



**Universidad
de Valparaíso**
CHILE

Escuela de Ingeniería Civil Informática
Facultad de Ingeniería

Estructuras de datos

Capítulo I: Análisis de algoritmos

Fabián Riquelme Csori

fabian.riquelme@uv.cl

2017-II

Index

Tipos de datos

- Tipos de datos primitivos
- Tipos de datos abstractos

Análisis de algoritmos

- Notación Big O
- Complejidad temporal y espacial
- Análisis y comparación de algoritmos

Tipos de datos

Un **tipo de datos** es una propiedad o atributo de un conjunto de datos, que determina su dominio de aplicación, qué valores pueden tomar, qué operaciones se les pueden aplicar y cómo son representados internamente por el computador.

Tipos de datos

Un **tipo de datos** es una propiedad o atributo de un conjunto de datos, que determina su dominio de aplicación, qué valores pueden tomar, qué operaciones se les pueden aplicar y cómo son representados internamente por el computador.

Un **tipos de datos primitivo o elemental** es un tipo de datos proveído por un lenguaje de programación. Ejemplos:

Tipos de datos

Un **tipo de datos** es una propiedad o atributo de un conjunto de datos, que determina su dominio de aplicación, qué valores pueden tomar, qué operaciones se les pueden aplicar y cómo son representados internamente por el computador.

Un **tipos de datos primitivo o elemental** es un tipo de datos proveído por un lenguaje de programación. Ejemplos:

- ▶ char
- ▶ int
- ▶ float
- ▶ bool
- ▶ string
- ▶ pointer

Tipos de datos

Un **tipo de datos** es una propiedad o atributo de un conjunto de datos, que determina su dominio de aplicación, qué valores pueden tomar, qué operaciones se les pueden aplicar y cómo son representados internamente por el computador.

Un **tipos de datos primitivo o elemental** es un tipo de datos proveído por un lenguaje de programación. Ejemplos:

- ▶ char
- ▶ int
- ▶ float
- ▶ bool
- ▶ string
- ▶ pointer

Estos tipos de datos primitivos se pueden mezclar para definir **tipos de datos compuestos**. Por ejemplo, los struct en C y C++.

Tipos de datos abstractos

Un **tipo de datos abstractos** (TDA) es un modelo matemático para tipos de datos. Provee una descripción lógica o una especificación de los componentes del dato y de las **operaciones** que son permitidas.

Tipos de datos abstractos

Un **tipo de datos abstractos (TDA)** es un modelo matemático para tipos de datos. Provee una descripción lógica o una especificación de los componentes del dato y de las **operaciones** que son permitidas.

- Un TDA es independiente de la implementación.

Tipos de datos abstractos

Un **tipo de datos abstractos (TDA)** es un modelo matemático para tipos de datos. Provee una descripción lógica o una especificación de los componentes del dato y de las **operaciones** que son permitidas.

- ▶ Un TDA es independiente de la implementación.
- ▶ Un TDA puede implementarse de diversas maneras incluso en un mismo lenguaje.

Tipos de datos abstractos

Un **tipo de datos abstractos (TDA)** es un modelo matemático para tipos de datos. Provee una descripción lógica o una especificación de los componentes del dato y de las **operaciones** que son permitidas.

- ▶ Un TDA es independiente de la implementación.
- ▶ Un TDA puede implementarse de diversas maneras incluso en un mismo lenguaje.

Ventajas

Tipos de datos abstractos

Un **tipo de datos abstractos (TDA)** es un modelo matemático para tipos de datos. Provee una descripción lógica o una especificación de los componentes del dato y de las **operaciones** que son permitidas.

- ▶ Un TDA es independiente de la implementación.
- ▶ Un TDA puede implementarse de diversas maneras incluso en un mismo lenguaje.

Ventajas

- ▶ Encapsulamiento
- ▶ Localización de cambios
- ▶ Flexibilidad
- ▶ Reusabilidad
- ▶ Legibilidad
- ▶ ...

