

Programación Dinámica

Marks Calderón Niquin

Programación Dinámica

— — —

- Potente técnica de diseño de algoritmos
- Usado en problemas de Optimización (Max, min)
- Guarda sus soluciones en una tabla para futura utilización, esta se le denomina memorización

Fibonacci

Fibonacci

Fibonacci relationship

$$F_1 = 1$$

$$F_2 = 1$$

$$F_3 = 1 + 1 = 2$$

$$F_4 = 2 + 1 = 3$$

$$F_5 = 3 + 2 = 5$$

In general :

$$F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$$

or

$$F_{n+1} = F_n + F_{n-1}$$

Fibonacci pseudocodigo

— — —

Fibonacci relationship

$$F_1 = 1$$

$$F_2 = 1$$

$$F_3 = 1 + 1 = 2$$

$$F_4 = 2 + 1 = 3$$

$$F_5 = 3 + 2 = 5$$

In general :

$$F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$$

or

$$F_{n+1} = F_n + F_{n-1}$$

Fibonacci: Bottom-up (Calcula primero)

— — —

```
def fib(n):
```

```
    # declaracion de arreglo
```

```
    f = [0]*(n+1)
```

```
    # caso base
```

```
    f[1] = 1
```

```
    # calculando el fibonacci y almacenando los  
    valores
```

```
    for i in range(2, n+1):
```

```
        f[i] = f[i-1] + f[i-2]
```

```
    return f[n]
```

```
# funcion principal
```

```
def main():
```

```
    n = 9
```

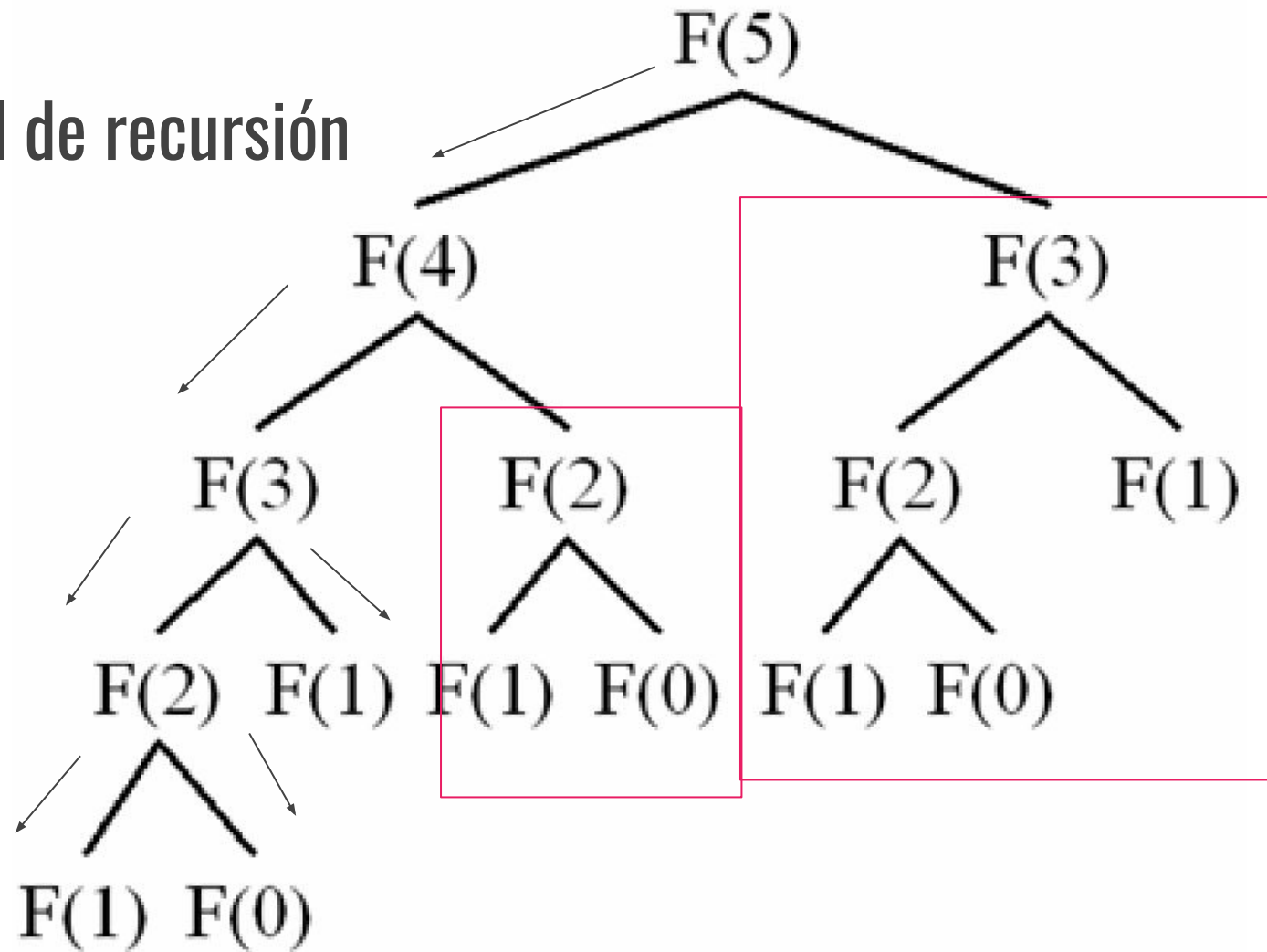
```
    print "Numero Fibonacci es ", fib(n)
```

```
main()
```



Y si memoriza las
soluciones?

