

Introducción a la Bioinformática

Conceptos elementales de Computación

Algoritmos

Fernán Agüero
Instituto de Investigaciones Biotecnológicas
UNSAM

- Es la disciplina que estudia como resolver problemas con computadoras
- **Deriva de las Matemáticas**
 - **Resolución de problemas**
 - **Algoritmos**
- **Qué es un Algoritmo?**
 - **Informalmente:** *“una serie de reglas que definen en forma precisa una secuencia de operaciones”*
 - **Formalmente:** *“un método, expresado como una lista finita de instrucciones bien definidas para calcular una función”*

Qué es un algoritmo?

Comenzando en un **estado o "input"** inicial

Las instrucciones describen **cómputos**

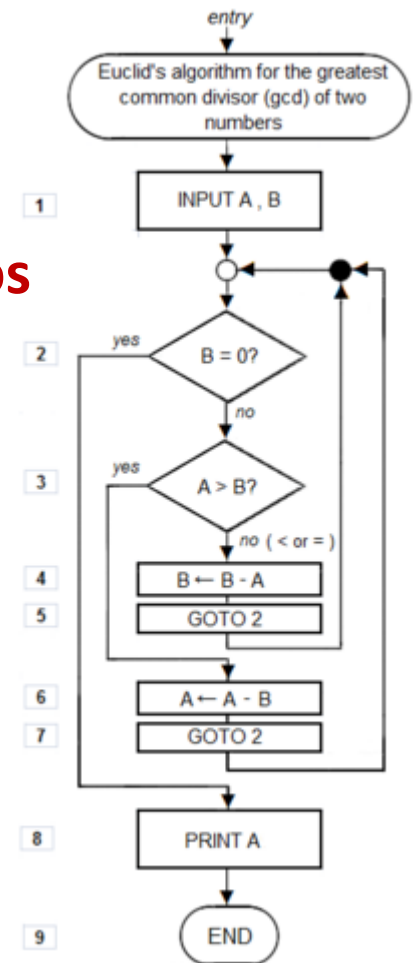
Que al ser ejecutados

Procederán por una serie de **estados bien definidos**

Eventualmente produciendo un **"output"**

Terminando en un estado final

<http://en.wikipedia.org/wiki/Algorithm>



Qué es un algoritmo?

Un algoritmo puede ser especificado

- En inglés, español, francés, etc.
- En un lenguaje formal: matemático, o de programación
 - C, Java, Perl, Python
- En forma de un diseño de hardware

A qué se parece?

- A un protocolo
- A una receta de cocina

Un programa es una implementación de un algoritmo!

Ejemplo:

BLAST, algoritmo para realizar búsquedas de similitud entre secuencias.

Hay varias implementaciones: NCBI (C, C++), WashU, etc.

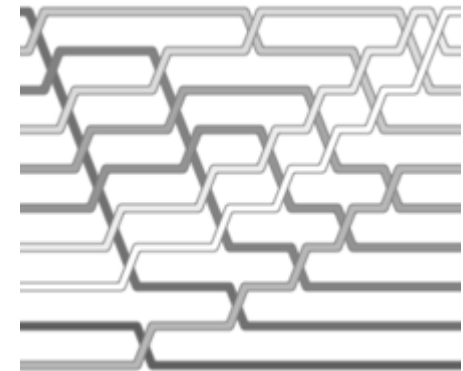
- Vamos a ver varios ejemplos a lo largo del curso!
- Tienen que cumplir con las siguientes condiciones
 - Tiene que estar bien definido
 - Tiene que tener una solución
- “Un problema es una colección *infinita* de instancias, junto con una solución para cada una de esas instancias”
- Ejemplo: ordenar números en forma creciente
- **Input:** una secuencia de n números (a_1, a_2, \dots, a_n)
- **Output:** una permutación de la secuencia original $(a'_1, a'_2, \dots, a'_n)$ tal que $a'_1 > a'_2 > \dots > a'_n$
- Una instancia del problema:
 - **Input:** (31, 41, 59, 26, 41, 58)
 - **Output:** (26, 31, 41, 41, 58, 59)

Hay muchas maneras de ordenar números!

Algoritmos para ordenar:

- **Insertion sort**
- **Merge sort**
- **Selection sort**
- **Bubble sort**
- ...
- **Cuál es el mejor?**

Hay que analizar el algoritmo!



Wikipedia es un libro de algoritmos!

ikipedia.org/wiki/Insertion_sort

Apture Editor Altmetric it Scoop.it! Spotify Web Player Open Access Button

Other bookmarks

Insertion sort

From Wikipedia, the free encyclopedia

Insertion sort is a simple [sorting algorithm](#) that builds the final [sorted array](#) (or list) one item at a time. It is much less efficient on large lists than more advanced algorithms such as [quicksort](#), [heapsort](#), or [merge sort](#). However, insertion sort provides several advantages:

- Simple implementation
- Efficient for (quite) small data sets
- [Adaptive](#) (i.e., efficient) for data sets that are already substantially sorted: the [time complexity](#) is $O(n + d)$, where d is the number of [inversions](#)
- More efficient in practice than most other simple quadratic (i.e., $O(n^2)$) algorithms such as [selection sort](#) or [bubble sort](#); the best case (nearly sorted input) is $O(n)$
- [Stable](#); i.e., does not change the relative order of elements with equal keys
- [In-place](#); i.e., only requires a constant amount $O(1)$ of additional memory space
- [Online](#); i.e., can sort a list as it receives it

