

# CURSO DE PROGRAMACIÓN COMPETITIVA URJC - 2021

## Sesión 6 (10ª Semana)

- David Morán (david.moran@urjc.es)
- Sergio Pérez (sergio.perez.pelo@urjc.es)
- Jesús Sánchez-Oro (jesus.sanchezoro@urjc.es)
- Isaac Lozano (isaac.lozano@urjc.es)
- Raúl Martín (raul.martin@urjc.es)
- Jakub Jan (jakubjanluczyn@gmail.com)
- Antonio Gonzalez (antonio.gpardo@urjc.es)
- Iván Martín (ivan.martin@urjc.es)
- Leonardo Antonio Santella (leocaracas2010@gmail.com)

# Contenidos

- Programación Dinámica
  - Memoización
  - Estructura
  - Tipos de Programación Dinámica
  - Ejemplos
  - Retorno por elección (choice)

# Programación Dinámica

## Utilidad

- Reducir el tiempo de ejecución de un algoritmo conociendo subproblemas y sus respuestas

## Principio

- Un problema se divide en 2 o más subproblemas

# Programación Dinámica

- Cuando sabemos la solución del subproblema más pequeño, guardamos el resultado para su posterior reutilización (memoización)
- La solución al problema es la unión de la solución óptima de subproblemas

# Programación Dinámica

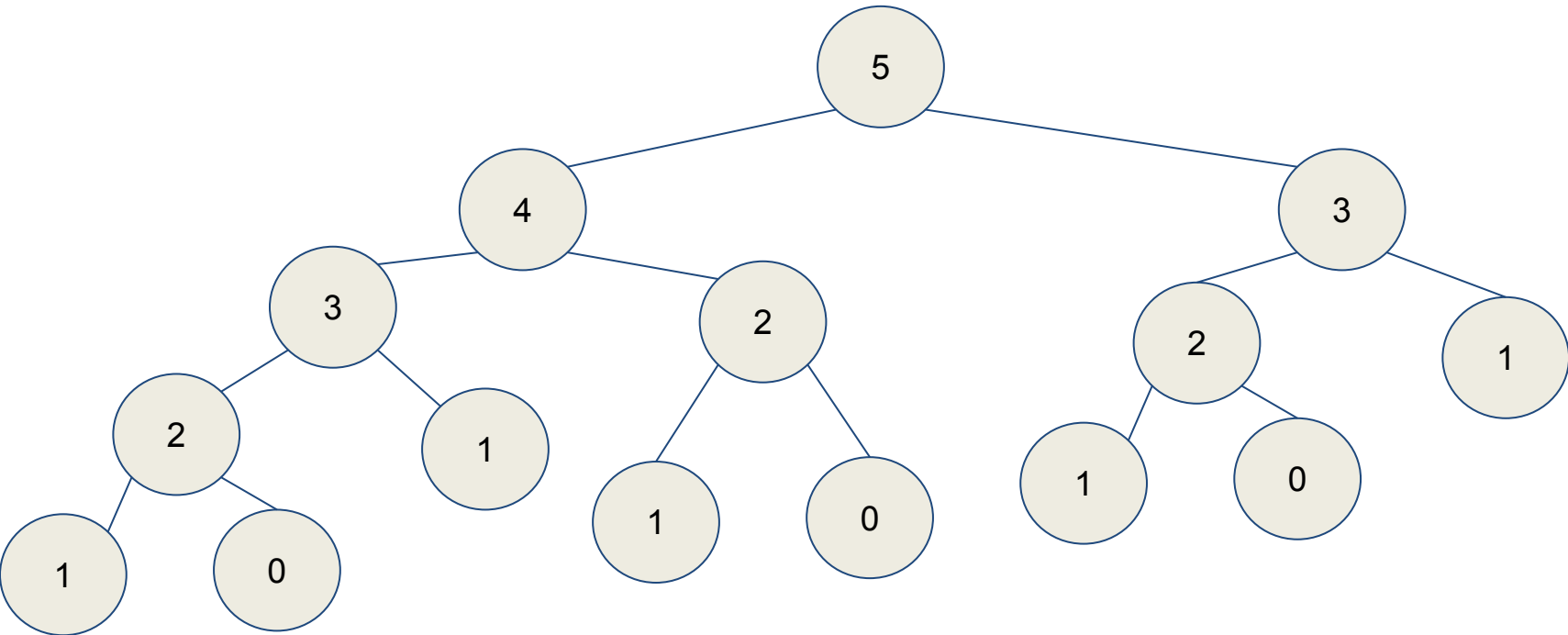
- Ejemplo: Secuencia Fibonacci
  - 1-1-2-3-5-8-13-21-34-55-89-...

```
function f(n) :  
    if n <= 1:  
        return 1  
    return f(n-1) + f(n-2)
```

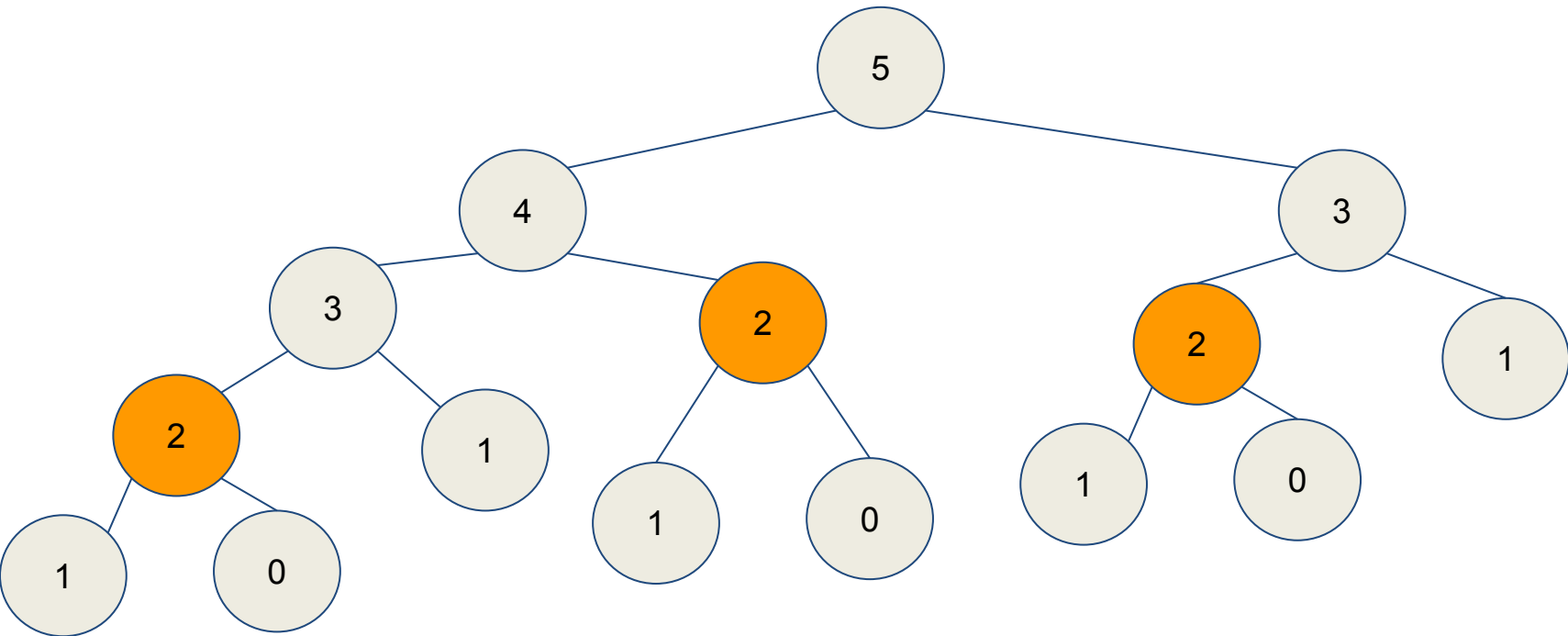
# Programación Dinámica

- Por cada llamada a la función, recursivamente, la llamamos 2 veces para  $n-1$  y  $n-2$ , esto ocurre hasta que  $N = 1$  o menor.
- Independientemente, cada función recorre el número desde  $N$  hasta  $0-1$
- Al tener dos posibles llamadas, decimos que este algoritmo tiene complejidad  $O(2^N)$