Fibonacci: árbol de recursión



Fibonacci: Top-down (verifica el pre-calculo)

— — —

Funcion para calcular nth numero fibonacci

```
def fib(n, lookup):
```

```
    # caso base
```

```
    if n == 0 or n == 1 :
```

```
        lookup[n] = n
```

```
    # Si el valor es calculado anteriormente  
    previamente
```

```
    if lookup[n] is None:
```

```
        lookup[n] = fib(n-1 , lookup) + fib(n-2 ,  
lookup)
```

```
    # return el valor correspondiente al valor de n
```

```
    return lookup[n]
```

funcion principal

```
def main():
```

```
    n = 5
```

```
    #declaracion de la tabla
```

```
    lookup = [None]*(101)
```

```
    print( "Numero Fibonacci es ", fib(n, lookup))
```

```
if __name__=="__main__":
```

```
    main()
```

```
    #fuente:
```

```
https://www.geeksforgeeks.org/dynamic-programming-set-1/
```

Version en C++

— — —

```
#include <iostream>
#include <vector>
using namespace std;

int fib(int n, vector<int>& L){
    if( n == 0 || n == 1)
        return L[n] = n;
    //Si el valor es calculado anteriormente previamente
    if( L[n] == -1)
        L[n] = fib(n-1, L) + fib(n-2, L);
    return L[n];
}

int main()
{
    int n = 6;
    vector<int> lookup(101, -1);
    cout<<fib(n, lookup);
    return 0;
}
```

Version 2.0 C++

— — —

```
#include <iostream>
#include <vector>
using namespace std;
int fib(int n, vector<int>& L){
    if( n == 0 || n == 1)
        return L[n] = n;
    //Si el valor es calculado anteriormente previamente
    if( L[n] == -1){
        cout<<"fib "<<n<<endl;
        L[n] = fib(n-1, L) + fib(n-2, L);
    }
    return L[n];
}
int main()
{
    int n = 6;
    vector<int> lookup(101, -1);
    cout<<fib(n, lookup)<<endl;
    for(int i=0; i < lookup.size(); i++)
        cout<<lookup[i]<<" , ";

    cout<<fib(10, lookup)<<endl;
    return 0;
}
```

```
vector<vector<int> > L;
```

Ejercicios

— — —

1. Crear una función recursiva para calcular la potencia dado la base y el exponente, la base y el exponente deben ser valores [1, 8]
pot(3,6) , pot(3,8)
2. Crear una función recursiva para calcular el factorial
fact(4) , fact(8)
:

	1	2	3	4	5	6	7	8
1								
2		4	8					
3								
4								
5								
6								
7								
8								

Programación Dinámica

— — —

IDEA:

- Caracterizar la estructura de una solución óptima
- Definir recursivamente el valor de la solución óptima
- Construir la solución óptima en base a la información calculada

Subsecuencia común más larga

Veamos

HIEROGLYPHOLOGY

MICHAELANGELO

IELO

IEGLO
LLO
EGO

HEGLO
HELO
HELLO

IGO

IELLO

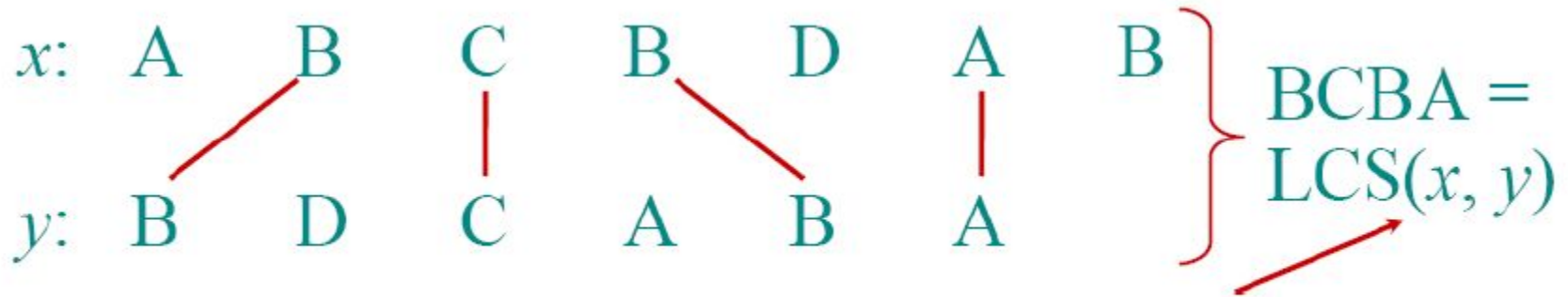
HEO

HELLO

Subsecuencia común más larga

IDEA:

- Dadas dos secuencias $x[1...m]$ e $y[1...n]$, encontrar una subsecuencia más larga común a ambas



Notación funcional

Algoritmo de fuerza bruta?