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- Constructor y destructor (en POO)

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ Constructor y destructor (en POO)
- ▶ Iteradores: para recorrer el dato.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ Constructor y destructor (en POO)
- ▶ Iteradores: para recorrer el dato.
- ▶ Operadores de capacidad: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ Constructor y destructor (en POO)
- ▶ Iteradores: para recorrer el dato.
- ▶ Operadores de capacidad: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.
- ▶ Operadores de acceso: maneras de acceder a los elementos del dato.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ **Constructor** y **destructor** (en POO)
- ▶ **Iteradores**: para recorrer el dato.
- ▶ **Operadores de capacidad**: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.
- ▶ **Operadores de acceso**: maneras de acceder a los elementos del dato.
- ▶ **Modificadores**: maneras de modificar el contenido de los elementos del dato.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ **Constructor** y **destructor** (en POO)
- ▶ **Iteradores**: para recorrer el dato.
- ▶ **Operadores de capacidad**: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.
- ▶ **Operadores de acceso**: maneras de acceder a los elementos del dato.
- ▶ **Modificadores**: maneras de modificar el contenido de los elementos del dato.
- ▶ **Comparadores**: operadores (en general binarios) para relacionar datos del mismo TDA.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ **Constructor** y **destructor** (en POO)
- ▶ **Iteradores**: para recorrer el dato.
- ▶ **Operadores de capacidad**: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.
- ▶ **Operadores de acceso**: maneras de acceder a los elementos del dato.
- ▶ **Modificadores**: maneras de modificar el contenido de los elementos del dato.
- ▶ **Comparadores**: operadores (en general binarios) para relacionar datos del mismo TDA.
- ▶ Otros: swaps, replicadores, etc.

Ejemplos de operaciones sobre TDA

- ▶ **Constructor** y **destructor** (en POO)
- ▶ **Iteradores**: para recorrer el dato.
- ▶ **Operadores de capacidad**: determinar, verificar o modificar la capacidad de almacenamiento del dato.
- ▶ **Operadores de acceso**: maneras de acceder a los elementos del dato.
- ▶ **Modificadores**: maneras de modificar el contenido de los elementos del dato.
- ▶ **Comparadores**: operadores (en general binarios) para relacionar datos del mismo TDA.
- ▶ Otros: swaps, replicadores, etc.

Ejemplo: <http://www.cplusplus.com/reference/vector/>

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?
- ▶ Para medir tiempo de ejecución en bash desde la shell de Linux, tenemos el comando **time**:

```
real 0m0.037s  
user 0m0.004s  
sys 0m0.008s
```

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?
- ▶ Para medir tiempo de ejecución en bash desde la shell de Linux, tenemos el comando **time**:

```
real 0m0.037s  
user 0m0.004s  
sys 0m0.008s
```

- ▶ **real** es el tiempo total transcurrido para ejecutar la aplicación. Incluye otros procesos que estaban en ejecución.

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?
- ▶ Para medir tiempo de ejecución en bash desde la shell de Linux, tenemos el comando **time**:

```
real 0m0.037s  
user 0m0.004s  
sys 0m0.008s
```

- ▶ **real** es el tiempo total transcurrido para ejecutar la aplicación. Incluye otros procesos que estaban en ejecución.
- ▶ **user** es el tiempo de CPU del proceso concreto que se ejecutó. Se excluye otros procesos y retardo de disco.

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?
- ▶ Para medir tiempo de ejecución en bash desde la shell de Linux, tenemos el comando **time**:

```
real 0m0.037s  
user 0m0.004s  
sys 0m0.008s
```

- ▶ **real** es el tiempo total transcurrido para ejecutar la aplicación. Incluye otros procesos que estaban en ejecución.
- ▶ **user** es el tiempo de CPU del proceso concreto que se ejecutó. Se excluye otros procesos y retardo de disco.
- ▶ **sys** es el tiempo de CPU en llamadas al sistema del proceso.

Eficiencia y complejidad

- ▶ Se invierte mucho trabajo en mejorar la eficiencia de los TDA. De ello normalmente depende la eficiencia de todo el sistema.
- ▶ Pero ¿qué es la **eficiencia**?
- ▶ Para medir tiempo de ejecución en bash desde la shell de Linux, tenemos el comando **time**:

```
real 0m0.037s  
user 0m0.004s  
sys 0m0.008s
```

- ▶ **real** es el tiempo total transcurrido para ejecutar la aplicación. Incluye otros procesos que estaban en ejecución.
- ▶ **user** es el tiempo de CPU del proceso concreto que se ejecutó. Se excluye otros procesos y retardo de disco.
- ▶ **sys** es el tiempo de CPU en llamadas al sistema del proceso.
- ▶ Si no hubieran otros procesos corriendo y la lectura de disco fuera inmediata, tendríamos **user+sys=real**.