# Programación Dinámica

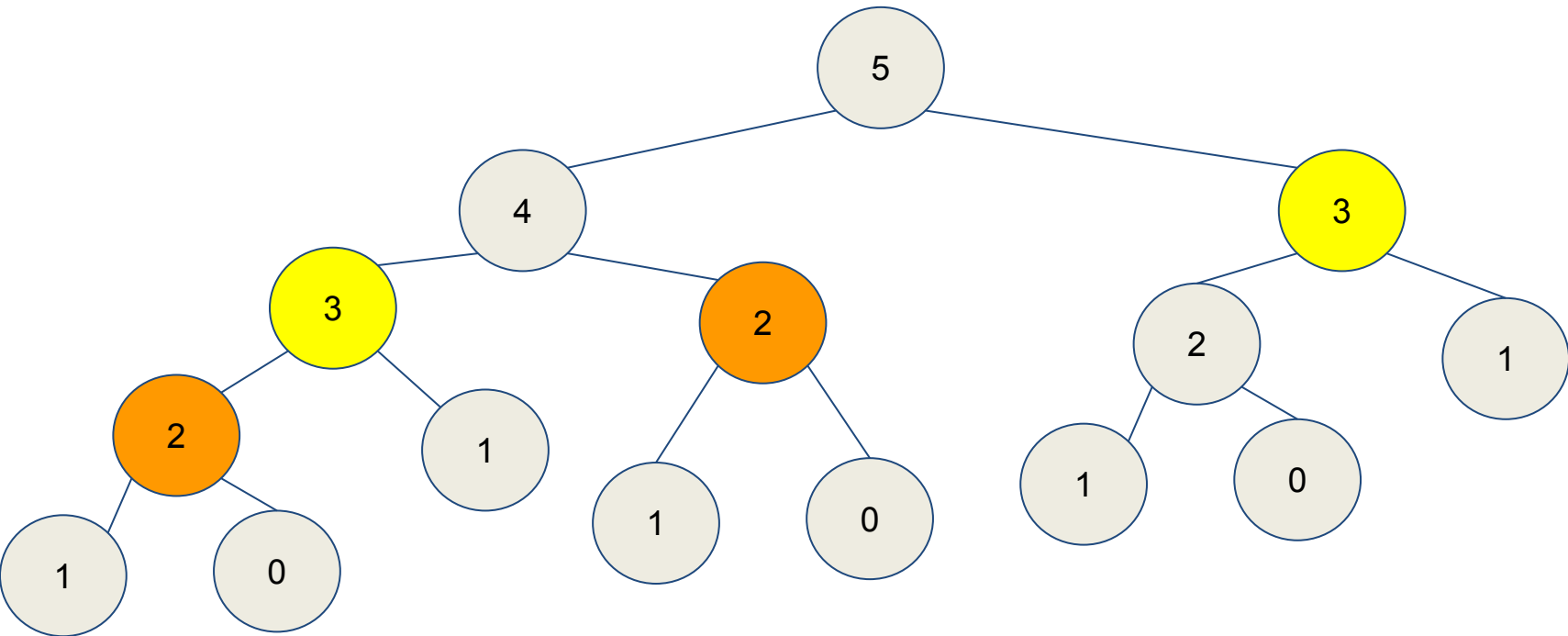


# Programación Dinámica





# Programación Dinámica

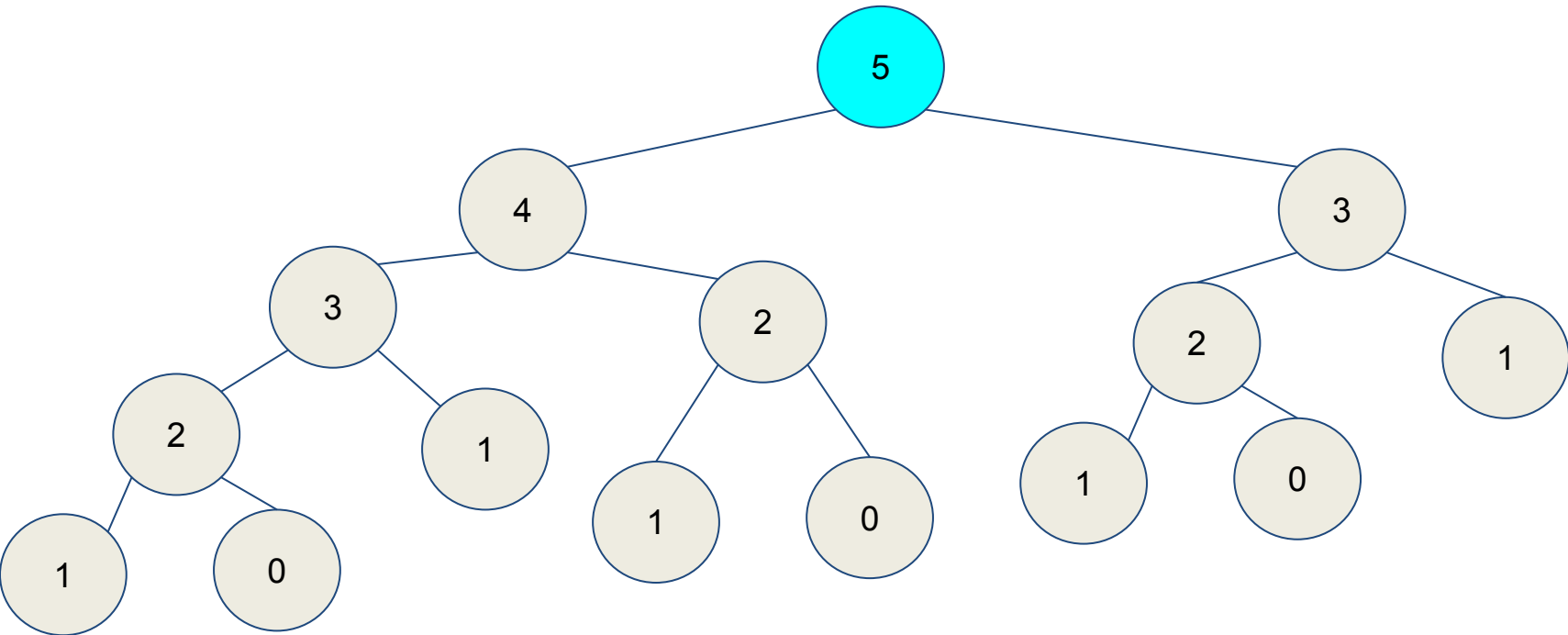


# Programación Dinámica

## Memoización

- Guardamos en una estructura de datos el resultado a nuestro subproblema
- La estructura **suele** ser un array N-dimensional
- Discretizar el problema (e.g. strings)

