

# Estructuras de datos



1. **Tipos abstractos de datos y algoritmia** ←
2. Listas, pilas, colas y conjuntos
3. Árboles
4. Grafos

**Grado en Ingeniería de Computadores**

Curso 2021/2022

Prof. Dr. Carlos Grima Izquierdo

[www.carlosgrima.com](http://www.carlosgrima.com)

# [ Introducción I ]

## ■ Algoritmo

- Método o proceso para resolver un problema (generalmente iterativo o recursivo)
- Conjunto de reglas para efectuar algún cálculo
  - Las reglas deben ser objetivas (no subjetivas) y claras
  - Bien sea a mano o, más frecuentemente, en una máquina
  - Para nosotros y por simplificar: algoritmo es sinónimo de programa

## ■ Algoritmia

- Ciencia que estudia el concepto, diseño y construcción de algoritmos de forma eficiente

# [ Introducción II ]

- Estructura de datos
  - Conjunto de datos, relacionados entre sí, que tienen un propósito y uso común
    - Un “struct” en C es una estructura de datos
  - Una estructura de datos suele venir acompañada por varios algoritmos para manipularla
- La descripción formal (matemática, sin programarla) de una Estructura de Datos se llama “Tipo Abstracto de Datos” (TAD)
  - En este curso no vemos la descripción matemática de TADs
- Una “clase” es la programación de un TAD
  - Para programar una “clase”, necesitamos un lenguaje de programación que sea “orientado a objetos”. Ej: C++, Java
  - Una clase es una estructura de datos (conjunto de sus atributos) más los algoritmos para manipularla (conjunto de métodos)

# [ Visual Studio C++ I ]

- En este curso vamos a utilizar C++ como lenguaje de programación
  - C++ es una extensión de C: tiene la misma sintaxis y funciones de C
  - C++, además, incorpora clases y todo lo necesario para programar con “orientación a objetos”
  - Al igual que C, permite un control total de la memoria mediante punteros
  - La mejor página de referencia es [www.cplusplus.com](http://www.cplusplus.com), en donde podemos encontrar la descripción de todas las funciones predefinidas de C y C++, tutoriales, sintaxis, artículos, foro, etc.
  - En este curso se asume que el alumno ya sabe Lenguaje C. Si no es así, se puede aprender C++ fácilmente desde cero (sin saber previamente C) en el siguiente tutorial gratuito de internet: <http://c.conclase.net/curso>

# Visual Studio C++ II

- Un programa sencillo de C++ podría compilarse y ejecutarse online con <http://cpp.sh> o similares
- Si ya queremos programar profesionalmente, necesitamos un entorno completo, como puede ser Microsoft Visual Studio
  - Sirve para muchos lenguajes, no sólo para C++
  - La edición gratuita se llama “Community” y se descarga desde la web oficial de Visual Studio: <https://visualstudio.microsoft.com>
  - Al instalarlo, nos pedirá qué lenguaje queremos usar. Seleccionamos únicamente “Desarrollo para el escritorio con C++”
  - Al iniciar por primera vez, nos preguntará por la configuración de desarrollo. Es muy importante elegir aquí “Visual C++”, no “General”

# Visual Studio C++ III

- Manejo básico de Visual Studio C++:
  - Los proyectos están contenidos en “soluciones”. Al crear un proyecto, se crea también una solución que lo contiene
  - Crear proyecto: menú archivo, nuevo, proyecto, proyecto vacío, marcar “colocar la solución y el proyecto en el mismo directorio”
    - Los archivos fuentes (.cpp en C++) van en “archivos de origen” (botón derecho, agregar nuevo elemento)
    - Los archivos de cabecera (.h en C y C++) van en “archivos de encabezado”
  - Llevar un proyecto a otro ordenador. Botón derecho sobre el nombre del proyecto, “abrir carpeta en el explorador de archivos” y llevarse toda la carpeta
    - Podemos borrar las subcarpetas “x64” y “.vs” porque únicamente contienen el historial de compilaciones
  - Abrir un proyecto ya existente en Visual C++. Hacer doble click en el archivo “.sln” de dicha carpeta (también menú, archivo, abrir proyecto o solución)
  - Para cerrar un proyecto y su solución, menú archivo, cerrar solución

# Visual Studio C++ IV

- Manejo básico de Visual Studio C++ (continuación):
  - Para compilar y ejecutar: Control+F5 o bien menú depurar, iniciar sin depurar
  - Para ejecutar línea a línea (depuración): menú depurar, ejecutar paso a paso por instrucciones (F11)
  - Los errores de compilación aparecen abajo
  - Ejemplo guiado: vamos a crear un proyecto nuevo, de tipo “aplicación de consola”, para ver y explicar un “Hola Mundo” básico en C++
    - Aprovechamos para explicar la salida en C++ con el flujo “cout”
    - Si queremos usar “printf”, hay que saber que todas las bibliotecas .h que teníamos en C ahora en C++ se llaman igual pero empezando por “c” y sin el “.h”
      - Ejemplo: stdio.h ahora se llama “cstdio”. Por lo tanto habrá que poner `#include "cstdio"` o `#include <cstdio>` si queremos usar printf

# [ Eficiencia de los algoritmos I ]

- Eficiencia de un algoritmo
  - Un algoritmo es más eficiente cuanto menos recursos (tiempo y memoria) emplee para la resolución de su tarea, en relación al tamaño de sus parámetros de entrada
    - Ejemplo: ¿qué es más eficiente en tiempo? Dicho de otra manera: ¿cuál de los dos consigue ordenar una lista más grande en el mismo tiempo?
      - Un algoritmo que ordena una lista de 500 números en 1000 minutos.  $500 \text{ números} / 1000 \text{ minutos} = 0,5 \text{ números/minuto}$
      - Un algoritmo que ordena una lista de 50 números en 200 minutos.  $50 \text{ números} / 200 \text{ minutos} = 0,25 \text{ números/minuto}$



# [ Eficiencia de los algoritmos II ]

- El tiempo de ejecución de un programa depende de:
  - Lo bien hecho que esté el algoritmo base del programa (la eficiencia del algoritmo)
  - Potencia de hardware
  - El tamaño de los datos de entrada
    - Ej: número de componentes de un array que queremos ordenar
  - La complejidad de los datos de entrada
    - No tardamos lo mismo en ordenar un vector que ya está ordenado (caso mejor), que uno que está ordenado al revés (caso peor), o que uno que está ordenado aleatoriamente (caso medio)

# [ Eficiencia de los algoritmos III ]

- En cuanto a la complejidad de la entrada:
  - Caso peor
    - Si no nos dicen nada, calculamos la eficiencia en el caso peor
    - Lo normal en cualquier ingeniería es ponernos en el caso peor
  - Caso medio
    - Habría que calcular la media ponderada de todas las posibles entradas
    - Se necesita, por lo tanto, saber la probabilidad de ocurrencia de cada una, información que no siempre se tiene