Algoritmo de fuerza bruta

Algoritmo de fuerza bruta:

- Revisar cada subsecuencia de $x[1..m]$ para verificar si es también subsecuencia de $y[1..n]$

Análisis:

- Revisión= Tiempo $O(n)$ por subsecuencia
- 2^m subsecuencia de x
- Tiempo de ejecución del peor caso = $O(n \cdot 2^m)$ **exponencial**

Subsecuencia común más larga

String A = “acbaed”

String B = “abcadf”

Longest Common Subsequence (LCS): 4

String A

String B

a	c	b	a	e	d
a	b	c	a	d	f

Subsecuencia común más larga[recursivo]

Caso 1: String A: "ABCD", String B: "AEBD"

$\text{LCS}(\text{"ABCD"}, \text{"AEBD"}) = 1 + \text{LCS}(\text{"ABC"}, \text{"AEB"})$

Caso 2: String A: "ABCDE", String B: "AEBDF"

$\text{LCS}(\text{"ABCDE"}, \text{"AEBDF"}) = \text{Max}(\text{LCS}(\text{"ABCDE"}, \text{"AEBD"}), \text{LCS}(\text{"ABCD"}, \text{"AEBDF"}))$

Caso 3: String A= "", String B = "ABC" o viceversa

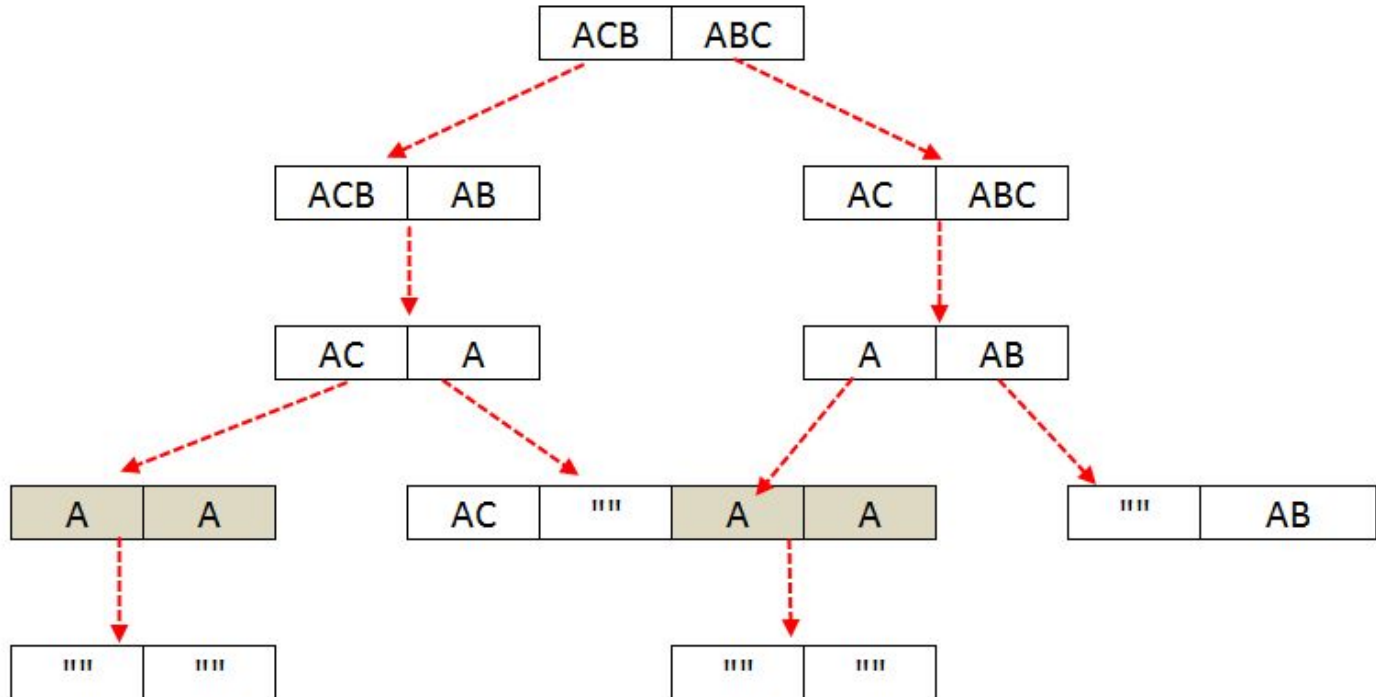
$\text{LCS}("", \text{"ABC"}) = 0$

Caso 4: String A= "", String B = ""

$\text{LCS}("", "") = 0$

Subsecuencia común más larga[recursivo]