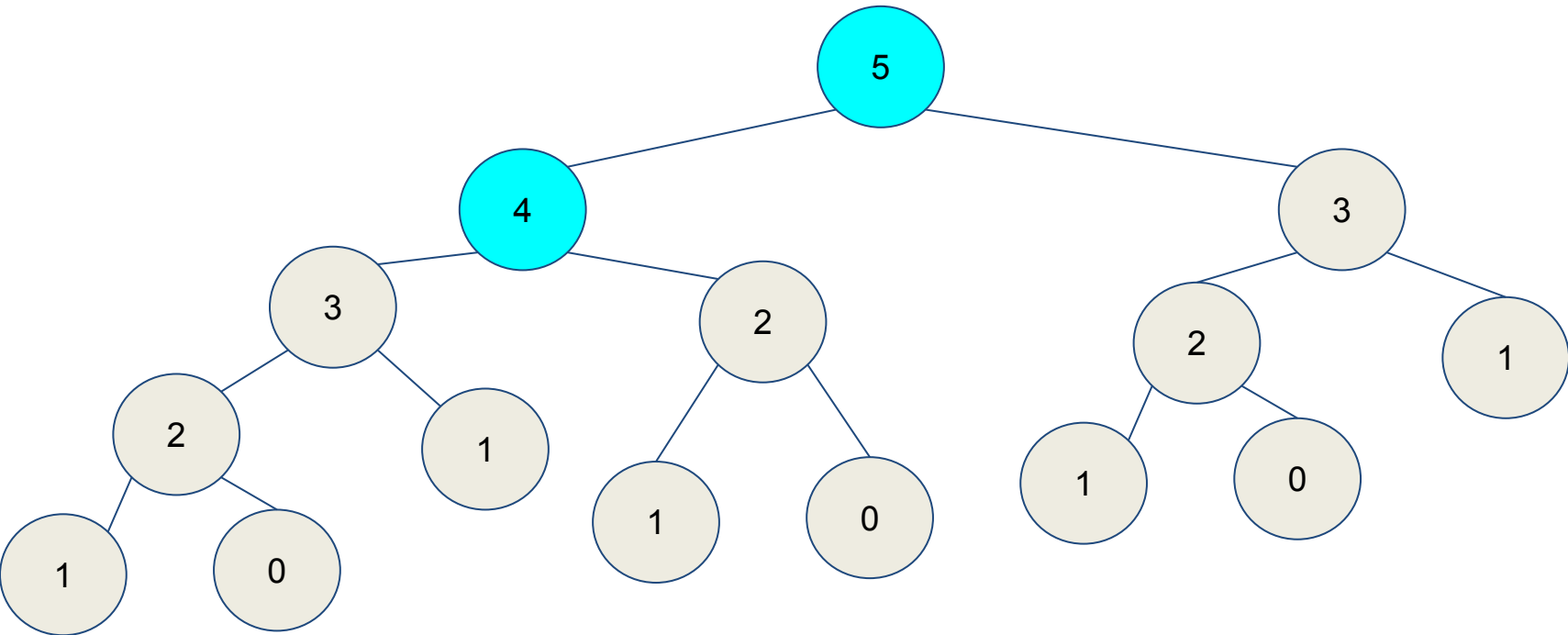
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, -1, -1, -1, -1 }

$$F(5) = F(4) + F(3)$$

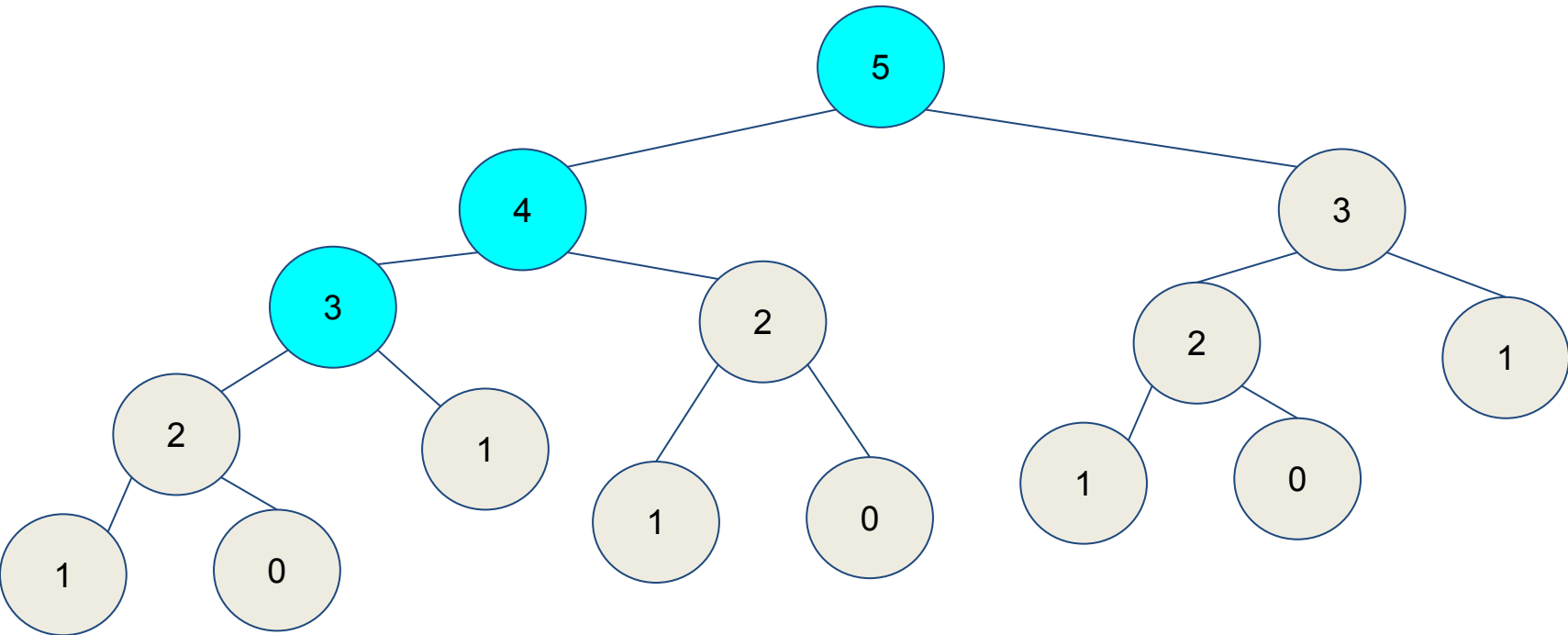
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, -1, -1, -1, -1 }