# [ Eficiencia de los algoritmos IV ]

- ¿La memoria es importante?
  - La eficiencia puede ser en tiempo o en memoria
  - Actualmente nos importa mucho más el tiempo que la memoria porque:
    - La memoria es barata, hay mucha, y podemos conseguir más con facilidad.
    - El tiempo es escaso y es el que es (no podemos hacer que un día tenga más de 24 horas)
    - Podemos conseguir más memoria comprándola y juntándola con la que ya teníamos, pero no ocurre lo mismo con el tiempo
      - Si juntamos dos pastillas de memoria de 1 giga cada una, tenemos en total 2 gigas
      - Si juntamos dos ordenadores con 1 gigaherzio de velocidad cada uno, no tenemos un ordenador que vaya a 2 gigahertzios

# [ Eficiencia de los algoritmos V ]

- ¿Cómo decidir el mejor algoritmo para un problema? Para un mismo problema es posible que haya disponibles varios algoritmos para resolverlo... ¿cuál elegimos?
  - Si solamente tenemos que resolver uno o dos casos pequeños de un problema más bien sencillo, o bien el programa se va a ejecutar pocas veces, podríamos seleccionar el algoritmo más sencillo de programar, o aquél para el que ya exista un programa que podamos comprar e incorporar
  - Pero si tenemos que resolver muchos casos, o el problema es difícil, o el tamaño de la entrada puede llegar a ser muy grande, tendremos que seleccionar el algoritmo de forma más cuidadosa, generalmente el más eficiente
  - Si reducir tiempo y reducir memoria entran en contradicción, elegiremos de forma general el reducir tiempo a costa de aumentar la memoria

# [Enfoques de decisión I]

- Enfoque empírico o «a posteriori»
  - Consiste en programar en la misma máquina los diferentes algoritmos candidatos y elegir el que menos tiempo o memoria gaste (EjercicioPosteriori)
  - No es un enfoque muy adecuado porque:
    - Requiere un esfuerzo de programación
      - Lo ideal sería que pudiéramos elegir sólo con el pseudocódigo, sin necesidad de programar nada
    - La ejecución de los algoritmos puede durar mucho
    - Incluso la misma máquina nos puede dar distintos resultados según su carga actual, si estamos en un entorno multitarea

# [Enfoques de decisión II]

- Enfoque teórico (a priori)
  - Determinar matemáticamente la cantidad de recursos necesarios para el algoritmo como función del tamaño de los casos de entrada
  - La ventaja es que no depende de la computadora que se use, ni del lenguaje de programación, ni de las habilidades del programador
  - A partir de ahora nos centraremos en este enfoque, con una visión simplificada
    - La visión adecuada y completa se verá en otra asignatura

# [ Cálculo de $T(n)$ I ]

- $T(n)$  será la “función de tiempo” de un algoritmo. Nos estima el tiempo de ejecución del algoritmo, sin necesidad de programarlo o ejecutarlo
  - Con una entrada de tamaño  $n$ , asumiendo que  $n$  es muy grande (que es lo que nos interesa)
  - En el caso peor en cuanto a la complejidad de la entrada
  - Es un cálculo “a priori”. No es necesario programar ni ejecutar el algoritmo.
  - Por lo anterior, el tiempo no será “exacto”, ni podrá ser medido en segundos...
    - Será medido en número de operaciones elementales que tiene el algoritmo
    - Por tanto un algoritmo de una sola operación elemental tendría  $T(n) = 1$
- $T(n) > 0$  para todo valor de  $n$ , ya que un algoritmo no puede tardar un tiempo negativo en ejecutarse (no puede tener 0 operaciones o menos)
- $T(n)$  siempre va a ser una suma de términos
  - Ej: un algoritmo concreto tiene una función de tiempo de  $T(n)=8n^3+3n^2+\log(n)$

# [ Cálculo de $T(n)$ II ]

- Una “operación elemental” es aquélla operación cuyo tiempo de ejecución no depende de “ $n$ ”
- Las operaciones elementales suelen ser:
  - Sumas, restas, multiplicaciones, divisiones, módulo, operaciones booleanas, comparaciones, asignaciones a variables o a posiciones de un array, leer de una variable o posición de un array, saltos en el código, llamadas a funciones, terminación de funciones, declaraciones, retorno (return) de una función, reservas de trozos de memoria de cualquier tamaño (malloc, new), liberación de memoria reservada...



# Cálculo de $T(n)$ III

- Ejemplo: vamos a calcular el  $T(n)$  de la “funcion5()”
  - Para ello tendremos que contar el número de operaciones elementales (OE) en el peor caso, en función de “n”, y suponiendo que “n” es muy grande
  - Sabemos los  $T(n)$  de las 4 funciones a las que llamamos, que son:
    - funcion1():  $T(n) = 5n^2 + 1$
    - funcion2():  $T(n) = 2n + 10\log n + 1$
    - funcion3():  $T(n) = 7$
    - funcion4():  $T(n) = n + 1$

```
1 void funcion5 (int n) {
2     int i = 5 + 10;
3     int j;
4     int a, b = 3;
5     funcion1(n);
6     funcion2(n);
7     funcion3(n);
8     a = i * funcion4(n);
9     if (funcion4(n) == a * b) {
10         funcion2(n);
11         funcion3(n);
12         int z = 10 * a + b;
13     }
14     else {
15         funcion1(n);
16         int i = 5 + 10;
17     }
18     i = 0;
19     while (i < n) {
20         funcion2(n);
21         funcion1(n);
22         i++;
23     }
24 }
```

# Cálculo de $T(n)$ IV

- En las primeras 8 líneas, veamos cuántas OE hay en cada línea, para luego sumarlas:

1. En la línea 1 hay 2 OE. Una es por la declaración del parámetro formal. La otra es por el salto de código desde el sitio en donde se llama a la función (ej: el main) hasta el comienzo de la función.
2. Hay 3 OE (declaración, asignación y suma)
3. Hay 1 OE (la declaración)
4. Hay 3 OE (declaración, declaración y asignación)
5. Hay  $5n^2 + 2$  ( $5n^2 + 1$  son las OE que nos han dicho que tiene `funcion1()`, más la asignación del valor actual de  $n$  en el parámetro formal que tenga `funcion1`)
6. Hay  $2n + 10\log n + 2$  OE ( $2n + 10\log n + 1$  son las que nos han dicho que tiene `funcion2`, más la asignación del valor actual de  $n$  en el parámetro formal que tenga `funcion2`)
7. Hay 8 OE (`funcion3` nos han dicho que tiene siempre 7 OE, más la asignación del valor actual de  $n$  en el parámetro formal que tenga `funcion3`)
8. Hay  $n + 4$  OE (`funcion4` nos han dicho que tiene  $n + 1$ , más la asignación del valor actual de  $n$  en el parámetro formal que tenga `funcion4`, más la multiplicación, más la asignación de "a")

