Lección 2: Contenedores y Tipos



- Motivación
- Definiciones
- Clasificación de las EEDD
- Eficiencia de las EEDD
- Análisis de la eficiencia
- Cálculo del análisis de la eficiencia
- De ahora en adelante....





Alberto tiene una pequeña empresa, tiene un empleado llamado Ramiro



```
class Empresa{
    Empleado Ramiro;
Public:
    Empresa (Empleado &r);
    ...
};
```





Pero la empresa de Elías tiene 25 empleados y piensa ampliar pronto la plantilla.



Necesita una estructura de datos para almacenar **muchos** datos

```
class Empresa{
   vector<Empleado> empleados;
public:
    Empresa ():empleados();
   nuevoEmpleado (Empleado &e);
   ...
};
```

Definiciones



Las siguientes definiciones son afines:

- Una estructura de datos es una forma particular de guardar y organizar la información en un ordenador de forma que pueda ser usado eficientemente.
- Un contenedor es una estructura de datos que sirve para guardar colecciones de otros objetos.
- Un tipo de dato abstracto (TDA) es un modelo matemático para una estructura de datos definida indirectamente por las operaciones que la manejan.
- Una clase de objetos es la representación de un TDA que se hace en un lenguaje orientado a objetos.

Clasificación de las EEDD

Las estructuras de datos pueden clasificarse de muy distintos modos.

- Atendiendo al tipo de acceso:
 - Acceso directo: vectores, matrices, pilas, colas, etc.
 - Acceso secuencial: listas, matrices dispersas, etc.
 - Acceso por clave: árboles, tablas hash, etc.
- Atendiendo a su estructura interna:
 - Lineales: vectores, listas, pilas, matrices, etc.
 - No lineales: heap, árbol AVL, quadtree, grafos.

Clasificación de las EEDD

- Atendiendo al manejo de memoria
 - Estáticas: vectores estáticos, matrices estáticas, etc.
 - Dinámicas: listas, vectores dinámicos, árboles.
- Atendiendo a su ubicación:
 - Memoria: vectores, listas, pilas, etc.
 - · Fichero: árboles B, ficheros dispersos, etc.
 - Mixtos: índices simples, índices secundarios, etc.
- Atendiendo a su dimensionalidad:
 - Unidimensionales: vectores, listas, pilas, etc.
 - Bi/Multi-dimensionales: matrices, grafos, quadtrees, etc.

Clasificación de las EEDD

La elección de una estructura de datos depende del tipo de algoritmo que resuelve el problema:

- Búsqueda eficiente para grandes cantidades de datos:
 - Se usa un campo para la búsqueda: árboles avi, tablas hash, eedd en ficheros, etc.
 - Se organizan por dos (o más) campos: quadtree, mallas regulares, etc.
- Acceso específico según el problema:
 - El dato buscado siempre está en una misma ubicación: pilas, colas, colas con prioridad, etc.
 - Problemas de caminos: grafos

Eficiencia de las EEDD



La biblioteca de la universidad tiene más de 30.000 libros, cómo puedo organizarlos para localizarlos de forma **eficiente** por ISBN? Posible opciones:

- Búsqueda lineal: uno por uno hasta 30.000 libros.
- En un array ordenado: búsqueda binaria o dicotómica con unos 15 accesos.

```
32...56 32...18 32...22 32...89 32...10 32...05 32...12 32...40 ...
```

ARRAY DESORDENADO

... 32...05 32...10 32...12 32...18 32...22 32...40 32...56 32...89 ...

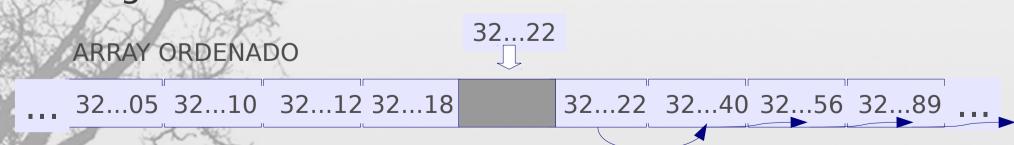
ARRAY ORDENADO

Eficiencia de las EEDD



El tiempo que tarda en ejecutarse un algoritmo depende de **n**, el tamaño de los datos a procesar

- En el ejemplo n=30.000
- En el primer caso se tarda un tiempo proporcional a n para realizar la búsqueda
- En el segundo caso es proporcional a log₂n
- Pero insertar un nuevo dato necesitaría n accesos.
 Ninguna solución es eficiente







Es muy importante elegir la estructura de datos más adecuada en cada caso:

- Para el ejemplo de la biblioteca lo ideal es utilizar un contenedor asociativo o de acceso por clave que permita búsquedas en tiempo logarítmico e inserciones también eficientes
- Nuestro objetivo en el curso es buscar la estructura de datos más adecuada para cada problema
- Las estructuras de datos y los algoritmos están íntimamente relacionados a la hora de resolver un problema



- El tiempo de ejecución de un programa puede depender de:
 - · el número de datos **n**,
 - lo rápido que sea el ordenador,
 - · la secuencia de los datos de entrada,
 - la calidad del diseño del algoritmo.
- Se expresa como *T(n)* el tiempo que tarda en ejecutase un programa *P*
- Un problema puede resolverse con dos algoritmos distintos, uno tardará $T_1(n)$ y el otro $T_2(n)$. Si $T_1(n) < T_2(n)$ entonces el primero es más eficiente



