es el mismo caso +1 (carácter coincidente)

# Solución LCS

## Resultado

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	0	0	0
R	0	0	0	1
O	0	0	0	1
C	0	1	1	1
A	0	1	2	2

→ LCS("CAR", "ROCA")

Como podria obtener el str coincidente?

# Solución LCS

## Codigo

```
int LCS(string s, string t) {  
  
    int n = s.length() + 1,  
    int m = t.length() + 1  
    int memo[n][m];  
  
    // Inicialización  
    for(int i = 0; i < n; i++) memo[i][0] = 0;  
    for(int j = 0; j < m; j++) memo[0][j] = 0;  
  
    for(int i = 1; i < n; i++) {  
        for(int j = 1; j < m; j++) {  
            if(s[i-1] == t[j-1]) {  
                memo[i][j] = memo[i-1][j-1] + 1;  
            } else {  
                memo[i][j] = max(memo[i-1][j], memo[i][j-1]);  
            }  
        }  
    }  
  
    return memo[n-1][m-1];  
}
```

ED (Edit Distance)



# Edit Distance

## Problema

Se tienen dos strings S y T. Debemos determinar la mínima cantidad de operaciones necesarias para transformar el primer string en el segundo. Las operaciones pueden tener costo y son: reemplazo, inserción, y eliminación

### Costos:

- Inserción: 3
- Reemplazo: 4
- Delete: 2

### Ejemplo:

- S = "CADSA"
- T = "CBASAS"

### Resultado:

- ED = 6
- Insertar B en la posición 1 y S al final

# Edit Distance

## Problema

- Debemos verificar que disponemos de las siguientes dos propiedades para resolver utilizando Programación Dinámica:
  - Optimal Substructure
  - Overlapping Subproblems

# Optimal Substructure

## ED

- Tenemos que encontrar una función recursiva que resuelva el problema.
- Podríamos pensarlo como una función  $ED(n, m)$  a la cual llamamos con los tamaños de los strings  $S$  y  $T$  respectivamente.
  - $ED(0, N) \rightarrow$  No quedan más letras del primer string, solo nos queda insertar las  $N$  restantes del segundo.
  - $ED(N, 0) \rightarrow$  No quedan más letras del segundo string, solo nos queda eliminar las  $N$  sobrantes del primero.
  - $ED(x, y) \rightarrow$  hay letras, tenemos que verificar cual es la operación más conveniente.