- Por tanto, sumando, tenemos un total de:  
 $2 + 3 + 1 + 3 + 5n^2 + 2 + 2n + 10\log n + 2 + 8 + n + 4 =$   
 $5n^2 + 3n + 10\log n + 25$  operaciones elementales en esta porción de código

```
1 void funcion5 (int n) {  
2     int i = 5 + 10;  
3     int j;  
4     int a, b = 3;  
5     funcion1(n);  
6     funcion2(n);  
7     funcion3(n);  
8     a = i * funcion4(n);  
}
```

# Cálculo de $T(n)$ V

- La siguiente porción de código es un if-else
  - Para calcularlo, tendremos que contar las OE de cada posible alternativa y quedarnos con las que tenga más OE (ya que asumimos que estamos en el peor caso). Si estuviéramos en un switch-case, habría más de 2 alternativas
  - También hay que contar las OE de la evaluación de la condición, y sumarmas a las OE de la peor alternativa
  - Si la peor alternativa no es la primera, tendremos que hacer un salto en el código (desde la condición hasta la peor alternativa), y eso es una operación elemental más
- La evaluación de la condición tiene  $n+4$  OE:
  - La funcion4 nos han dicho que tiene  $n+1$  OE
  - 1 OE más por la asignación del valor actual de  $n$  al parámetro formal de funcion4
  - 1 OE más por la comparación
  - 1 OE más por la multiplicación
- Veamos cuántas OE tiene cada una de las 2 alternativas:
  - La primera alternativa (la que se ejecuta si se cumple la condición) tiene un total de  $2n+10\log n+15$  OE:
    - $2n+10\log n+2$  OE en la línea 10
    - 8 OE en la línea 11
    - 4 OE en la línea 12
    - 1 OE para saltar desde la línea 13 hasta la línea 18
  - La segunda alternativa (la que se ejecuta si no se cumple la condición) tiene un total de  $5n^2+6$  OE
    - 1 OE para saltar desde la línea 9 hasta la 14
    - $5n^2+2$  OE en la línea 15
    - 3 OE en la línea 16
- Si  $n$  es muy grande, la peor alternativa (la que tiene más OE) es la segunda, pues  $5n^2+6 > 2n+10\log n+15$  cuando " $n$ " es suficientemente grande
  - Podemos pintar ambas funciones en [www.wolframalpha.com](http://www.wolframalpha.com) para comprobarlo. Luego veremos cómo se hace
- Sumando, tenemos un total de  $n+4+5n^2+6 = 5n^2+n+10$

```
9  if (funcion4(n) == a * b) {
10      funcion2(n);
11      funcion3(n);
12      int z = 10 * a + b;
13  }
14  else {
15      funcion1(n);
16      int i = 5 + 10;
17  }
```

# Cálculo de $T(n)$ VI

- La siguiente porción de código es una instrucción y un bucle
  - En la línea 18 tenemos 1 OE (asignación)
  - En el bucle lo primero hay que averiguar cuántas iteraciones se ejecutan en el peor caso, en función de  $n$ .
    - En este ejemplo siempre se van a ejecutar " $n$ " iteraciones (desde  $i=0$  hasta  $i=n-1$ , ambos límites inclusive)
  - ¿Cuántas OE hay por cada iteración? En cada iteración tenemos:
    - $2n+10\log n+2$  OE en la línea 20
    - $5n^2+2$  OE en la línea 21
    - 2 OE en la línea 22 (asignación y suma, porque equivale a  $i=i+1$ )
    - 1 OE en la línea 23, para saltar de nuevo hasta la línea 19 (para volver a comprobar la condición)
    - La suma de OE por cada iteración realizada es  $5n^2+2n+10\log n+7$
  - Antes de ejecutar cada iteración, tenemos que comprobar si la condición se cumple. La condición tiene 1 OE (una comparación), por lo tanto hay que añadir 1 OE a cada iteración que realizamos.
    - Por tanto, contando la evaluación de cada condición, cada iteración tiene un total de  $5n^2+2n+10\log n+8$  OE
  - Para calcular el número de OE que tiene todo el bucle, hay que multiplicar el número de OE de cada iteración por el número de iteraciones que vamos a tener:
    - Tenemos un total de:  $n * (5n^2+2n+10\log n+8) = 5n^3+2n^2+10n\log n+8n$  OE
  - Finalmente tenemos que comprobar de nuevo la condición, y ésta ya no se cumplirá.
    - Comprobar por última vez la condición es 1 OE
    - Al ver que no se cumple, tenemos que saltar desde la línea 19 hasta la línea 24, por lo tanto hay que sumar, por el salto, 1 OE más
  - En la línea 24, `funcion5()` se acaba y por lo tanto tenemos que saltar al lugar en donde se llamó a esta función (ej: el main). Por lo tanto hay que añadir 1 OE más.
- Por lo tanto, sumando, entre las líneas 18 y 24 tenemos un total de:  
 $5n^3+2n^2+10n\log n+8n+4$  OE

```
18      i = 0;
19      while (i < n) {
20          funcion2(n);
21          funcion1(n);
22          i++;
23      }
24  }
```

# Cálculo de $T(n)$ VII

- El  $T(n)$  de todo el código, por lo tanto, es:

- De la línea 1 a la 8 (ambas inclusive),  $5n^2+3n+10\log n+25$  OE
- De la línea 9 a la 17 (ambas inclusive),  $5n^2+n+10$
- De la línea 18 a la 24 (ambas inclusive),  $5n^3+2n^2+10n\log n+8n+4$

```
1 void funcion5 (int n) {  
2     int i = 5 + 10;  
3     int j;  
4     int a, b = 3;  
5     funcion1(n);  
6     funcion2(n);  
7     funcion3(n);  
8     a = i * funcion4(n);  
9     if (funcion4(n) == a * b) {  
10        funcion2(n);  
11        funcion3(n);  
12        int z = 10 * a + b;  
13    }  
14    else {  
15        funcion1(n);  
16        int i = 5 + 10;  
17    }  
18    i = 0;  
19    while (i < n) {  
20        funcion2(n);  
21        funcion1(n);  
22        i++;  
23    }  
24 }
```

- Sumando todo, tenemos, para todo el algoritmo, un  $T(n) = 5n^3+12n^2+10n\log n+12n+10\log n+39$

