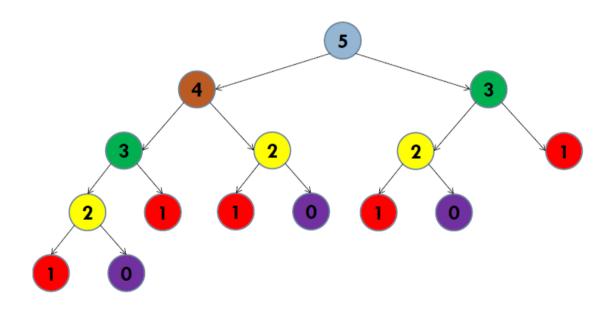
Ya sabemos que la serie de Fibonacci está formada por los siguiente números:

Además lo hemos implementado recursivamente, entonces tratemos de **hallar el Fibonacci de la posición 50.**

¿ Qué pasa?



- Llamamos muchas veces a la función con los mismos parámetros.
- El algoritmo repite acciones realizadas en el pasado (no tiene memoria).

¿Cómo lo mejoramos?

La programación dinámica consiste en agregarle memorización a nuestra definición recursiva.

Estrategia a seguir:

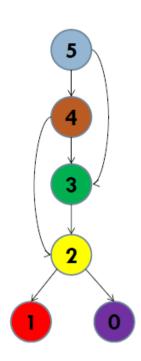
- ☐ Dar una definición recursiva a un problema (resolver el problema en base a subproblemas del mismo tipo).
- Resolver cada subproblema de la misma manera hasta llegar a un caso base.
- ☐ Guardar el resultado de cada estado del problema la primera vez que se calcula.

Estructura básica de una programación dinámica

```
int memo[100][100][100];
int dp(int parameter1, int parameter2, int parameter3) {
   if (case_base) {
        return resultado_base;
    }
   if (memo[parameter1][parameter2][parameter3] != -1) return memo[parameter1][parameter2][parameter3];
   int &ans = memo[parameter1][parameter2][parameter3] = 0; //inicializando la respuesta
        /*
        Logica dentro del DP
        */
        return ans;
}
```

O(parameter1 * parameter2 * parameter3 * LogicaDP)

Logramos reducir el número de llamadas a la función.



Números Combinatorios

Los números combinatorios se representan de la forma:

$$\binom{n}{k}$$

Cuentan el número de formas que se pueden escoger k elementos de un conjunto de n elementos.

Números Combinatorios

Por ejemplo si queremos escoger dos números del siguiente conjunto de tamaño 4.

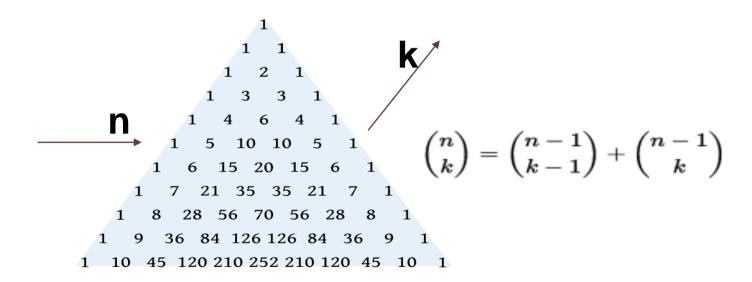
```
{ 4, 10, 8, 9 }
```

Existen 6 posibles grupos como resultado:

```
{4, 10} {4, 8} {4, 9} {10, 8} {10, 9} {8, 9}
```

Números Combinatorios

Para calcular un número combinatorio también lo podemos hacer recursivamente (Triángulo de Pascal):



Subset Sum

Dado un conjunto A de enteros positivos y un entero positivo S, se desea saber si existe algún subconjunto de A cuya suma sea S. Por ejemplo:

```
A = \{1, 4, 2\}
```

Subconjuntos de A: { 1 } { 4 } { 2 } { 1, 4} { 1, 2 } { 4, 2 } { 1, 4, 2 }

S = 7? Sí con el subconjunto $\{1, 4, 2\}$.