$$F(4) = F(3) + F(2)$$

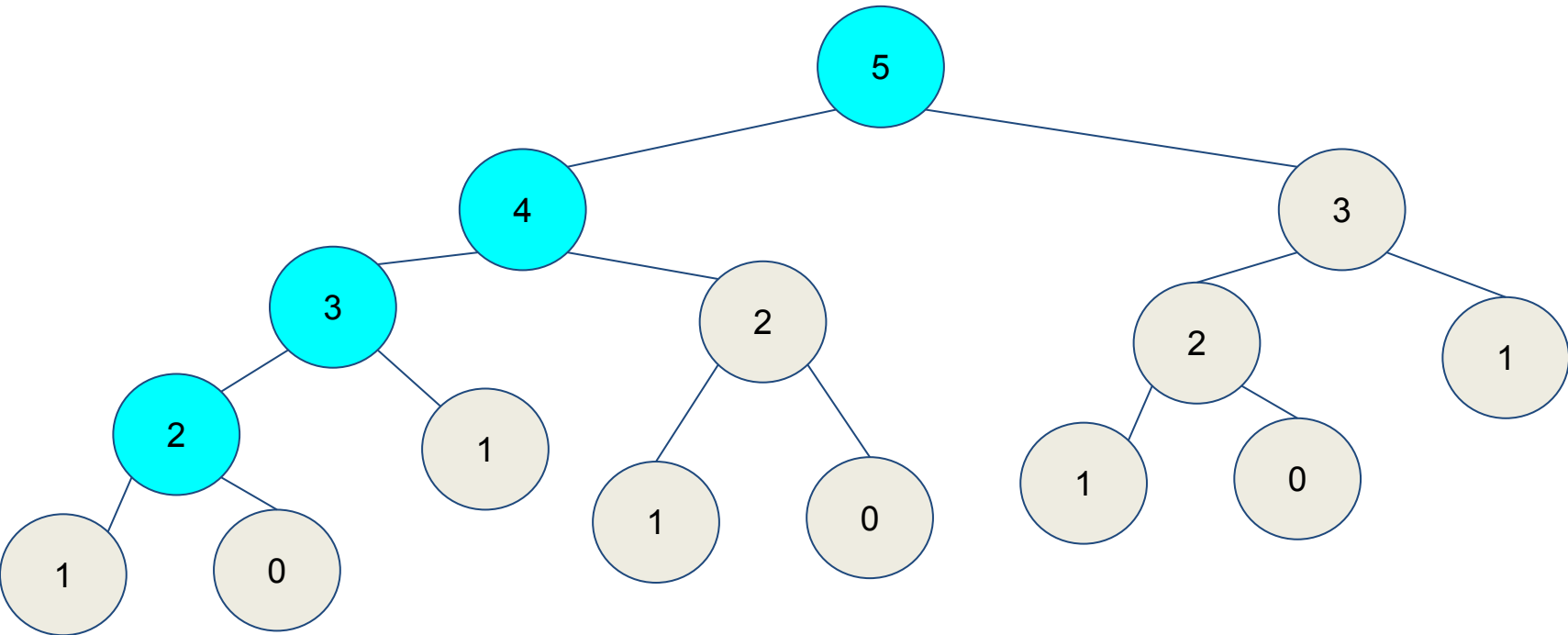
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, -1, -1, -1, -1 }

$$F(3) = F(2) + F(1)$$

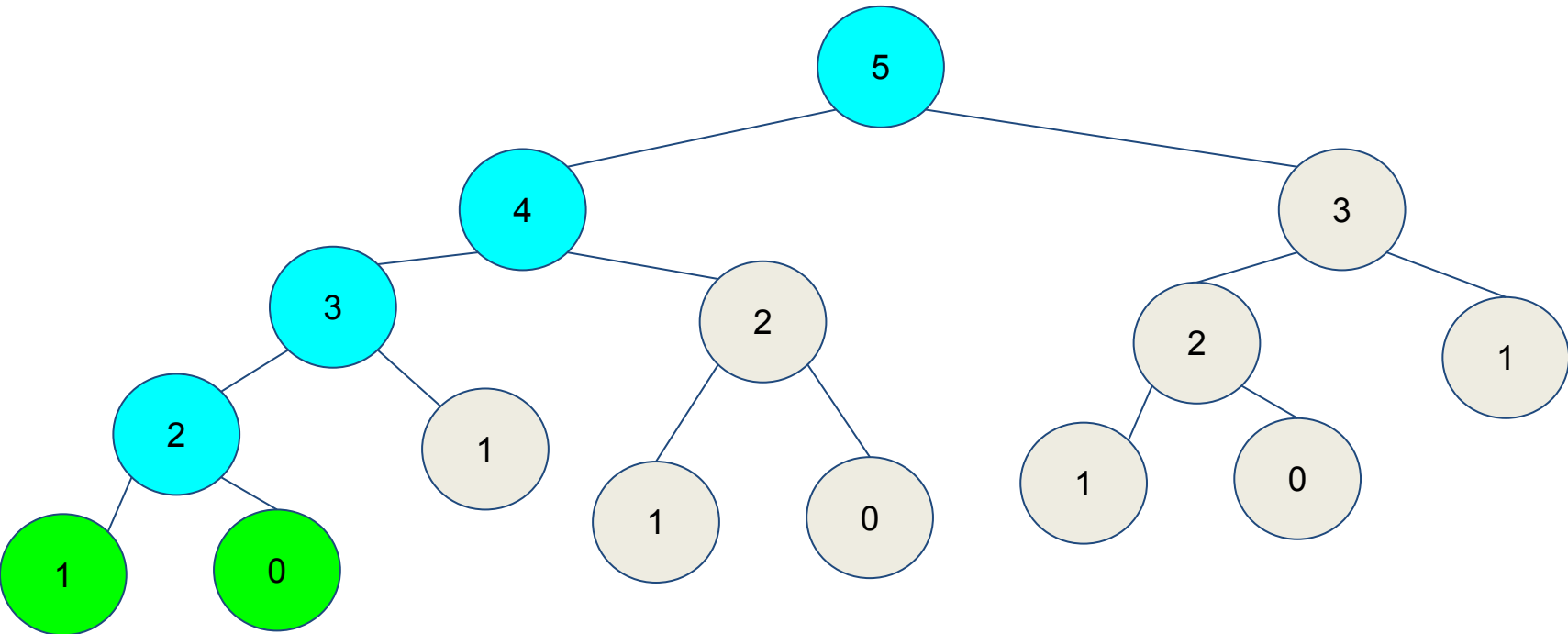
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, -1, -1, -1, -1 }