# [ Orden de un algoritmo I ]

- ¿Qué  $T(n)$  son más grandes (y por lo tanto peores) cuando “n” es grande?
  - A continuación se muestra una lista, ordenada de los  $T(n)$  más rápidos a los más lentos
  - “c” es una constante cualquiera
  - Para ver fácilmente si una función es mayor que otra, podemos pintar ambas a la vez en la web [www.wolframalpha.com](http://www.wolframalpha.com)
    - Ej: queremos comparar  $n \cdot \log n$  con  $n^2 + 1$ , sólo con “n” positiva y hasta que “n” valga 2. Lo hacemos con: `"plot nlog(n), n^2+1 from n=0 to n=2"` (sin las comillas)

Tipo de $T(n)$	$T(n)$
Constante	$T(n) = c$
Logarítmico	$T(n) = \log(n)$
Lineal	$T(n)$ es un polinomio de grado 1
Cuadráticos	$T(n)$ es un polinomio de grado 2
Cúbicos	$T(n)$ es un polinomio de grado 3
Polinómico	$T(n)$ es un polinomio de grado k
Exponencial	$T(n) = c^n$
Factorial	$T(n) = n!$
Doblemente exponencial	$T(n) = n^n$

# Orden de un algoritmo II

- El orden de un algoritmo es:
  - Su consumo “a priori” de tiempo o de memoria adicional
  - En función del tamaño de los operandos
  - Poniéndonos en el caso peor
  - Cuando  $n$  tiende a infinito
    - Cuando el tamaño de los operandos es pequeño, hemos dicho que nos da igual escoger un buen o mal algoritmo porque va a tardar muy poco en ejecutarse
- Calcular el orden de un algoritmo es nuestro verdadero objetivo.  $T(n)$  sólo nos sirve como paso intermedio en nuestra visión simplificada de esta asignatura

# Orden de un algoritmo III

- Asumiendo que la función  $T(n)$  es una suma de términos, el “orden” de  $T(n)$  es su término mayor (según la tabla anterior), sin su constante multiplicativa (si la tiene)
  - Ej: si tenemos  $T(n) = \log(n) + 3n^2 + 8n^3$ , decimos que es de orden  $n^3$  (orden polinómico de grado 3)
  - Ej: si tenemos  $T(n) = \log(n) + 3n^2 + 8n^3 + 2^{2n}$ , decimos que es de orden  $4^n$  (orden exponencial)
- Esto es así porque asintóticamente (es decir, cuando  $n$  tiende a infinito o es muy grande) el resto de términos y las constantes multiplicativas son despreciables
  - Como nuestro objetivo es saber el orden de  $T(n)$ , y no la  $T(n)$  en sí misma, no es importante que calculemos exactamente las constantes que aparecen en el polinomio  $T(n)$ , pues al final las vamos a despreciar
  - Y, ante un pseudocódigo no programado, tampoco podríamos calcular esas constantes exactamente, pues no podemos estar seguros de qué operaciones son elementales y cuáles no lo son (dependerá del hardware, y eso no lo sabemos en un pseudocódigo)



# Orden de un algoritmo IV

- Si el orden de una  $T(n)$  de un algoritmo es una función  $g(n)$ , decimos que  $T(n) \in O(g(n))$ 
  - Decimos que el algoritmo es de orden temporal  $O(g(n))$
  - También podemos decir que el algoritmo tiene una complejidad computacional en tiempo de  $O(g(n))$
  - O, más abreviadamente, podemos decir que la complejidad temporal del algoritmo es  $O(g(n))$
  - $O(g(n))$ , matemáticamente, es el conjunto de funciones cuyo orden es  $g(n)$ . Por eso decimos que  $T(n) \in O(g(n))$
- Ejemplos:
  - Ej: si tenemos un algoritmo con  $T(n) = \log(n) + 3n^2 + 8n^3 + 1$ , decimos que su complejidad temporal es  $O(n^3)$
  - Ej: si tenemos un algoritmo con  $T(n) = \log(n) + 3n^2 - 8n^3 + 8 \cdot 2^{2n} + 1$ , decimos que su complejidad temporal es  $O(4^n)$
  - Ej: si tenemos un algoritmo con  $T(n) = c$  (cualquier constante), entonces decimos que su complejidad temporal es  $O(1)$

# Ejemplos de orden temporal

- Cálculo de determinantes
  - Basado en el teorema de Laplace:  $O(n!)$
  - Por eliminación de Gauss-Jordan:  $O(n^3)$  (muchísimo mejor)
- Ordenación:
  - Algoritmo de selección:  $O(n^2)$
  - Algoritmo QuickSort:  $O(n \cdot \log n)$  (mucho más rápido que el de selección porque la función  $n \log n$  es menor que  $n^2$  cuando  $n$  es grande)
  - Si los componentes del vector a ordenar están acotados:  $O(n)$
- Búsqueda:
  - Búsqueda secuencial en un vector:  $O(n)$
  - Búsqueda binaria en un vector ordenado:  $O(\log n)$  (mucho mejor que la búsqueda secuencial)
  - Búsqueda en una tabla hash poco ocupada:  $O(1)$
- Operaciones matemáticas:
  - Multiplicar dos números muy grandes (de “m” y “n” cifras respectivamente):  $O(m \cdot n)$
  - Sucesión de Fibonacci (0,1,1,2,3,5,8,13,21...):  $O(i)$  si se quiere calcular el elemento i-ésimo
- Transformada de Fourier (típico algoritmo que se usa constantemente para telecomunicaciones e inteligencia artificial):
  - Algoritmo clásico:  $O(n^2)$
  - Transformada rápida de Fourier:  $O(n \cdot \log n)$
  - En algunos casos particulares, se llega a la increíble  $O(n/\log n)$
- Hacer el [EjercicioComplejidad1](#).