— — —



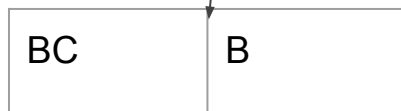
BCD , EBD



$1 + \dots + 1 = 2$



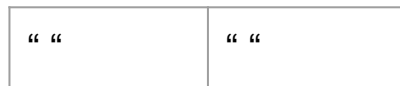
1



1



0



1

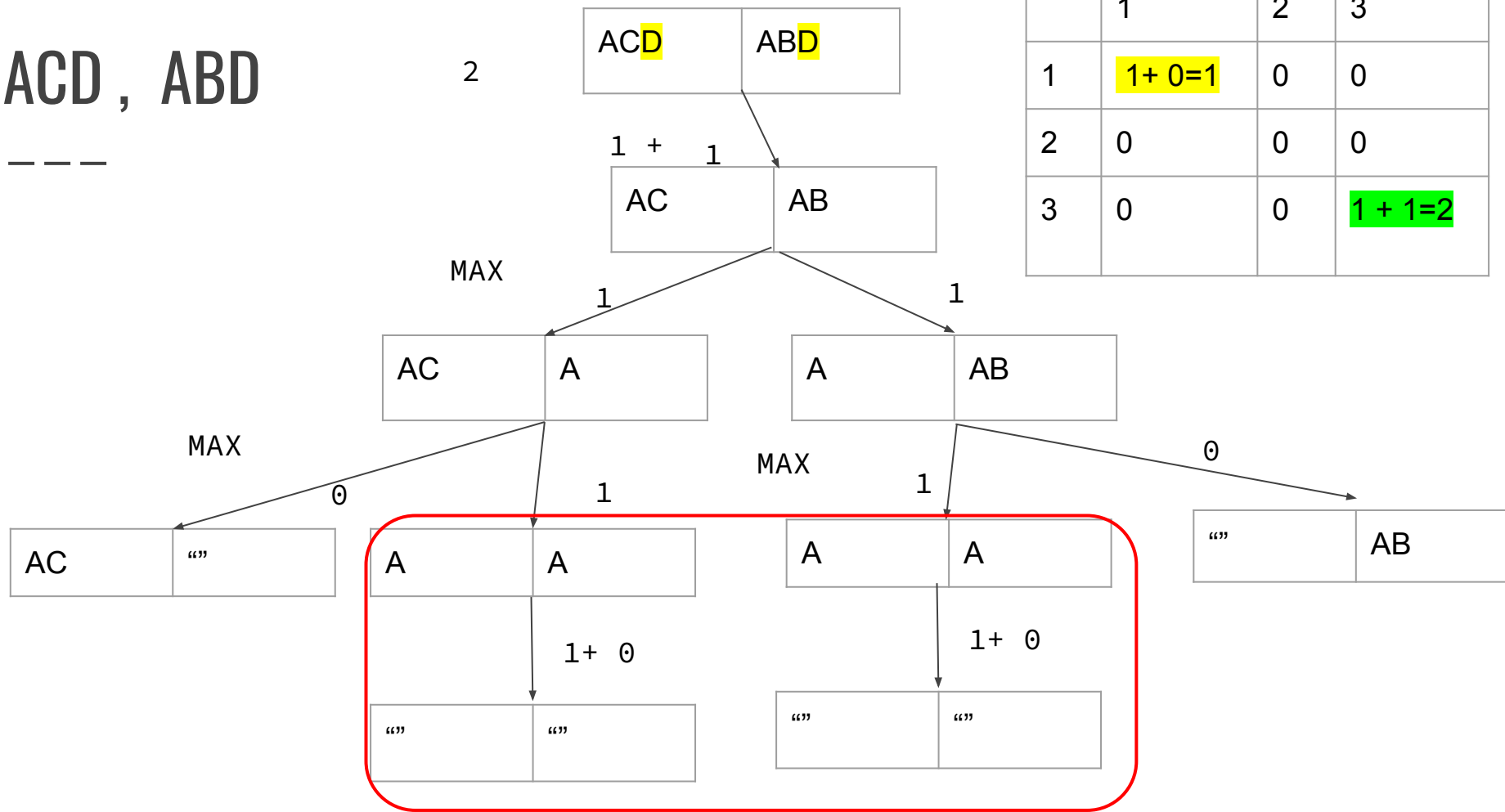


$1 + \dots$

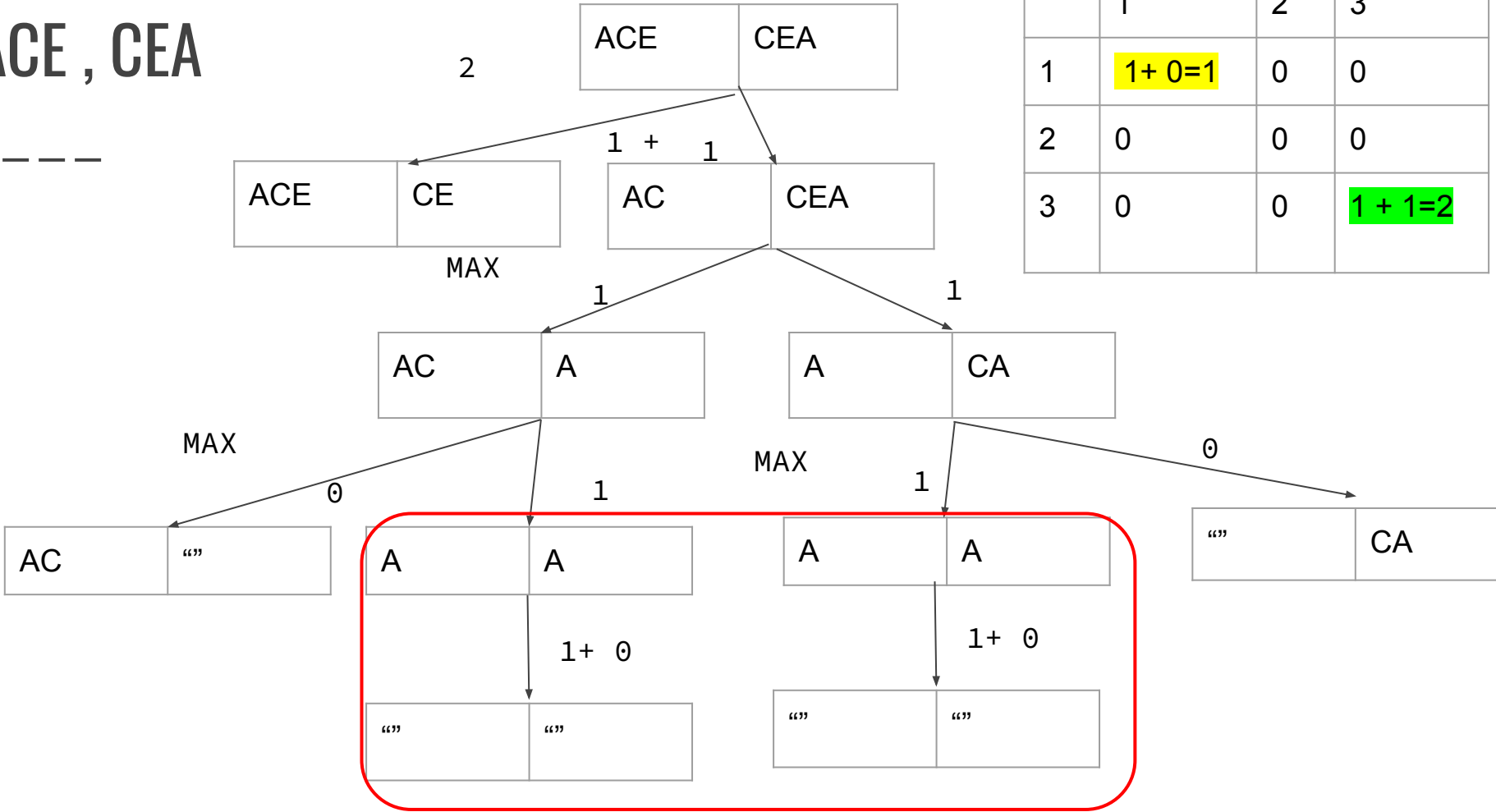


0

ACD, ABD



ACE, CEA



ACE , CEA

— — —

Programación Dinámica LCS

- Resolvemos de la forma bottom-up y almacenamos la solución de subproblemas en un arreglo solución, se usa cuando es necesario.
- Si $z = \text{LCS}(x, y)$, entonces cualquier prefijo de z es una LCS de un prefijo de x y un prefijo de y

Resolviendo recursivamente

Algoritmo

$\text{LCS}(x, y, i, j)$

if $x[i] = y[j]$

then $c[i, j] \leftarrow \text{LCS}(x, y, i-1, j-1) + 1$