- ¿Podemos hablar de eficiencia independientemente de los lenguajes de programación y de las máquinas?

- ▶ ¿Podemos hablar de eficiencia independientemente de los lenguajes de programación y de las máquinas?
- ▶ Complejidad temporal vs. complejidad espacial
 - ▶ ¿Recuerdan las tablas de verdad de la lógica proposicional?
 - ▶ ¿Conocen el problema SAT?

Esfuerzo computacional

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $T : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $T(|w|)$ es el tiempo o número de pasos que dicho algoritmo tarda en computar w , en función de su tamaño $|w|$.

Esfuerzo computacional

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $T : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $T(|w|)$ es el tiempo o número de pasos que dicho algoritmo tarda en computar w , en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dados dos algoritmos A_1 y A_2 que resuelven un mismo problema para una misma entrada w .
Sea $|w| = n$, supongamos:

$$T_1(n) = n^3 \quad \text{y} \quad T_2(n) = 6T_1(n)^2 + 3n + 15$$

Esfuerzo computacional

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $T : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $T(|w|)$ es el tiempo o número de pasos que dicho algoritmo tarda en computar w , en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dados dos algoritmos A_1 y A_2 que resuelven un mismo problema para una misma entrada w .
Sea $|w| = n$, supongamos:

$$T_1(n) = n^3 \quad \text{y} \quad T_2(n) = 6T_1(n)^2 + 3n + 15$$

- ▶ Ambos algoritmos poseen un tiempo de ejecución **polinomial**.

Esfuerzo computacional

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $T : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $T(|w|)$ es el tiempo o número de pasos que dicho algoritmo tarda en computar w , en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dados dos algoritmos A_1 y A_2 que resuelven un mismo problema para una misma entrada w .
Sea $|w| = n$, supongamos:

$$T_1(n) = n^3 \quad \text{y} \quad T_2(n) = 6T_1(n)^2 + 3n + 15$$

- ▶ Ambos algoritmos poseen un tiempo de ejecución **polinomial**.
- ▶ No nos interesa tanto las diferencias “sutiles” entre T_1 y T_2 , sino saber que ambos tiempos son polinomiales (i.e., nos concentramos en las **tasas de crecimiento**).

Funciones superiormente acotadas: O

- ▶ Todo polinomio está **superiormente acotado** por otro polinomio.

Funciones superiormente acotadas: O

- ▶ Todo polinomio está **superiormente acotado** por otro polinomio.
- ▶ La tasa de crecimiento de cualquier polinomio puede representarse simplemente por su **grado**.

Funciones superiormente acotadas: O

- ▶ Todo polinomio está **superiormente acotado** por otro polinomio.
- ▶ La tasa de crecimiento de cualquier polinomio puede representarse simplemente por su **grado**.
- ▶ Ej: Si el **tiempo de complejidad** de un algoritmo es $T(n) = 3n^2 + 6n$, decimos que **es del orden n^2** , y usamos la notación $O(n^2)$, tal que $T(n) = O(n^2)$.

Funciones superiormente acotadas: O

- ▶ Todo polinomio está **superiormente acotado** por otro polinomio.
- ▶ La tasa de crecimiento de cualquier polinomio puede representarse simplemente por su **grado**.
- ▶ Ej: Si el **tiempo de complejidad** de un algoritmo es $T(n) = 3n^2 + 6n$, decimos que **es del orden n^2** , y usamos la notación $O(n^2)$, tal que $T(n) = O(n^2)$.
- ▶ Formalmente,

$$f(x) = O(g(x))$$

si existen k, x_0 reales positivos tal que

$$|f(x)| \leq k |g(x)|, \text{ para todo } x \geq x_0$$

Algunas propiedades de Big O

Adición

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 + f_2 = O(|g_1| + |g_2|)$

Algunas propiedades de Big O

Adición

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 + f_2 = O(|g_1| + |g_2|)$
- ▶ Si f y g son funciones positivas, $f + O(g) = O(f + g)$

Algunas propiedades de Big O

Adición

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 + f_2 = O(|g_1| + |g_2|)$
- ▶ Si f y g son funciones positivas, $f + O(g) = O(f + g)$

Multiplicación

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 f_2 = O(g_1 g_2)$

Algunas propiedades de Big O

Adición

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 + f_2 = O(|g_1| + |g_2|)$
- ▶ Si f y g son funciones positivas, $f + O(g) = O(f + g)$