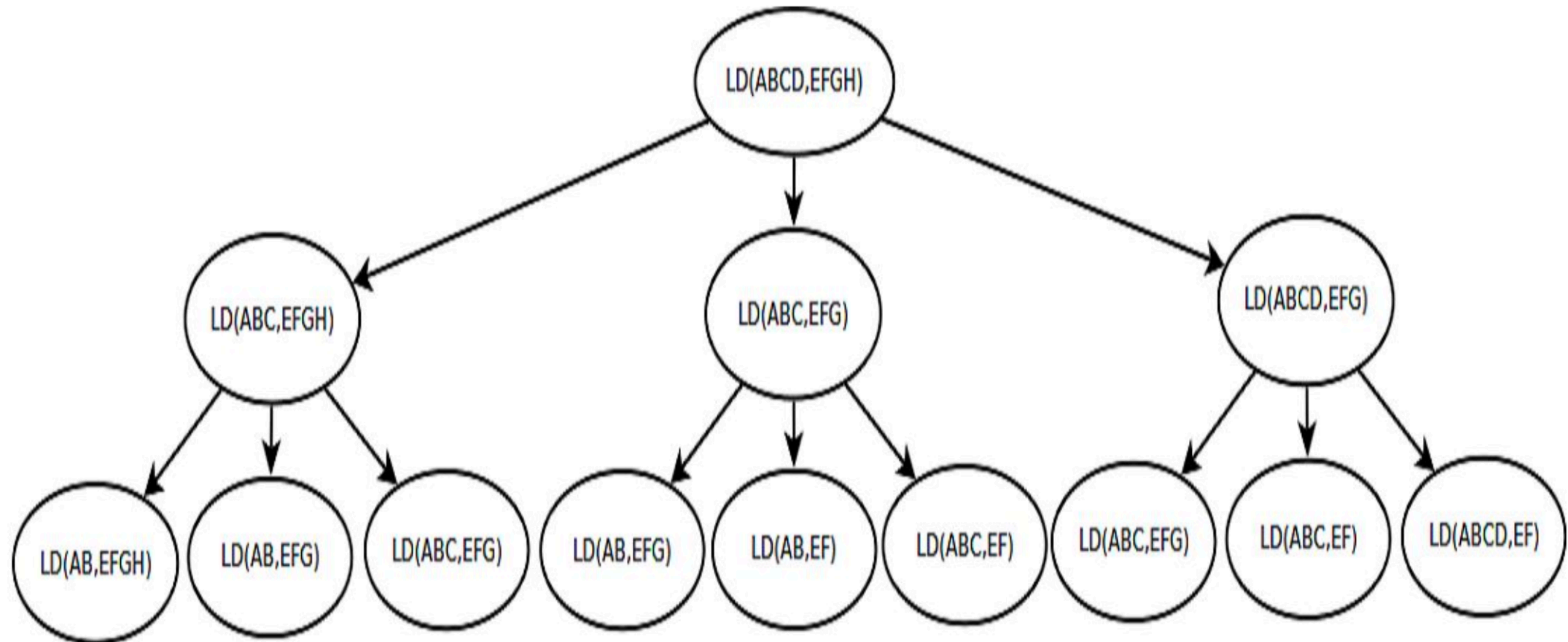
# Optimal Substructure

## ED - Función Recursiva

$$ED(i, j) = \begin{cases} i * \text{cost\_insert} & j == 0 \\ j * \text{cost\_delete} & i == 0 \\ \min( \begin{array}{l} ED(i-1, j) + \text{cost\_delete}, \\ ED(i, j-1) + \text{cost\_insert}, \\ ED(i-1, j-1) + ((S[i] == T[j]) ? 0 : \text{cost\_replace}) \end{array} & i > 0 \ \& \ j > 0 \end{cases}$$

# Overlapping Subproblems

ED



Que estructura podemos utilizar para implementar PD?

# Solución ED

## Estructura

- Como la función dependerá de dos parámetros numéricos, la estructura que podemos usar es una matriz de dos dimensiones:

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>				
R				
O				
C				
A				



# Solución ED

## Inicialización

- Completamos con los valores que ya conocemos:

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	3	6	9
R	2			
O	4			
C	6			
A	8			