else $c[i, j] \leftarrow \max \{ \text{LCS}(x, y, i-1, j), \text{LCS}(x, y, i, j-1) \}$

$n = \text{len}(x)$
 $m = \text{len}(y)$
 $C = n+1 \times m+1$

Peor caso:

- $x[i] \neq y[j]$, el algoritmo evalúa dos subproblemas, cada uno con sólo un parámetro decrementado

Implementación LCS recursivo

— — —

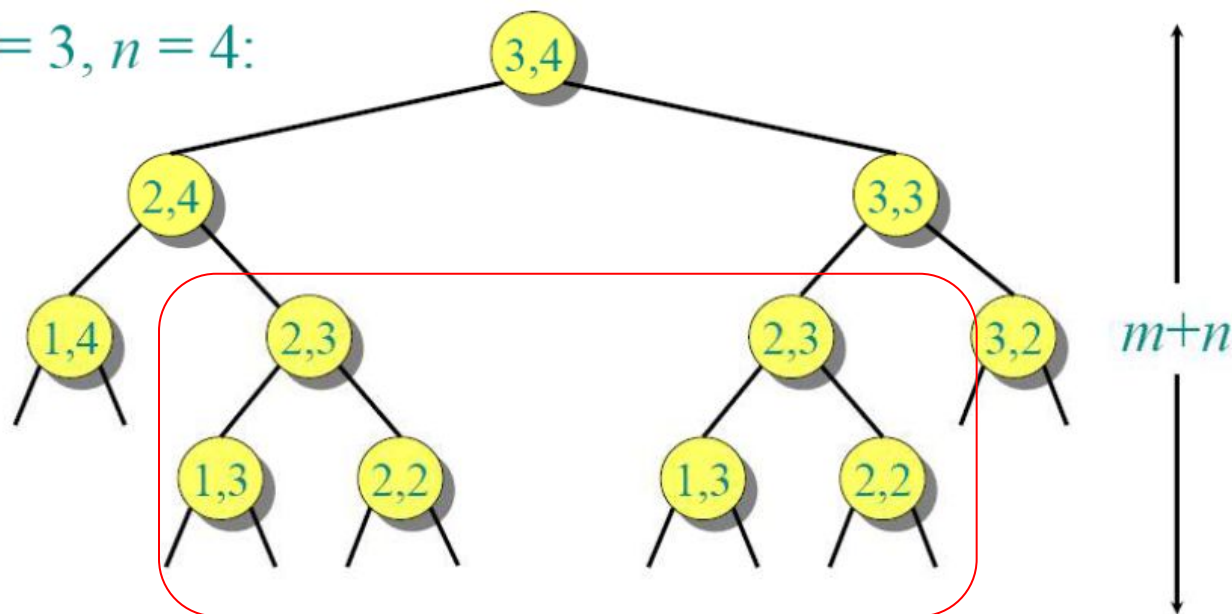
```
n= len(A)
m= len(B)
C = [[0]*(m+1)]*(n+1)
def LCS ( A,B, i , j):
    if (i<0):
        return 0
    if (j<0):
        return 0

    if (A[i]==B[j]):
        C[i][j] = LCS(A,B,i-1,j-1) + 1
        return C[i][j]
    else:
        return max(LCS(A,B,i-1,j), LCS(A,B,i,j-1))
```

Resolviendo recursivamente

► Árbol de Recursión

$m = 3, n = 4$:

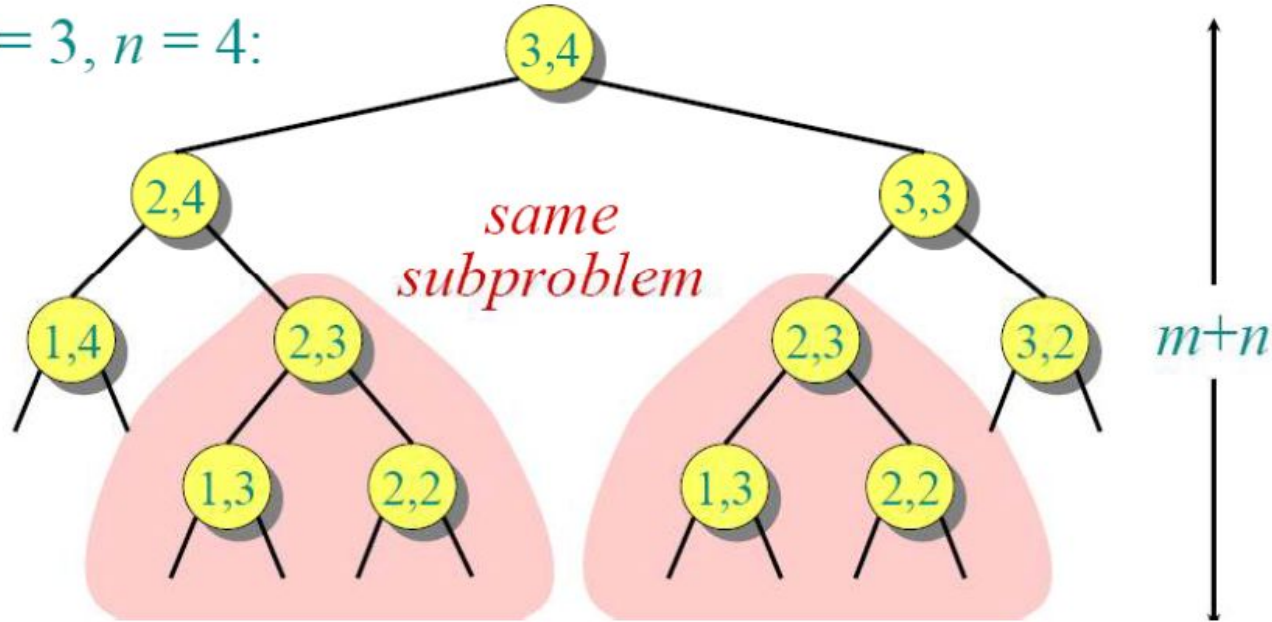


► $\text{Altura} = m + n$. Funciona potencialmente exponencial

Resolviendo recursivamente

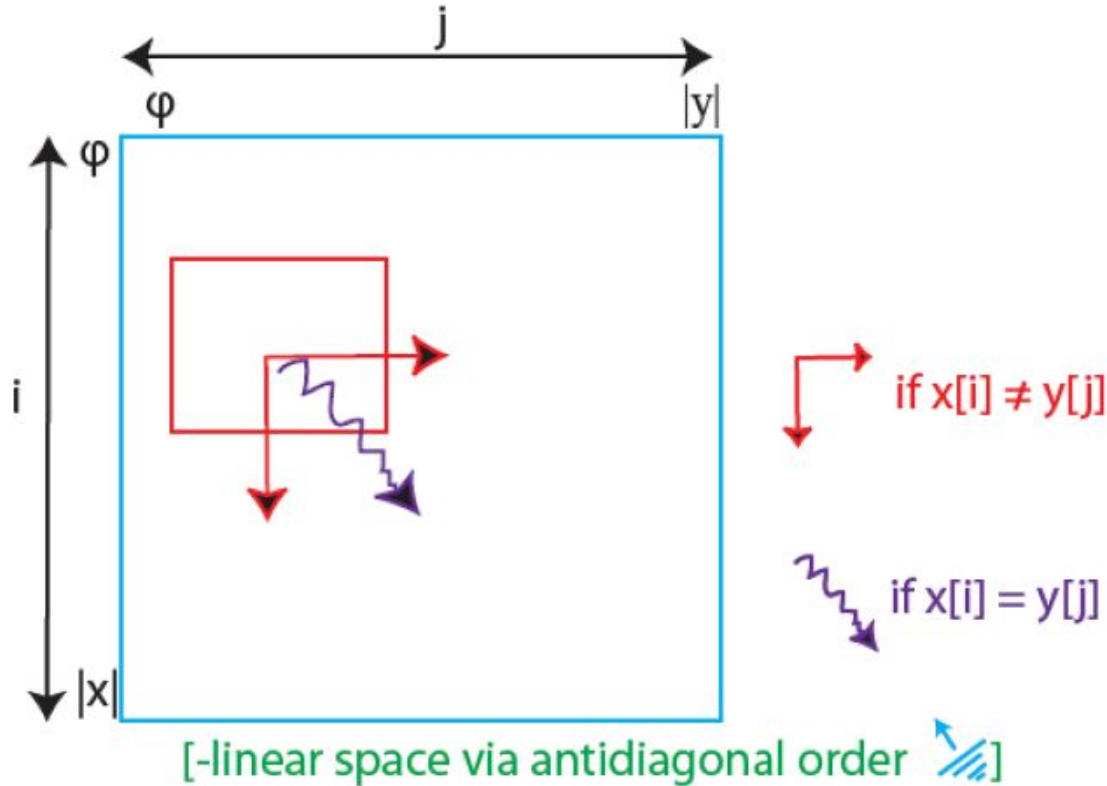
► Árbol de Recursión

$m = 3, n = 4$:



- $\text{Altura} = m + n$. Funciona potencialmente exponencial, y se estas resolviendo problemas ya resueltos

Programación dinámica. Tabla



Algoritmo con PD

```
for (int i = 1; i <= A.length; i++) {  
    for (int j = 1; j <= B.length; j++) {  
        if (A[i - 1] == B[j - 1]) {  
            LCS[i][j] = LCS[i - 1][j - 1] + 1;  
        } else {  
            LCS[i][j] = Math.max(LCS[i - 1][j], LCS[i][j - 1]);  
        }  
    }  
}  
  
return LCS[A.length][B.length];
```

Algoritmo con PD

		A	B	C	B	D	A	B
	0	0	0	0	0	0	0	0
B	0	0	1	1	0+1=1	1	1	1
D	0	0	1	1	1	2	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2	2
A	0	0+1=1	1	2	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	3	4
A	0	1	2	2	3	3	4	4

Algoritmo con PD: BCBA

		A	B	C	B	D	A	B
	0	0	0	0	0	0	0	0
B	0	0	1	1	1	1	1	1
D	0	0	1	1	1	2	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	3	4
A	0	1	2	2	3	3	4	4

Algoritmo con PD

► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$

		A	B	C	B	D	A	B
		0	0	0	0	0	0	0
B		0	0	1	1	1	1	1
D		0	0	1	1	1	2	2
C		0	0	1	2	2	2	2
A		0	1	1	2	2	2	3
B		0	1	2	2	3	3	4
A		0	1	2	2	3	3	4

Algoritmo con PD

► **IDEA:**

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$

		A	B	C	B	D	A	B
		0	0	0	0	0	0	0
B		0	0	1	1	1	1	1
D		0	0	1	1	1	2	2
C		0	0	1	2	2	2	2
A		0	1	1	2	2	2	3
B		0	1	2	2	3	3	4
A		0	1	2	2	3	3	4

Algoritmo con PD

► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$

		A	B	C	B	D	A	B
		0	0	0	0	0	0	0
B		0	0	1	1	1	1	1
D		0	0	1	1	2	2	2
C		0	0	1	2	2	2	2
A		0	1	1	2	2	3	3
B		0	1	2	2	3	3	4
A		0	1	2	2	3	4	4

Algoritmo con PD

► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$

	A	B	C	B	D	A	B
B	0	0	0	0	0	0	0
D	0	0	1	1	1	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	4
A	0	1	2	2	3	4	4

Algoritmo con PD

► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$

	A	B	C	B	D	A	B
B	0	0	1	1	1	1	1
D	0	0	1	1	2	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	4
A	0	1	2	2	3	3	4

Algoritmo con PD

► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$
- Reconstruir la LCS mediante trazos hacia atrás.
- Espacio = $\theta(mn)$

	A	B	C	B	D	A	B
B	0	0	0	0	0	0	0
D	0	0	1	1	1	1	1
C	0	0	1	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	4
A	0	1	2	2	3	4	4

2: horseback, snowflake

Rosales y Mamani

— — —

		H	O	R	S	E	B	A	C	K
	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
S	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
N	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
O	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
W	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
F	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
L	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
A	0	0	1	1	1	1	1	2	2	2
K	0	0	1	1	1	1	1	2	2	3
E	0	0	1	1	1	2	2	2	2	3

2: horseback, snowflake

Quispe y madueño

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K
1			h	o	r	s	e	b	a	c	k
2		0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	s	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
4	n	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
5	o	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
6	w	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
7	f	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
8	l	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1
9	a	0	0	1	1	1	1	1	2	2	2
10	k	0	0	1	1	1	1	1	2	2	3
11	e	0	0	1	1	1	2	2	2	2	3

3: stone, longest

	S	T	O	N	E
	0	0	0	0	0
L	0	0	0	0	0
O	0	0	0	1	1
N	0	0	0	1	2
G	0	0	0	1	2
E	0	0	0	1	2
S	0	1	1	1	2
T	0	1	2	2	2

Acuña, Rojas

4: maelstrom , becalm

		b	e	c	a	l	m
		0	0	0	0	0	0
m	0	0	0	0	0	0	1
a	0	0	0	0	1	0	1
e	0	0	1	1	1	1	1
l	0	1	1	1	1	2	2
s	0	1	1	1	1	2	2
t	0	1	1	1	1	2	2
r	0	1	1	1	1	2	2
o	0	1	1	1	1	2	2
m	0	1	1	1	1	2	3

5: AGACTGTC, TAGTCACG

Grados y Rivera

--		T	A	G	T	C	A	C	G
	0	0	0	0	0	0	0	0	0
A	0	0	1	1	1	1	1	1	1
G	0	0	1	2	2	2	2	2	2
A	0	0	1	2	2	2	3	3	3
C	0	0	1	2	2	3	3	4	4
T	0	1	1	2	3	3	3	4	4
G	0	1	1	2	3	3	3	4	5
T	0	1	1	2	3	3	3	4	5
C	0	1	1	2	3	4	4	4	5