Multiplicación

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 f_2 = O(g_1 g_2)$
- ▶ $f \cdot O(g) = O(fg)$

Algunas propiedades de Big O

Adición

- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 + f_2 = O(|g_1| + |g_2|)$
- ▶ Si f y g son funciones positivas, $f + O(g) = O(f + g)$

Multiplicación

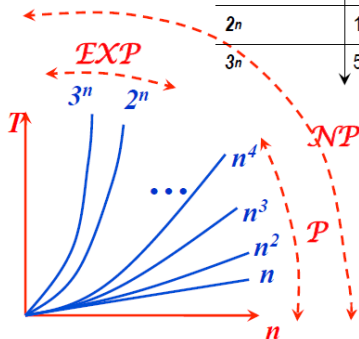
- ▶ Si $f_1 = O(g_1)$ y $f_2 = O(g_2)$, entonces $f_1 f_2 = O(g_1 g_2)$
- ▶ $f \cdot O(g) = O(fg)$
- ▶ $O(kg) = O(g)$, para toda constante $k > 0$.

Cotas usuales

- ▶ $O(1)$ es un crecimiento constante
- ▶ $O(\log n)$ es un crecimiento logarítmico
- ▶ $O(n)$ es un crecimiento lineal
- ▶ $O(n^2)$ es un crecimiento cuadrático
- ▶ $O(n^c)$ es un crecimiento polinomial
- ▶ $O(c^n)$, $c > 1$ es un crecimiento exponencial
- ▶ $O(n!)$ es un crecimiento factorial

Algoritmos polinomiales vs. exponenciales

Complejidad temporal	10	20	30	40	50
n	10ns	20ns	30ns	40ns	50ns
n^2	100ns	400ns	900ns	1,6us	2,5us
n^3	1us	8us	27us	64us	125us
2^n	1us	1ms	1s	18min	13días
3^n	59us	3,48s	2,3días	385años	2,2 x 10 ⁷ años



mayor tamaño de entrada resoluble en 1 hora:

tiempo	computador de hoy	100 veces más rápido	1000 veces más rápido
m	$N_1 = 24 \cdot 10^{11}$	$100N_1$	$1000N_1$
m^2	$N_2 = 1550000$	$10N_2$	$31,6N_2$
m^3	$N_3 = 13200$	$4,64N_3$	$10N_3$
m^5	$N_4 = 300$	$2,5N_4$	$3,98N_4$
2^m	$N_5 = 41,1$	$N_5 + 6,64$	$N_5 + 9,97$
3^m	$N_6 = 25,9$	$N_6 + 4,19$	$N_6 + 6,29$

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .
 - ▶ Si T es polinomial, entonces $S...$

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .
 - ▶ Si T es polinomial, entonces $S...$ es polinomial.

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .
 - ▶ Si T es polinomial, entonces $S...$ es polinomial.
 - ▶ Si T es exponencial, entonces $S...$

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .
 - ▶ Si T es polinomial, entonces $S...$ es polinomial.
 - ▶ Si T es exponencial, entonces $S...$ puede ser exponencial o polinomial.

Complejidad temporal vs. complejidad espacial

- ▶ Dada una entrada w para un algoritmo, definimos una función $S : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tal que $S(|w|)$ es la cantidad de memoria que usa dicho algoritmo, en función de su tamaño $|w|$.
- ▶ Dado un algoritmo A que resuelve un problema en tiempo T ocupando un espacio de memoria S .
 - ▶ Si T es polinomial, entonces $S...$ es polinomial.
 - ▶ Si T es exponencial, entonces $S...$ puede ser exponencial o polinomial.
 - ▶ Si S es exponencial, ¿entonces $T...$?

Actividad

Comparar tiempo de ejecución de algoritmos de ordenamiento
Bubble sort y **Quicksort**.

<https://github.com/vbohush/SortingAlgorithmAnimations/tree/master/src/net/bohush/sorting>

1. Buscar complejidad temporal teórica en notación Big O.
2. Ejecutar y comparar para listas ordenadas, desordenadas y ordenadas inversas.
3. Modificar algoritmos para contar número de pasos para cada ejecución.

Bibliografía

- ▶ Weiss, M., Estructura de datos y algoritmos, Addison-Wesley, 1995.
- ▶ Aho, Hopcroft y Ullman, Estructuras de datos y algoritmos, Addison-Wesley, 1988.

Recursos

- ▶ Wikipedia y Wikimedia Commons.