- Un algoritmo se ejecuta en tiempo $T_1(n) = 4 \log_2 n$
- Pero otra secuencia de datos del mismo programa tarda $T_2(n) = 2 n$
- La mejor ejecución resultó ser $T_3(n) = 2 \log_2 n$

Para hacer la medición independiente de la ejecución, se emplea la complejidad en **sentido asintótico**, es decir, para un tañano muy grande (tendiendo a infinito)

- T(n)=O(f(n)) → peor caso o notación O grande
 - Si y sólo si existen dos valores reales C y C_0 t.q.: $T(n) \le C f(n)$ para todo $C > C_0$
 - Lo que indica que f(n) es una cota superior y cualquier ejecución está por debajo de este valor.



• En el ejemplo anterior como la peor ejecución fue T(n)=5n, decimos que T(n) = O(n).

La notación O grande es la más usada por ser la cota superior, pero también se puede estudiar el mejor caso:

- $T(n)=\Omega (f(n)) \rightarrow mejor caso o Gran Omega$
 - Si y sólo si existen dos valores reales C y C_0 t.q.: T(n) >= C f(n) para todo $C>C_0$
 - Lo que indica que f(n) es una cota inferior y cualquier ejecución está por encima de este valor.
- Esta notación es útil porque a veces se prevé que un algoritmo se comportará de forma óptima



```
Si T(n)=c_1 n^2 + c_2 n para c1 y c2 > 0, entonces:

|c_1 n^2 + c_2 n| \ge |c_1 n^2| \ge c_1 |n^2|

Por lo tanto, T(n) está en \Omega(n^2).
```

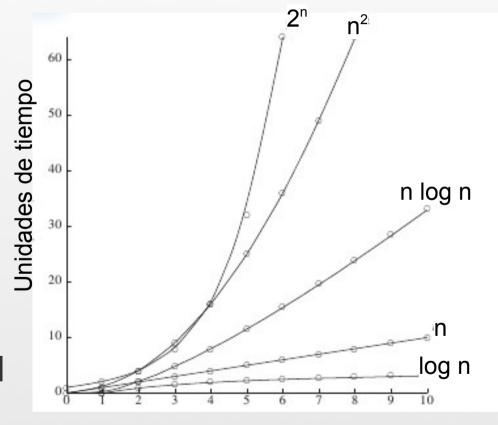
- Las funciones suelen simplificarse y las constantes obviarse en las notaciones asintóticas
- Cuando la cota superior e inferior coinciden se usa otra notación: T(n)= Θ(f(n))
 - Si un problema se resuelve en tiempo Θ(f(n)), sabemos que hemos encontrado la solución óptima, no se puede mejorar asintóticamente



Lectura de órdenes

- O(1) constante
- O(log n) logarítmico
- O(n) lineal
- O(n log n)
- O(n²) cuadrático
- O(na) polinomial
- O(aⁿ)(a > 2) exponencial
- O(n!)(a > 2) factorial

En este contexto *log* siempre es en base 2



Tamaño n



- En general $O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n\log n) < O(n^2)$
- Pero no siempre la mejor solución asintótica es más rápida para un conjunto pequeño de datos.
- Las constantes obviadas son importantes para tamaños no elevados de los datos de entrada
- Pero un algoritmo debe diseñarse para cualquier n

Por ejemplo, para n=100:

- 5n < 200 log n
- 2n log n < 30n
- $n^2 < 25 n log n$
- $n^3 < 125n^2$

Cálculo del análisis de eficiencia

```
if (a>b) {
    revisarTodo();
} else {
    revisarAlgo();
}
```

- La función revisarTodo() es O(n²)
- La función revisarAlgo() es O(n)
- El fragmento completo es max(n,n²), por tanto O(n²)

```
void granProblema(1,n){
....
  if (n<3) {
    resuelvo()
  } else {
    a=granProblema(1,n/2)
    b=granProblema(n/2+1,n)
    c=unirSoluciones(a,b)
  }
}</pre>
```

- resuelvo() = constante
- unirSoluciones = cn
- T(n)= 2T(n/2) + cn =
- = 2(2T(n/4) + cn/2) + cn = 4T(n/4) + 2c
- = 4(2T(n/8) + cn/4) + 2cn
- = 8T(n/8) + 3cn = nT(1) + cn log2 n
- = O(n log n)

Cálculo del análisis de eficiencia

```
sum=0;
for(i=0; i<n; i++)
    sum += n;</pre>
```

- La primera línea es O(1).
- El ciclo "for" es repetido n veces.
 - La tercera línea también es O(1)
- El fragmento completo es O(n).

```
sum=0;
for(j=0; j<n; j++)
    for(i=0; i<j; i++)
        sum++;
for(k=0; k<n; k++)
    A[k]= k-1;</pre>
```

- •La primera línea es O(1).
- Los dos primeros bucles anidados son O(n²)
- El último bucle es O(n)
- El fragmento completo es O(n²).





- Para cada estructura de datos consideraremos el tiempo que necesitan para:
 - Insertar/borrar
 - Buscar
 - Ordenar (en su caso)
- En base a esto se adaptarán mejor o peor a la solución de un problema.
- En muchas ocasiones la elección de la EEDD correcta determina directamente la eficiencia global del algoritmo