$$F(2) = F(1) + F(0)$$

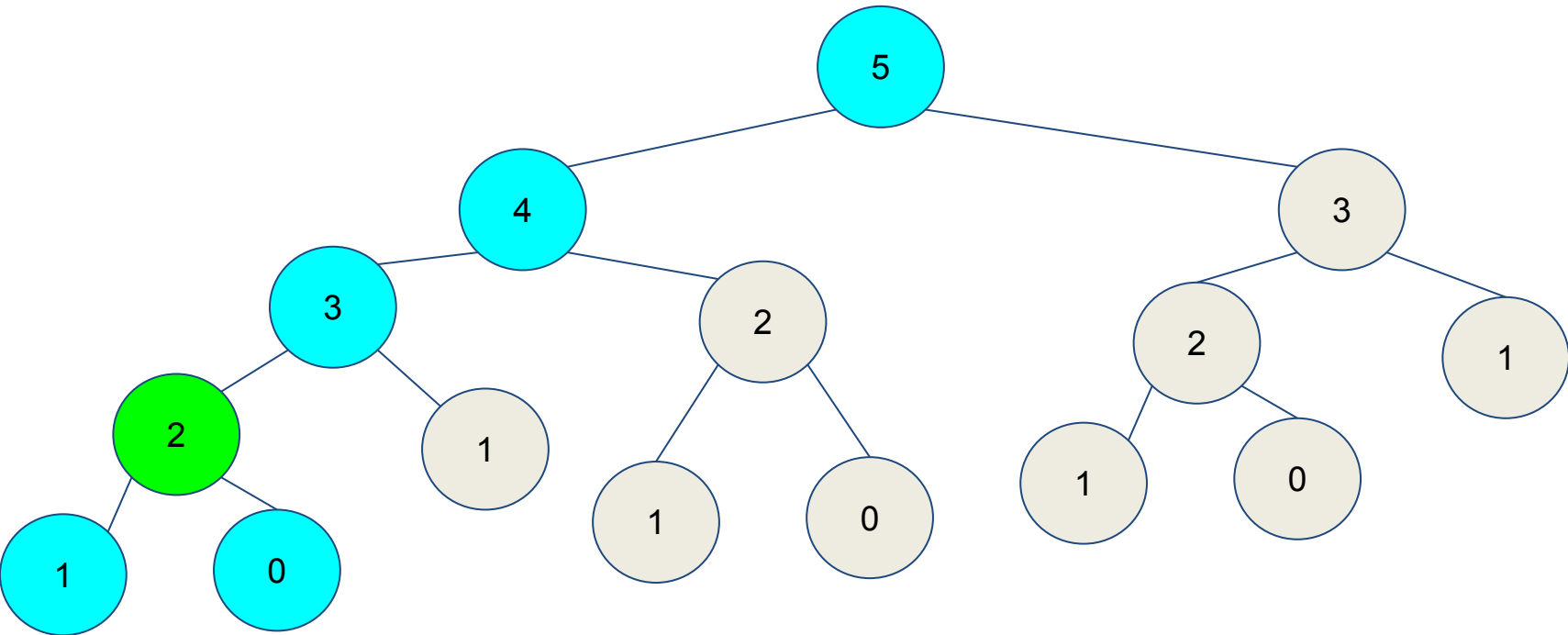
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, -1, -1, -1, -1 }

$F(2) = 1 + 1 \rightarrow 2$

# Programación Dinámica

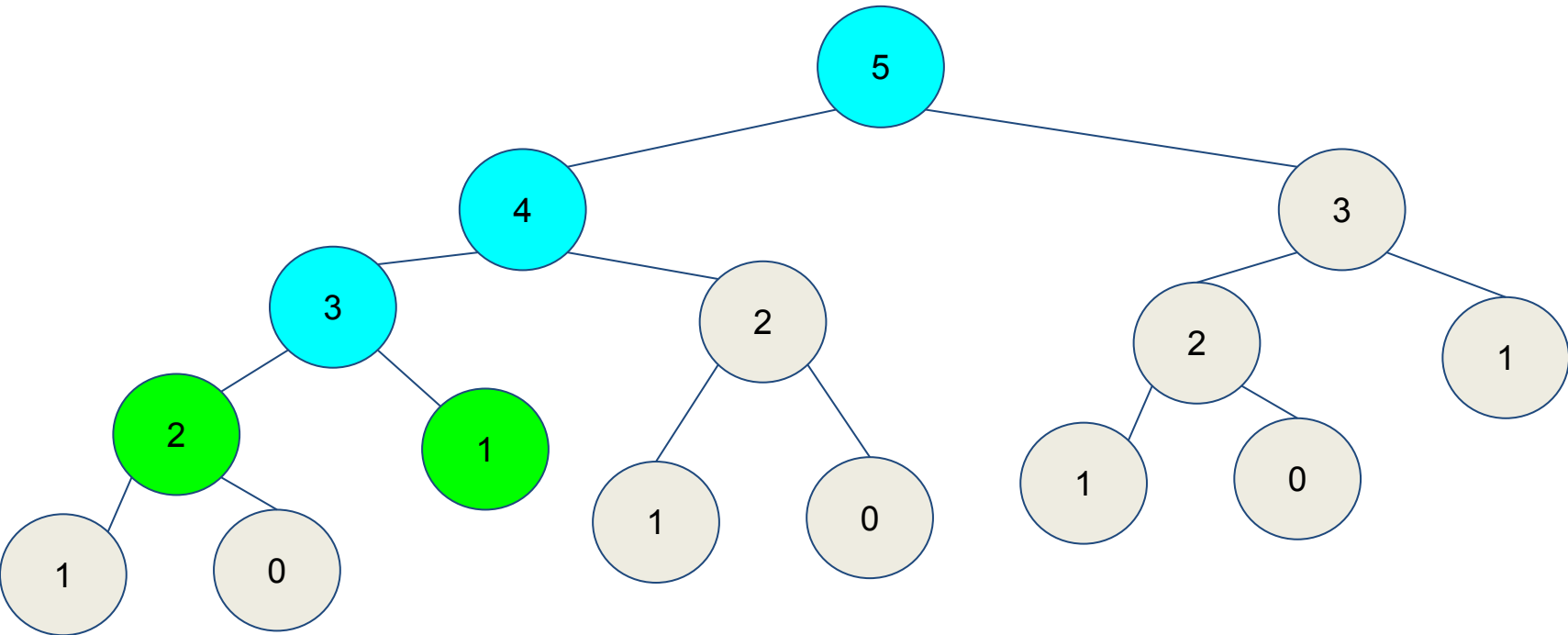


Memo = { 1, 1, 2, -1, -1, -1 }

$F(2) = 1 + 1 \rightarrow 2$



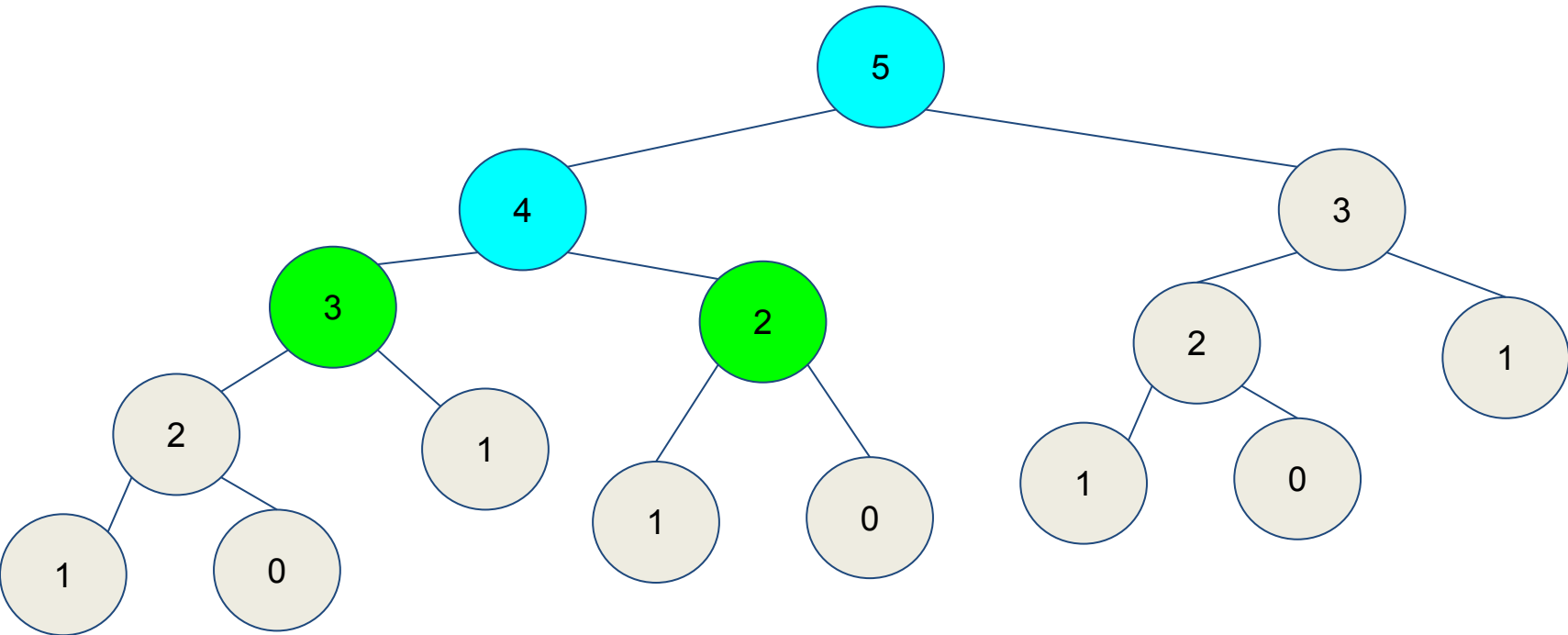
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, 2, 3, -1, -1 }