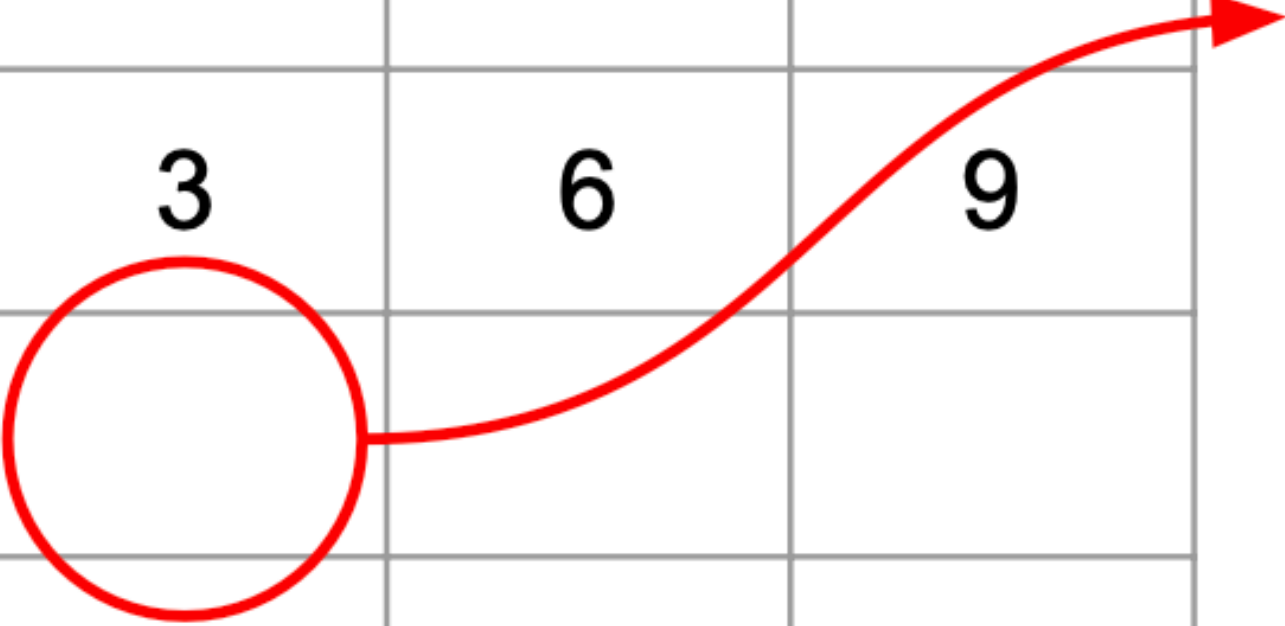
ED entre S =  
“ROCA” y T = “ ”  
es 8 (4 borrados)

ED entre S = “ ”  
y T = “CAR” es  
9 (3 inserciones)

# Solución ED

## Proceso

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	3	6	9
R	2			
O	4			
C	6			
A	8			



ED entre S="R" y T="C"

Se toma el mínimo entre:

- $ED(\text{NULL}, \text{"C"}) + \text{DELETE}$   
 $= 3 + 2 = 5$
- $ED(\text{"R"}, \text{NULL}) + \text{INSERT}$   
 $= 2 + 3 = 5$
- $ED(\text{NULL}, \text{NULL}) + \text{REPLACE}$   
(sii "R" y "C" no son iguales)  
 $= 0 + 4 = 4$

Que coloco en este caso?



# Solución ED

## Proceso

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	3	6	9
R	2	4	7	6
O	4	6	8	8
C	6	4	7	10
A	8	6	4	7

Las flechas indican de qué celda se tomó el mínimo valor hasta llegar al 10. Hay dos caminos de flechas porque existen dos mínimos.

$$\text{ED ("ROC", "CAR")} = 10$$

- DELETE RO + INSERT AR
- INSERT CA + DELETE OC

# Solución ED

## Resultado

	<i>NULL</i>	C	A	R
<i>NULL</i>	0	3	6	9
R	2	4	7	6
O	4	6	8	8
C	6	4	7	10
A	8	6	4	7

→ ED("ROCA", "CAR")

Como podria obtener el conjunto de operaciones realizadas?

# Solución ED

## Codigo

```
int ED(string s, string t, int cost_delete, int cost_insert, int cost_replace) {

    int n = s.length() + 1;
    int m = t.length() + 1,
    int memo[n][m]

    // Inicialización
    for (i = 0; i < n; i++) memo[i][0] = i * cost_delete;
    for (j = 0; j < m; j++) memo[0][j] = j * cost_insert;

    for (i = 1; i < n; i++){
        for (j = 1; j < m; j++){
            if (S[i-1] == T[j-1]) {
                memo[i][j] = matrix[i-1][j-1]
            } else {
                memo[i][j] = matrix[i-1][j-1] + cost_replace;
                memo[i][j] = min(memo[i][j], memo[i-1][j] + cost_delete);
                memo[i][j] = min(memo[i][j], memo[i][j-1] + cost_insert);
            }
        }
    }
    return memo[n-1][m-1];
}
```