# [ Complejidad espacial ]

- Hasta ahora hemos calculado la complejidad temporal de un algoritmo
  - Es decir, el tiempo que tarda, en el peor caso, cuando el tamaño de su entrada tiende a infinito
- Pero no podemos olvidar el otro gran recurso (aunque sea menos importante que el tiempo) por el cual se mide la eficiencia de los algoritmos: la memoria que se usa
- De manera similar a como hemos hecho con la complejidad temporal, podríamos calcular la espacial
  - Pero no lo vemos en este curso

# [ Definición de recursividad I ]

- Un algoritmo es recursivo cuando el propio algoritmo se llama a sí mismo en algún punto (o varios puntos) de su código
  - Esa llamada se llama “llamada recursiva”
- La recursividad es una forma más natural (que la iteratividad) de ver muchos algoritmos
  - Algunos algoritmos, no obstante, no se pueden hacer recursivos

# Definición de recursividad II

- En general:
  - Diremos que un objeto es recursivo si forma parte o se define a si mismo
    - Ej: animaciones o imágenes recursivas



# [ Esquema básico I ]

- Un algoritmo recursivo siempre sigue un esquema similar:
  - Una condición «si...»
  - Salida del algoritmo en el caso trivial
    - El “caso trivial” es cuando ya no necesitamos hacer una llamada recursiva para resolver el problema
  - En el caso no trivial, se «simplifica» el problema y se llama de nuevo al algoritmo con el problema simplificado como entrada

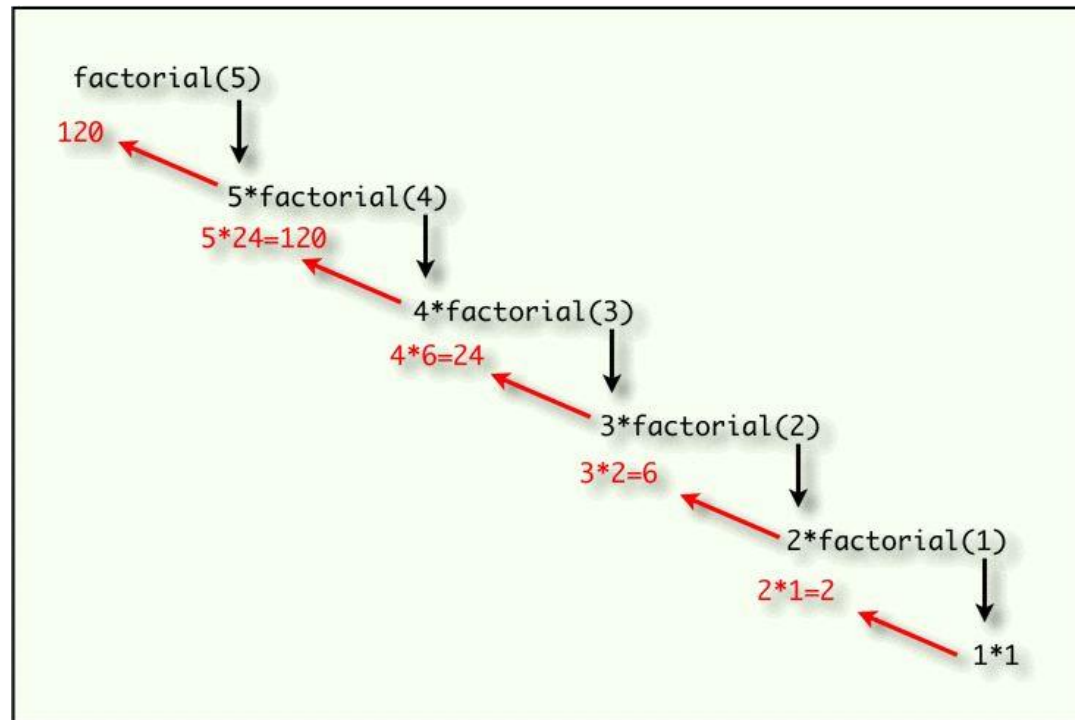
# [ Esquema básico II ]

- Ejemplo de cálculo recursivo del factorial de un número “n”
  - Recordemos:  $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 1$  (esta es la “versión iterativa”)
  - La versión recursiva sería:  $n! = n \cdot (n-1)!$

```
1  int factorial(int n) {  
2      if (n == 0) return(1);  
3      else return(n * factorial(n - 1));  
4  }
```

# [ Esquema básico III ]

- Para cualquier algoritmo recursivo podemos dibujar un “árbol de llamadas recursivas” para intentar comprender la traza del algoritmo:





# [Ventajas de la recursividad I]

- La recursividad se integra perfectamente y sigue la estrategia de “divide y vencerás” para resolver problemas:
  - Se divide un problema en 2 o más subproblemas (y éstos a su vez en otros subproblemas, y así sucesivamente)
  - Cada subproblema es de naturaleza similar al problema inicial...
  - ... pero cada subproblema es de tamaño menor que el problema inicial
  - Se resuelve cada subproblema por separado
  - Una vez resueltos, se combinan sus resultados para producir la solución del problema original

# [Ventajas de la recursividad II]

- A menudo es más fácil realizar un programa recursivo que su equivalente iterativo
  - Porque muchas definiciones y problemas son de naturaleza recursiva...
  - ... y, por lo tanto, convertirlos en algoritmo recursivo es inmediato y sencillo

# [Ventajas de la recursividad III]

- Hay ciertas estructuras de datos que se definen recursivamente
  - Listas, árboles, grafos...
  - Al ser recursivas, se manipulan muy fácilmente con algoritmos recursivos
  - Ej: se puede ordenar una lista ordenando cada mitad por separado y luego juntando los resultados (quicksort)
  - Ej: se puede buscar en una lista mirando si en la primera posición está lo buscado... si no está, volvemos a buscar en una lista más pequeña (la que empieza a partir del segundo elemento)

# [ ¿Funciona la recursividad? I ]

- Pensar, programar, probar, demostrar o asegurarse de que un algoritmo recursivo funciona es sencillo. Basta con asegurarse de que se cumple todo lo siguiente:
  - Tiene que existir una salida no recursiva del algoritmo (caso trivial)
    - En el factorial, cuando  $n$  es 0
  - Cada llamada recursiva se refiere a un problema más simple
    - La llamada recursiva se hace con  $n-1$ , más simple que si la hiciéramos con  $n$
  - Suponiendo que las llamadas recursivas funcionan, el algoritmo debe de funcionar
    - En el factorial, si la llamada recursiva funciona y devuelve  $(n-1)!$ , entonces hay que comprobar que el algoritmo devuelve  $n!$
- Por lo tanto, no hay que pensar el árbol de llamadas recursivas para programar o entender el algoritmo recursivo en cuestión o para demostrar y/o asegurarse de que efectivamente sí funciona

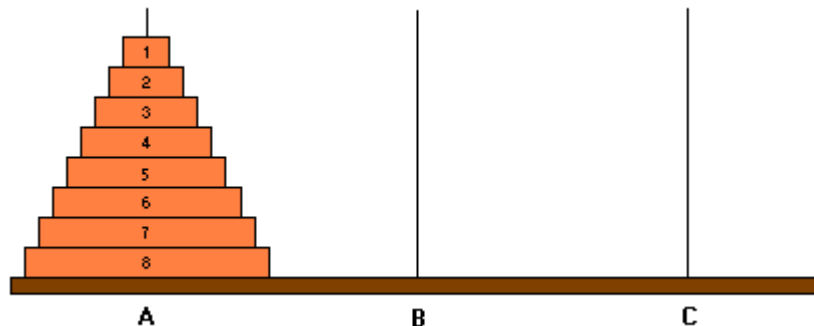
# [ ¿Funciona la recursividad? II ]