$F(3) = 2 + 1 \rightarrow 3$

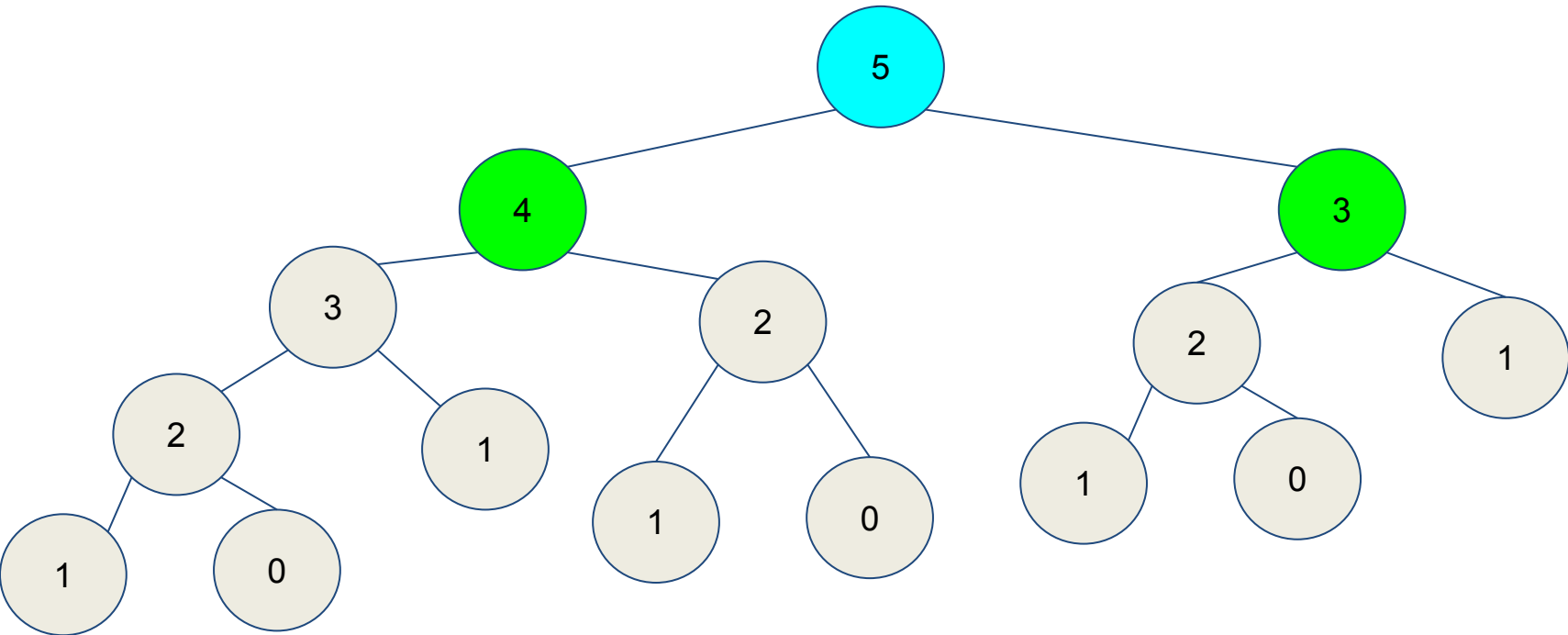
# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, 2, 3, 5, -1 }

$F(4) = 3 + 2 \rightarrow 5$

# Programación Dinámica



Memo = { 1, 1, 2, 3, 5, 8 }

$F(5) = 5 + 3 \rightarrow 8$

# Programación Dinámica

- Por cada llamada a la función, revisamos si tenemos la respuesta al problema revisando si  $\text{memo}[i] \neq -1$
- Si no es -1, tenemos solución conocida para el subproblema
- Resolvemos el subproblema y guardamos la información en  $\text{memo}[i]$  para futuros usos
- La complejidad queda reducida a  $O(N)$

# Programación Dinámica

- Algoritmo de Fibonacci + Memoización

```
function f(n) :  
    if n <= 1 :  
        return 1  
    if memo[n] != -1 :  
        return memo[n]  
    memo[n] = f(n-1) + f(n-2)  
    return memo[n]
```

# Programación Dinámica

## Definición de términos

- **Estado**: Estado actual en el que se encuentra el DP antes de tomar cualquier decisión
- **Transición**: Cambios que deben hacerse para ir a otro subproblema
- **Memo**: Estructura donde se guarda la respuesta de los subproblemas
- **Casos base**: Subproblema principal del que sabemos respuesta

# Programación Dinámica

- Algoritmo de Fibonacci + Memoización

```
function f(n) :
```

```
    if n <= 1:
```

```
        return 1
```

```
    if memo[n] != -1:
```

```
        return memo[n]
```

```
    memo[n] = f(n-1) + f(n-2)
```

```
    return memo[n]
```

# Programación Dinámica

Como saber que es DP

- DP solo funciona sobre DAGs (Grafos acíclicos dirigidos)
- Se requiere min/max/contar un problema concreto
- DP vs Greedy



# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Contar de cuántas formas se puede llegar en la mínima cantidad de pasos (distancia manhattan) desde un punto a otro en una matriz
  - Para  $(0,0) \rightarrow (2,2)$  existen 6 caminos
    - i.  $(0,0) \rightarrow (0,1) \rightarrow (0,2) \rightarrow (1,2) \rightarrow (2,2)$
    - ii.  $(0,0) \rightarrow (0,1) \rightarrow (1,1) \rightarrow (1,2) \rightarrow (2,2)$
    - iii.  $(0,0) \rightarrow (0,1) \rightarrow (1,1) \rightarrow (2,1) \rightarrow (2,2)$
    - iv.  $(0,0) \rightarrow (1,0) \rightarrow (1,1) \rightarrow (1,2) \rightarrow (2,2)$
    - v.  $(0,0) \rightarrow (1,0) \rightarrow (2,0) \rightarrow (2,1) \rightarrow (2,2)$
    - vi.  $(0,0) \rightarrow (1,0) \rightarrow (1,1) \rightarrow (2,1) \rightarrow (2,2)$

# Programación Dinámica

- Detección de DP
  - ¿Se pide min/max/contar?
  - Selecciona un estado teniendo en cuenta los límites de memoria
  - ¿Los subproblemas pueden repetirse?
  - ¿Cuándo parar?