Formar la cadena

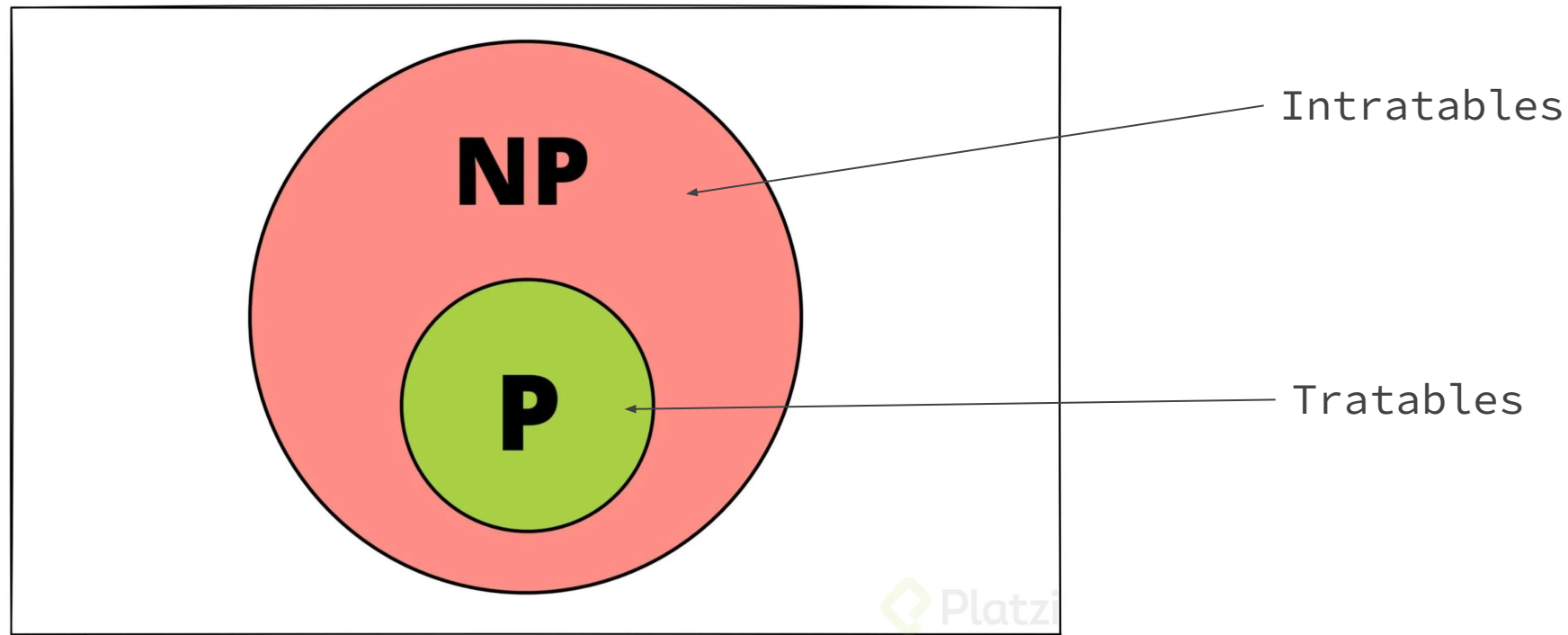
► IDEA:

- Calcular la tabla bottom – up
- Tiempo = $\theta(mn)$
- Reconstruir la LCS mediante trazos hacia atrás.
- Espacio = $\theta(mn)$

	A	B	C	B	D	A	B
B	0	0	0	0	0	0	0
D	0	0	1	1	1	1	1
C	0	0	1	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	4
A	0	1	2	2	3	4	4

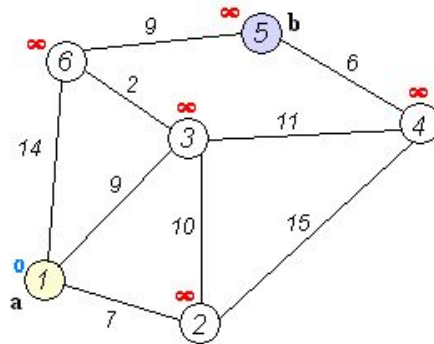
Tipos de problemas

Conjuntos de problemas



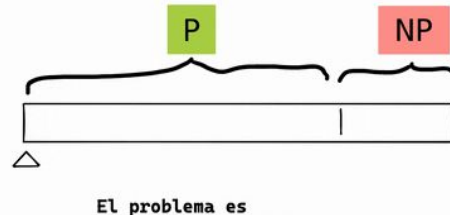
Clase P

- Algoritmos con complejidades: logaritmicos, línea logarítmicos, lineales, cuadráticos, cúbicos, incluso algun polinomico.
- Ejemplo: algoritmo de dijsktra



Clase NP

- La clase NP está compuesta por problemas posibles de solucionar hasta los intratables.
- La única forma que tengan un tiempo polinómico es realizando una etapa aleatoria para que la instancia del problema se ajuste al mejor caso.
- No-Determinista significa que a veces tenemos que probar muchas posibles soluciones antes de encontrar la correcta.



$P \neq NP$

$P \neq NP$



Construir una
máquina del tiempo

A Venn diagram consisting of two concentric circles. The outer circle is light red and contains the text 'Construir una máquina del tiempo'. The inner circle is light green and contains the text 'Verificar que la máquina del tiempo funciona'. The inner circle is entirely contained within the outer circle, illustrating that verification is a subset of construction.

Verificar
que la máquina
del tiempo
funciona

¿Pueden ser
iguales?