- Veamos si hemos comprendido cómo demostrar que un algoritmo recursivo funciona. Usemos para ello el ejemplo de las torres de Hanoi:
  - Tenemos tres postes llamados A, B y C
  - Tenemos  $n$  discos, todos ellos de tamaños diferentes
  - Inicialmente tenemos todos los discos en A, de manera que cada disco está encima de todos los que son mayores que él
  - El objetivo es dejar todos los discos en C
  - Reglas:
    - Sólo se puede mover un disco a la vez
    - No se puede poner un disco encima de otro menor
    - Sólo se puede coger el disco más pequeño de cada poste

# ¿Funciona la recursividad? III

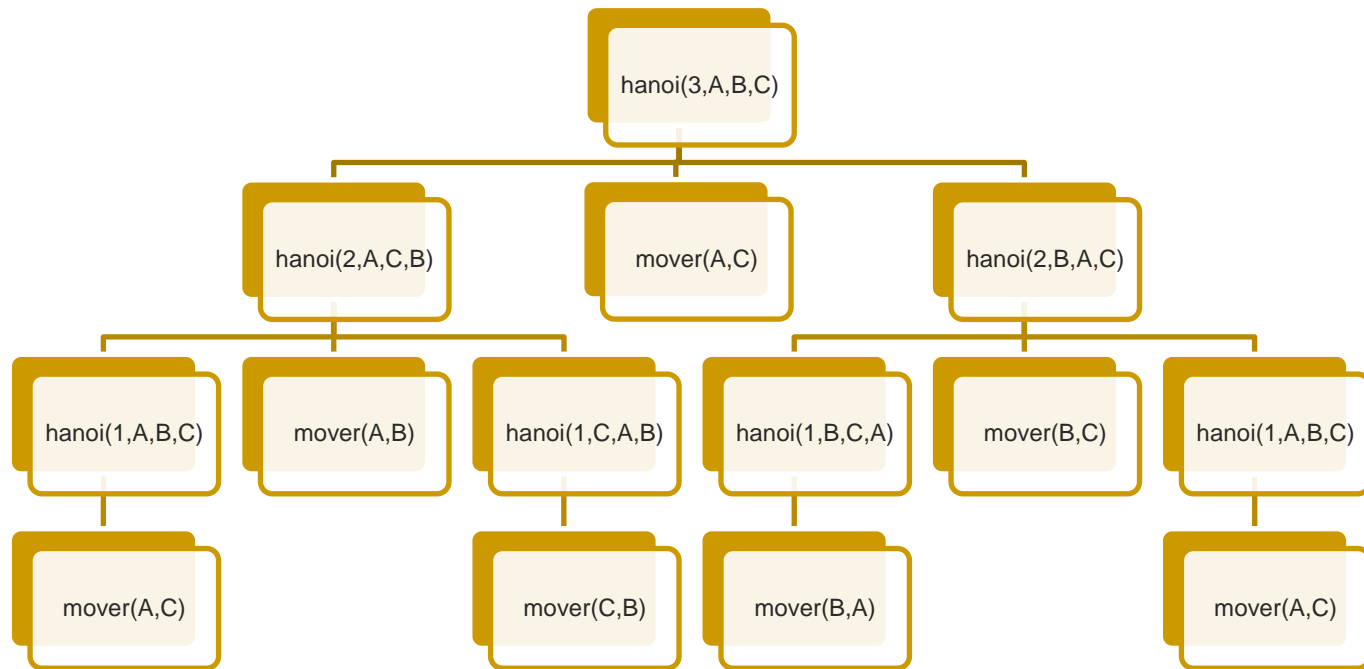
- Pseudocódigo de las Torres de Hanoi (el origen es “A”, el auxiliar es “B” y el destino es “C”):

```
algoritmo hanoi
entrada entero n; poste origen, auxiliar, destino
si n > 0 entonces
    hanoi( n - 1, origen, destino, auxiliar )
    mover( origen, destino )
    hanoi( n - 1, auxiliar, origen, destino )
```



# ¿Funciona la recursividad? IV

- Podemos dibujar el árbol de llamadas recursivas (ej: para  $n=3$ ), pero, como dijimos, no es necesario para comprender que el algoritmo realmente funciona



# [ ¿Funciona la recursividad? V ]

- EjercicioRecursividad: vamos a ensayar programando varios algoritmos recursivos:
  - Algoritmo de Euclides
  - Potenciación
  - Sumatorio
  - Fibonacci
  - Búsqueda
  - Multiplicación a la rusa



# [ Recursividad y complejidad I ]

- El  $T(n)$  de un algoritmo recursivo es una función/ecuación en recurrencia
  - Una función en recurrencia o recurrente es aquélla que se incluye a sí misma en su definición
  - Todas las funciones recurrentes tienen:
    - Una o varias condiciones iniciales
      - Las sacaremos del caso trivial
    - Una expresión general
      - La sacaremos del caso no trivial
  - Veamos algunos ejemplos

# [ Recursividad y complejidad II ]

¿Cuánto tarda en ejecutarse el algoritmo recursivo para calcular el factorial de un número “n”?

- La condición inicial (cuando  $n=0$ ), la cual sacamos del caso trivial del algoritmo, es  $T(0)=5$ , porque:
  - 1 OE por el salto hacia la línea 1 desde el main o desde donde sea, 1 OE por la declaración del parámetro formal, 1 OE por la evaluación de la condición, 1 OE por el return, 1 OE por el salto hacia el main
- La condición general (cuando  $n$  no es 0) la sacamos del caso no trivial y es  $T(n)=T(n-1)+9$ , porque:
  - 4 OE por el salto al comienzo de la función, declaración del parámetro formal, evaluación de la condición y salto al else
  - En la línea 3: 5 OE por la multiplicación, resta, return, asignación de  $n-1$  al parámetro formal, y salto hacia el main (o hacia la función que nos haya llamado)
  - En la línea 3:  $T(n-1)$  OE va a tardar la ejecución de la función  $\text{factorial}(n-1)$ . Como no sabemos lo que es exactamente, lo dejamos indicado como  $T(n-1)$

```
1 int factorial(int n) {  
2     if (n == 0) return(1);  
3     else return(n * factorial(n - 1));  
4 }
```

# [ Recursividad y complejidad III ]

$T(n)$  del algoritmo recursivo de Hanoi:

- $T(0)=8$ , porque:
  - Salto hasta nuestra función, 4 declaraciones de parámetros formales, evaluación de la condición, salto el final de la función, salto hasta el main)
- $T(n)=2 \cdot T(n-1)+20$  para  $n>0$ , porque:
  - 5 OE por salto hasta nuestra función y 4 declaraciones de parámetros formales
  - 1 OE por evaluación de la condición
  - $T(n-1)+5$  OE por la primera llamada recursiva (incluye una resta y 4 asignaciones)
  - 3 OE por la línea del mover() (suponemos que mover() es 1 OE, y 2 OE por la asignación de los dos parámetros que tiene)
  - $T(n-1)+5$  OE por la segunda llamada recursiva (incluye una resta y 4 asignaciones)
  - 1 OE por salto hasta el main

**algoritmo** *hanoi*

**entrada** *entero n; poste origen , auxiliar , destino*

**si** *n > 0 entonces*

*hanoi( n - 1 , origen , destino , auxiliar )*

*mover( origen , destino )*

*hanoi( n - 1 , auxiliar , origen , destino )*

# [ Recursividad y complejidad IV ]

- De una función en recurrencia no podemos obtener directamente su complejidad
- Para ello, primero tenemos que convertirla en una función no recurrente que sea equivalente a la recurrente
  - Es decir, convertirla en una función que no dependa de sí misma
  - A partir de la función no recurrente equivalente ya podríamos obtener su  $O(\dots)$  según las reglas vistas
  - Una forma de eliminar recurrencias sencillas es desarrollar la serie recurrente y a partir de ahí intentar deducir la fórmula general sin recurrencia
    - Existe un procedimiento general para eliminar cualquier recurrencia, pero no lo vemos en esta asignatura
    - Siempre podemos usar [www.wolframalpha.com](http://www.wolframalpha.com)

# [ Recursividad y complejidad V ]

## ■ Ejemplo: factorial

- Según calculamos, tenemos  $T(0)=5$  y  $T(n)=T(n-1)+9$
- Desarrollamos unos cuantos elementos de la serie, hasta que consigamos deducir intuitivamente la fórmula general sin recurrencia:
  - $T(0)=5$
  - $T(1)=T(0)+9=5+9=14$
  - $T(2)=T(1)+9=14+9=23$
  - $T(3)=T(2)+9=23+9=32$
  - $T(4)=T(3)+9=32+9=41$
  - ...
- Nos damos cuenta, intuitivamente, que:
  - $T(n)=9n+5$
- En [www.wolframalpha.com](http://www.wolframalpha.com), pondríamos “ $T(0)=5$ ,  $T(n)=T(n-1)+9$ ” (sin las comillas) y nos daría “ $T(n)=9n+5$ ”
- Ya podemos averiguar la complejidad, con las reglas anteriormente vistas. **Por lo tanto:  $T(n)=9n+5 \in O(n)$**

# [ Recursividad y complejidad VI ]

## ■ Ejemplo: Hanoi

- Según calculamos, tenemos  $T(0)=8$  y  $T(n)=2T(n-1)+20$
- Desarrollamos unos cuantos elementos de la serie:
  - $T(0)=8$
  - $T(1)=2T(0)+20=16+20=36$
  - $T(2)=2T(1)+20=72+20=92$
  - $T(3)=2T(2)+20=184+20=204$
  - ...
- Nos podríamos dar cuenta, intuitivamente, que:
  - $T(n)=28 \cdot 2^n - 20$
- Si no lo averiguamos intuitivamente (que, en este caso difícil, es lo más probable), no nos queda más remedio que utilizar [www.wolframalpha.com](http://www.wolframalpha.com)
  - Escribimos " $T(0)=8$ ,  $T(n)=2T(n-1)+20$ " y nos da el resultado " $T(n)=4(7 \times 2^n - 5)$ ", que es equivalente a  $T(n)=28 \cdot 2^n - 20$
- Ya podemos averiguar la complejidad, con las reglas anteriormente vistas. **Por lo tanto:  $T(n)=28 \cdot 2^n - 20 \in O(2^n)$**

# [ Recursividad y complejidad VII ]

- EjercicioComplejidad2. Vamos a calcular el  $T(n)$  y la complejidad temporal de varios algoritmos recursivos sencillos
  - Para ello, habrá que hacer varios pasos:
    1. Calcular su  $T(n)$  recurrente, no olvidando las condiciones iniciales.
    2. Intentar eliminar la recurrencia intuitivamente, desarrollando la serie
    3. Si no te es posible obtener intuitivamente la solución, utilizar WolframAlpha
    4. A partir del  $T(n)$  no recurrente obtenido, calcular su  $O(n)$

# [ Definición de un TAD I ]

- Recordemos que una estructura de datos está formada por dos partes:
  - Un conjunto de datos, relacionados entre sí, que tienen un propósito y uso común
  - Varios algoritmos para manipular ese conjunto de datos
- La descripción formal (matemática, sin programarla) de una Estructura de Datos se llama “Tipo Abstracto de Datos” (TAD)



# Definición de un TAD II

- Un ejemplo típico de TAD es un número racional (una fracción). Vamos a describir el TAD por dentro usando lenguaje natural:
  - Datos que contiene el TAD por dentro: numerador (tipo entero) y denominador (tipo entero)
  - Algunos algoritmos para manipular este TAD:
    - De creación de la estructura de datos, a partir de dos enteros que el usuario debería proporcionar
      - Dichos enteros pasarán a ser el numerador inicial y el denominador inicial de la fracción
    - De creación de un nuevo racional a partir de otros racionales
      - Ej: sumar, multiplicar
    - De obtención de información de la estructura
      - Ej: getNumerador, getDenominador
    - De modificación de la estructura
      - Ej: simplificar. Se haría calculando el máximo común divisor del denominador y el denominador, por ejemplo mediante el algoritmo de Euclides. Luego se divide el numerador y el denominador entre ese máximo común divisor.

# Definición de un TAD III

- Una vez descrito el TAD por dentro, ya podemos usarlo como queramos, incluso para definir otros TADs
- Ejemplo con el TAD “Número racional”:
  - Ahora podemos crear tantas fracciones distintas como necesitemos para nuestros cálculos
  - Podemos sumarlas o multiplicarlas entre ellas para crear nuevas fracciones resultado
  - Podemos simplificar una fracción, y quedará modificada por dentro (su numerador y denominador será distinto)
  - Podemos usar el TAD “Número Racional” para definir otro TAD, por ejemplo el TAD “Tarta”.
    - El TAD “Tarta” tendrá un dato interno de tipo fracción que nos indique la fracción de tarta que nos queda, después de ejecutar su algoritmo “comerPorción”.