# Programación Dinámica

- Detección de DP
  - ¿Se pide min/max/contar?
    - Si
  - Selecciona un estado teniendo en cuenta los límites de memoria
    - $i, j$  con  $i, j \geq 0 \ \&\& \ i, j \leq n, m$
  - ¿Los subproblemas pueden repetirse?
    - Si, si consideramos  $i+1, j+1$
  - ¿Cuándo parar?
    - Si  $i==n$  y  $j==m$

# Programación Dinámica


$$N=3$$

$$F(2,2) = 1$$

$$F(0,0) = F(1, 0) + F(0, 1)$$

$$F(i, j) = F(i+1, j) + F(i, j+1)$$

# Programación Dinámica




$N=3$

$$F(2,2) = 1$$



$$F(0,0) = F(1, 0) +$$

$$F(0, 1)$$

$$F(i, j) = F(i+1, j) +$$



$$F(i, j+1)$$

# Programación Dinámica


$$N=3$$

$$F(2,2) = 1$$

$$F(<0, <0) = 0$$

$$F(>N, >N) = 0$$

$$F(0,0) = F(1, 0) + F(0, 1)$$

$$F(i, j) = F(i+1, j) + F(i, j+1)$$

# Programación Dinámica

```
function f(i, j):  
    if i >= n or j >= n:  
        return 0  
    if i == n-1 and j == n-1:  
        return 1  
    if memo[i, j] != -1:  
        return memo[i, j]  
    memo[i, j] = f(i+1, j) + f(i, j+1)  
    return memo[i, j]
```

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Se tienen  $N$  objetos, cada objeto tiene un peso  $P_i$  y un valor  $W_i$ , se desea colocar en una mochila objetos cuyo valor sea máximo y no exceda el peso límite de la mochila
  - Peso de mochila:  $\leq 1000$
  - Número de objetos:  $\leq 1000$
  - Valor y peso de objetos:  $\leq 500$



# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Peso de mochila: 26
  - Objetos: 5
  - [ { valor, peso } ]
  - [ { 24, 12 }, { 13, 7 }, { 23, 11 }, { 15, 8 }, { 16, 9 } ]

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Peso de mochila: 26
  - Objetos: 5
  - [ { valor, peso } ]
  - [ { 24, 12 }, { 13, 7 }, { 23, 11 }, { 15, 8 }, { 16, 9 } ]
  - Solución voraz:
    - [ { 24, 12 }, { 23, 11 } ] = { 47, 23 }

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Peso de mochila: 26
  - Objetos: 5
  - [ { valor, peso } ]
  - [ { 24, 12 }, { 13, 7 }, { 23, 11 }, { 15, 8 }, { 16, 9 } ]
  - Mejor solución:
    - [ { 13, 7 }, { 23, 11 }, { 15, 8 } ] = { 51, 26 }

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** ?
  - **Caso Base:** ?
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:**
    - Índice del i-ésimo objeto
    - Peso que lleva la mochila
    - **Valor actual** (Es nuestro objetivo, lo calculamos dentro de la función)
  - **Caso Base:** ?
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:**
    - Índice del  $i$ -ésimo objeto
    - Peso que lleva la mochila
  - **Caso Base:** ?
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** ?
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:**
    - Si el peso excede nuestra capacidad
    - Si el peso es igual a nuestra capacidad
    - Si no hay más objetos que escoger
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?



# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:**
    - Si el peso excede nuestra capacidad (-INF)
    - Si el peso es igual a nuestra capacidad (0)
    - Si no hay más objetos que escoger (0)
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** Conocido
  - **Transición:** ?
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** Conocido
  - **Transición:**
    - Decidir poner el objeto en la mochila
    - Ignorar y seguir al siguiente objeto
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** Conocido
  - **Transición:**
    - Decidir poner el objeto en la mochila
      - $f(i+1, j + P[i]) + V[i]$
    - Ignorar y seguir al siguiente objeto
      - $f(i+1, j)$
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** Conocido
  - **Transición:** Conocido
  - **Memo:** ?

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado:** Conocido
  - **Caso Base:** Conocido
  - **Transición:** Conocido
  - **Memo:**
    - Nos quedamos con el máximo resultado que nos produzcan las dos opciones

# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - **Estado**: Conocido
  - **Caso Base**: Conocido
  - **Transición**: Conocido
  - **Memo**: Conocido
- ¡Resolvamos el problema!

# Programación Dinámica

```
function f(i, weight):  
    if weight > W:  
        return -INF  
    if weight == W or i >= N:  
        return 0  
    if memo[i,weight] != -1:  
        return memo[i,weight]  
    memo[i,weight] = max(  
        f(i+1, weight + W[i]) + V[i],  
        f(i+1, weight))  
    return memo[i,weight]
```



# Programación Dinámica

## Tabulación

- Ver el algoritmo de manera iterativa más que recursiva
- Enfoque de, a partir de una solución mínima, construir una solución más grande (Bottom-Up)
- Menos intuitiva (para algunos)
- Más rápida

# Programación Dinámica

## Tabulación: Ejemplos

- Fibonacci

```
function f(n) :  
    tab[0] = 1  
    tab[1] = 1  
    for i from 2 to n  
        tab[i] = tab[i-1] + tab[i-2]  
    return tab[n]
```

# Programación Dinámica

## Tabulación

- El estado se convierte en índices en tantos bucles como dimensiones tenga el array de tabulación (a veces también llamado memo)
- La transición se hace sobre cada estado
- Los casos base se guardan explícitamente en memo

# Programación Dinámica

```
function f(i, j):  
    if i >= n or j >= n:  
        return 0  
    if i == n-1 and j == n-1:  
        return 1  
    if memo[i, j] != -1:  
        return memo[i, j]  
    memo[i, j] = f(i+1, j) + f(i, j+1)  
    return memo[i, j]
```

# Programación Dinámica


$$N=3$$

$$F(2,2) = 1$$

$$F(<0, <0) = 0$$

$$F(>N, >N) = 0$$

$$F(0,0) = F(1, 0) +$$

$$F(0, 1)$$

$$F(i, j) = F(i+1, j) +$$

$$F(i, j+1)$$

# Programación Dinámica

- **Casos base: ?**
- **Estado: ?**
- **Transición: ?**
- **Tabulación: ?**

# Programación Dinámica

- **Casos base:**
  - $\text{tab}[0, 0] = 1$  (si partimos del origen, es válido)
  - if  $\text{row} < 0$  or  $\text{col} < 0 = 0$
- **Estado: ?**
- **Transición: ?**
- **Tabulación: ?**

# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** ?
- **Transición:** ?
- **Tabulación:** ?



# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** row, col (para cada celda de la matriz)
- **Transición:** ?
- **Tabulación:** ?

# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** Conocido
- **Transición:** ?
- **Tabulación:** ?

# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** Conocido
- **Transición:**
  - $tab[i-1, j]$  y  $tab[i, j-1]$  (Tener cuidado con los índices)
- **Tabulación:** ?

# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** Conocido
- **Transición:** Conocido
- **Tabulación:** La suma de ambas transiciones

# Programación Dinámica

- **Casos base:** Conocido
- **Estado:** Conocido
- **Transición:** Conocido
- **Tabulación:** Conocido

# Programación Dinámica

```
function f(n):  
    tab[0, 0] = 1  
    for row from 0 to n:  
        for col from 0 to n:  
            prev_row = 0  
            prev_col = 0  
            if col-1 >= 0:  
                prev_col = tab[row, col - 1]  
            if row-1 >= 0:  
                prev_row = tab[row - 1, col]  
            tab[row, col] = prev_row + prev_col  
    return tab[n-1, n-1]
```

# Programación Dinámica

- Retorno con choice (elección)
- Nos pueden pedir que construyamos una solución que nos lleve a una respuesta óptima del problema (min/max)
- Dicha construcción es más intuitiva de hacer con la técnica de Bottom-Up
- También se puede hacer con Top-Down

# Programación Dinámica

- Necesitamos una estructura adicional exactamente igual a **memo** que nos guarde a que estado hemos tomado la decisión
- Requiere condicionales sobre qué llamada es mejor que otra
- Si A es mejor respuesta que B, definimos en nuestra elección del estado  $E \rightarrow T_A$



# Programación Dinámica

- Problema de la mochila
  - $\text{choice}[\text{objeto}][\text{peso}] = ?$
  - $T_a = F(\text{objeto} + 1, \text{peso})$
  - $T_b = F(\text{objeto} + 1, \text{peso} - P[\text{objeto}]) + V[\text{objeto}]$
  - Si  $T_a > T_b \rightarrow \text{choice}[\text{objeto}][\text{peso}] = (\text{objeto}+1, \text{peso})$
  - Sino  $\rightarrow \text{choice}[\text{objeto}][\text{peso}] = (\text{objeto}+1, \text{peso}-P[\text{objeto}])$

# Programación Dinámica

```
function f(i, weight):  
    if weight > W:  
        return -INF  
    if weight == W or i >= N:  
        return 0  
    if memo[i,weight] != -1:  
        return memo[i,weight]  
    memo[i,weight] = max(  
        f(i+1, weight + W[i]) + V[i],  
        f(i+1, weight))  
    return memo[i,weight]
```

# Programación Dinámica

```
function f(i, weight):  
    if weight > W:  
        return -INF  
    if weight == W or i >= N:  
        return 0  
    if memo[i,weight] != -1:  
        return memo[i,weight]  
    T1 = f(i+1, weight + W[i]) + V[i]  
    T2 = f(i+1, weight)  
    if T1 > T2:  
        memo[i, weight] = T1  
        choice[i, weight] = (i+1, weight + W[i])  
    else:  
        memo[i, weight] = T2  
        choice[i, weight] = (i+1, weight)  
    return memo[i,weight]
```

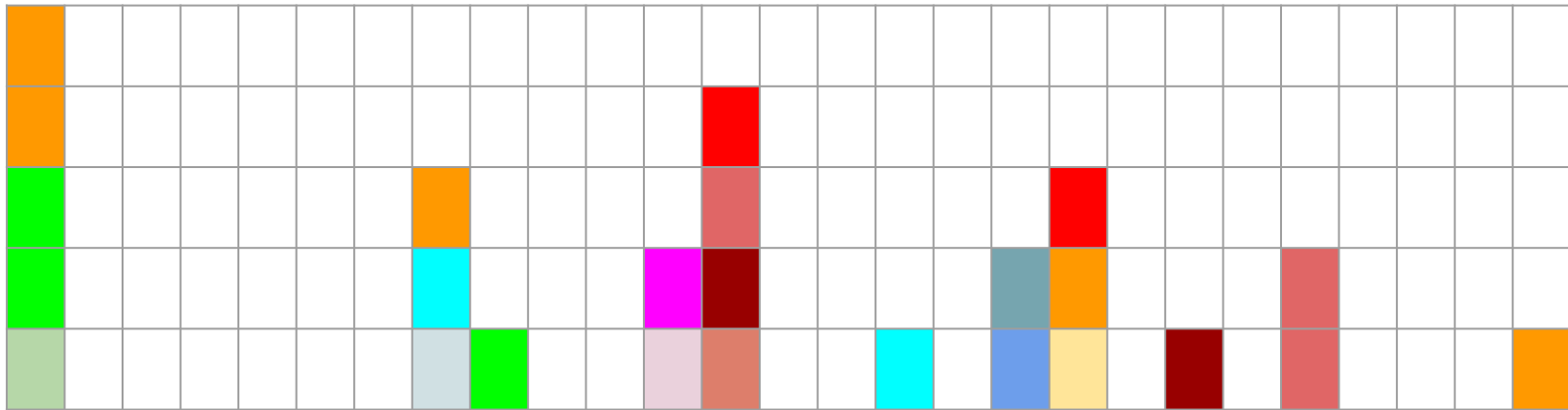
# Programación Dinámica

- Problemas ejemplo:
  - Peso de mochila: 26
  - Objetos: 5
  - [ { valor, peso } ]
  - [ { 24, 12 }, { 13, 7 }, { 23, 11 }, { 15, 8 }, { 16, 9 } ]



# Programación Dinámica

- Problemas de la mochila:
  - Choice tendrá tamaño  $27 \times 5$  (pesos x índice)



# Programación Dinámica

- Interpretando resultados de choice
  - Choice[0,0] → Choice[1,0]
  - Choice[1,0] → Choice[2,7]
  - Choice[2,7] → Choice[3,18]
  - Choice[3,18] → Choice[4,26]
  - Choice[4,26] → Choice[5,26]
- Si el segundo estado (las columnas) no cambian entre transición, no tomamos ese elemento (nuestro peso se mantiene igual)

# Semana que viene

- Concurso final



# Fin de Curso!



# Hasta el 2022

Ante cualquier duda sobre el curso o sobre los problemas podéis escribirnos (preferiblemente con copia a algunos / todos los docentes)

- David Morán ([david.moran@urjc.es](mailto:david.moran@urjc.es))
- Sergio Pérez ([sergio.perez.pelo@urjc.es](mailto:sergio.perez.pelo@urjc.es))
- Jesús Sánchez-Oro ([jesus.sanchezoro@urjc.es](mailto:jesus.sanchezoro@urjc.es))
- Isaac Lozano ([isaac.lozano@urjc.es](mailto:isaac.lozano@urjc.es))
- Raúl Martín ([raul.martin@urjc.es](mailto:raul.martin@urjc.es))
- Jakub Jan ([jakubjanluczyn@gmail.com](mailto:jakubjanluczyn@gmail.com))
- Antonio Gonzalez ([antonio.gpardo@urjc.es](mailto:antonio.gpardo@urjc.es))
- Iván Martín ([ivan.martin@urjc.es](mailto:ivan.martin@urjc.es))
- Leonardo Antonio Santella ([leocaracas2010@gmail.com](mailto:leocaracas2010@gmail.com))