S = 0 ? Sí con el subconjunto {}

Subset Sum

f(n, s) nos dirá si es posible encontrar un subconjunto de los **n** primeros elementos del arreglo, tal que sume **s**. Devolverá true o false.

$$f(n,s) = f(n-1,s) \text{ or } f(n-1,s-A[n-1])$$

KnapSack Problem

Dado un conjunto A de ítems y una mochila (knapsack) que permite cargar un máximo W peso, cada ítem tiene un peso 'p' y un beneficio 'b'. Se debe seleccionar un subconjunto de ítems tal que la suma de sus pesos no supere el máximo peso posible a cargar en la mochila y maximizar el beneficio. Por ejemplo:

```
W = 15
A1 = 10 peso – 15 beneficio
A2 = 2 peso – 1 beneficio
A3 = 5 peso – 12 beneficio
A4 = 13 peso – 20 beneficio
A5 = 1 peso – 1 beneficio
```

KnapSack Problem

f(n, w) nos dirá el máximo beneficio de obtener un subconjunto de los **n** primeros elementos del arreglo, con una capacidad máximo de **W**. La recursión seria.

$$f(n,w) = \max(f(n-1,w), B[n-1] + f(n-1,W-P[n-1]))$$

Problemas

SPOJ MAIN72 – Subset sum SPOJ KNAPSACK – The knapsack Problem

Longest Common Subsequence (LCS)

Dado dos secuencias (cadena o arreglo) A y B, se desea hallar la longitud que tiene la subsecuencia más larga, común a ambas. Por ejemplo:

```
A = "abc"
B = "bac"

subsecuencias de A = { "a", "b", "c", "ab", "ac", "bc", "abc"} subsecuencias de B = { "a", "b", "c", "ba", "bc", "ac", "bac"} subsecuencias comunes de mayor tamaño: { "bc", "ac"} Entonces el LCS = 2
```

Longest Common Subsequence (LCS)

f(n, m) : nos devolverá la longitud del LCS para la cadena formada por los n primeros caracteres de A y la cadena con los m primeros caracteres de B.

$$f(n,m) \begin{cases} 1 + f(n-1,m-1), & A_{n-1} = B_{n-1} \\ \max (f(n,m-1), f(n-1,m)) \end{cases}$$

Problemas

UVA 10192 - Vacation
UVA 10066 – The Twin Towers

DP Iterativo

- □ Para transformar un DP recursivo a iterativo necesitamos ver el sentido en que se está llenando nuestra tabla de memorización, para ello tomamos como referencia uno de los parámetros de la recursión.
- Tomemos como ejemplo el LCS :
- En el LCS si tomamos como referencia el tamaño de la primera cadena (n), vemos que depende de n-1 y n mismo, entonces este parámetro se recorre menor a mayor.
- Asimismo en el LCS vemos que n también depende n mismo, para este caso vemos que m depende de m-1, entonces este parámetro también debemos recorrerlo de menor a mayor.

DP Iterativo

Así quedaría el LCS de forma iterativa:

```
for( int j = 0; j <= m; ++j ) dp[ 0 ][ j ] = 0;
for( int i = 0; i <= n; ++i ) dp[ i ][ 0 ] = 0;

for( int i = 1; i <= n; ++i ){
    for( int j = 1; j <= m; ++j ){
        if( a[ i - 1 ] == b[ j - 1 ] ) dp[ i ][ j ] = 1 + dp[ i - 1 ][ j - 1 ];
        else dp[ i ][ j ] = max( dp[ i - 1 ][ j ], dp[ i ][ j -1 ] );
    }
}</pre>
```

Reconstrucción de un DP

Podemos usar la misma recursión para reconstruir una solución, solo que en cada estado debemos escoger el camino óptimo.

Para el LCS quedaría así:

```
void rec( int n, int m ){
    if( n == 0 || m == 0 ) return;
    if ( a[ n - 1 ] == b[ m - 1 ] ){
        rec( n - 1, m - 1 );
        cout << a[ n - 1 ]; //letra que hizo match
    }
    else{
        if ( f( n - 1, m ) > f( n, m - 1 ) ) rec( n - 1, m ); // fue el óptimo ?
        else rec( n, m - 1 );
    }
}
```

i Good luck and have fun!