# [ Clases y objetos I ]

- ¿Cómo programaríamos un TAD? Mediante una “clase”.
  - Para programar una “clase”, necesitamos un lenguaje de programación que sea “orientado a objetos”. Ej: C++, Java
  - Recordemos que una clase es una estructura de datos (conjunto de sus atributos) más los algoritmos para manipularla (conjunto de métodos)
  - A partir de las clases, se crearán objetos (los veremos ahora)

# [ Clases y objetos II ]

- **Un objeto es básicamente cualquier elemento que se pueda nombrar:**
  - un árbol específico (el que está en frente de mi ventana),
  - una persona (Juan González),
  - un ordenador (el primero que tuve, por ejemplo),
  - una pared (la que separa el baño de la habitación principal),
  - un avión (el que no pude comprar el año pasado),
  - un automóvil (mi propio coche)...
- **Una clase es un tipo de objetos similares:** árboles, personas, ordenadores, paredes, aviones, automóviles...

# [ Clases y objetos III ]

- Así pues, un objeto es un elemento particular de su clase:
  - Juan es un objeto de la clase "Personas"
  - El árbol que está en frente de mi ventana es un objeto particular de la clase "Árboles"
  - Mi coche es un elemento particular de la clase "Coches"

# [ Clases y objetos IV ]

- En un lenguaje orientado a objetos, se escriben las clases en el código fuente
- A partir de dichas clases, creamos todos los objetos que queramos
- De este modo, **una clase actúa como un "molde" para crear objetos**
  - Si tenemos ya escrita la clase "Personas", podemos crear a Juan, Pepe, Luisa y Menganito (4 objetos distintos, pero de la misma clase)

# [ Definir una clase I ]

- ¿Qué hay dentro de una clase?
  - **Un conjunto de atributos o características**
    - Es el nombre de las características que posee cualquier objeto de esa clase
    - Ej: la clase Persona (es decir: cualquier persona) tiene una altura, un color de ojos, una edad, una profesión, etc.
  - **Un conjunto de operaciones o métodos**
    - Son las acciones que puede realizar cualquier objeto de esa clase.
    - Ej: cualquier persona anda, piensa, corre, trabaja, duerme, etc.
    - Ej: cualquier avión despegar, aterriza y vuela

# [ Definir una clase II ]

- ¿Qué tiene un objeto por dentro?
  - **Valores concretos de los atributos de la clase.**
    - Es el valor concreto que toma un atributo en cada objeto de su clase
    - Ej: Juan (de la clase Persona) mide 173 cm (valor concreto del atributo altura), tiene ojos marrones (valor concreto del atributo color de ojos), su edad es 31 años, es abogado...
  - **Operaciones.** Todos los objetos de una clase pueden realizar las operaciones definidas en esa clase, sin más.
    - Ej: tanto Juan como María (miembros de la clase Personas) pueden ambos andar y pensar.



# Definir una clase III

- Así pues, al escribir una clase, deberemos decir:
  - **Nombre** de la clase ("Persona")
  - Qué **atributos** tiene (altura, color de ojos, edad y profesión)
  - Qué **métodos** tiene (andar, correr, trabajar y dormir)
- Al crear un objeto a partir de una clase (llamado también "**instanciar** un objeto a partir de una clase"), tendremos que decir:
  - El **nombre** del objeto ("Juan")
  - De qué **clase** es ("Persona")
  - Qué **valores concretos** tienen sus atributos (173 cm de altura, ojos marrones, 31 años, abogado)
- Varios objetos de la misma clase se diferencian entre sí sólo en el valor concreto de sus atributos

# Definir una clase IV

- Cada atributo de una clase puede ser, además, un objeto de otra clase:
  - Ej: la clase Coche tiene 4 ruedas concretas. Cada rueda concreta es un objeto de la clase Rueda
- Una clase también puede ser una lista de objetos
  - ¿Por qué no? Una lista es también algo que podemos nombrar. Sus atributos son los objetos (elementos que contiene) y sus operaciones podrían ser obtener un elemento, ordenar todos, etc.

# [ Usar objetos I ]

- Para poder crear una aplicación necesitarás más de un objeto, y estos objetos no pueden estar aislados unos de otros.
- Pues bien, **para comunicarse esos objetos entre sí se envían mensajes.**
- Los mensajes son simples llamadas de un objeto (o main) a un método de otro objeto para decirle que haga cualquier cosa.
  - Ej: yo (objeto Carlos de la clase "Personas") me monto en mi coche (objeto específico de la clase Coches) y le envío el mensaje "arranca". Es decir, ejecuto el método arrancar() de la clase Coche sobre el objeto que es mi coche concreto

# [ Usar objetos II ]

- Encapsulación significa que los atributos de una clase no pueden ser leídos o modificados directamente desde el exterior (desde otro objeto o desde el main)
- Para cambiar el valor de un atributo de un objeto, habría que hacerlo a través de uno de los métodos
- Ejemplo: otra persona no puede cambiar mi profesión directamente, sino que para ello tiene que llamar a mi método "contratarme"
- Así pues, los datos internos de un objeto están "protegidos", están encapsulados. Sólo mis propios métodos pueden acceder directamente a ellos. Por lo tanto, los demás deberán llamar a mis métodos

# [ Programación de un TAD I ]

- Ejemplo guiado (EjemploRacional):
  - Vamos a programar el TAD número racional en C++, utilizando la clase “Racional”
  - Por cada clase, se necesitan dos archivos:
    - Un archivo de cabecera .h que declare lo que tiene la clase por dentro (atributos y métodos)
    - Un archivo de código fuente .cpp que contenga el código de cada uno de los métodos de la clase
  - Además todo programa de C++ necesita una función “main” que coordine todo el programa
  - Vamos a ir explicando todos los detalles del programa y lo que es una clase y un objeto mientras vemos el código fuente

# Programación de un TAD II

- **EjercicioPunto2D**: programar el TAD “Punto2D” en C++ y probar todos sus métodos con un “main”
  - El TAD representa a un punto en 2 dimensiones (es decir, en las coordenadas “x” e “y”)
  - La clase “Punto2D” tendrá dos atributos: la coordenada x, y la coordenada y
  - Métodos de la clase “Punto2D” para manipular la estructura de datos:
    - Constructor: le pasamos dos números reales y con ellos inicializa las dos coordenadas
    - Desplazar: le pasamos el desplazamiento en el eje x, y el desplazamiento en el eje y. Modificará las coordenadas x e y según ese desplazamiento.
    - CalcularDistanciaAlOrigen: nos devuelve la distancia del punto hasta el origen de coordenadas, usando el Teorema de Pitágoras para calcular la hipotenusa (el valor absoluto de las coordenadas son los catetos)
      - Busca en [www.cplusplus.com](http://www.cplusplus.com) la biblioteca “cmath” y encuentra una función que te permita hacer la raíz cuadrada
    - Visualizar: imprime por pantalla el punto. Ej: si x=5 e y=3, se imprimirá por pantalla “(5, 3)” (sin las comillas)