When people manually sort something (for example, a deck of playing cards), most use a method that is similar to insertion sort.^[1]

Contents [\[hide\]](#)

- 1 Algorithm
- 2 Best, worst, and average cases
- 3 Relation to other sorting algorithms
- 4 Variants
 - 4.1 List insertion sort code in C
- 5 References
- 6 External links

Insertion sort



Graphical illustration of insertion sort

Class	Sorting algorithm
Data structure	Array
Worst case performance	$O(n^2)$ comparisons, swaps
Best case performance	$O(n)$ comparisons, $O(1)$ swaps
Average case performance	$O(n^2)$ comparisons, swaps
Worst case space complexity	$O(n)$ total, $O(1)$ auxiliary

Corrección

Un algoritmo es **“correcto”** si para cada instancia de un input, termina con el output correcto (la solución).

Hay algoritmos incorrectos!

- Aproximados
- Heurísticos

Eficiencia

Una medida posible de eficiencia es la **“velocidad”**: cuánto demora un algoritmo en llegar al output/solución.

Pero la **“velocidad”** es engañosa (depende del hardware).

Tal vez la mejor definición sea:

“Cuántos recursos utiliza el algoritmo para realizar su tarea”

Recursos = tiempo, espacio de almacenamiento, cantidad de memoria.

- Dado un conjunto de números
 - Existe algún subconjunto cuya suma sea **N**?
 - Ejemplo:
 - **Conjunto:** 1 2 4 5 8 9 10 11 23 76 89
 - **N = 119**

- **Evaluar**

- **Viabilidad**

- Existen impedimentos teóricos?

- **Solución (algoritmo)**

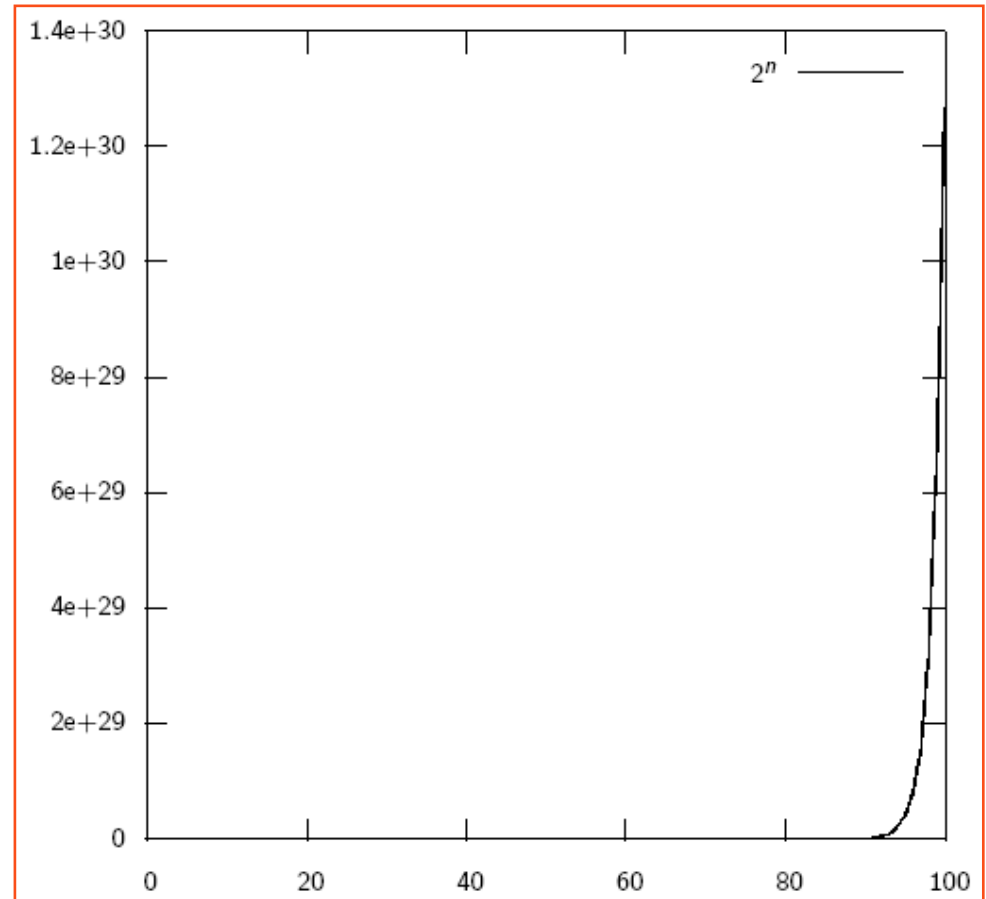
- Tomar subconjuntos de S y evaluar la suma
- Responder SI/NO

- **Análisis del algoritmo**

- Eficiencia: cómo escala con el input
- Problema = hay 2^S subconjuntos de S!
 - Si cada subconjunto se verifica en 0.0001 segundo
 - Para 100 elementos tardaríamos
 - $2^{100} * 0.0001s / 60 * 60 * 24 * 360 * 100 = 6.34 * 10^{86}$ siglos

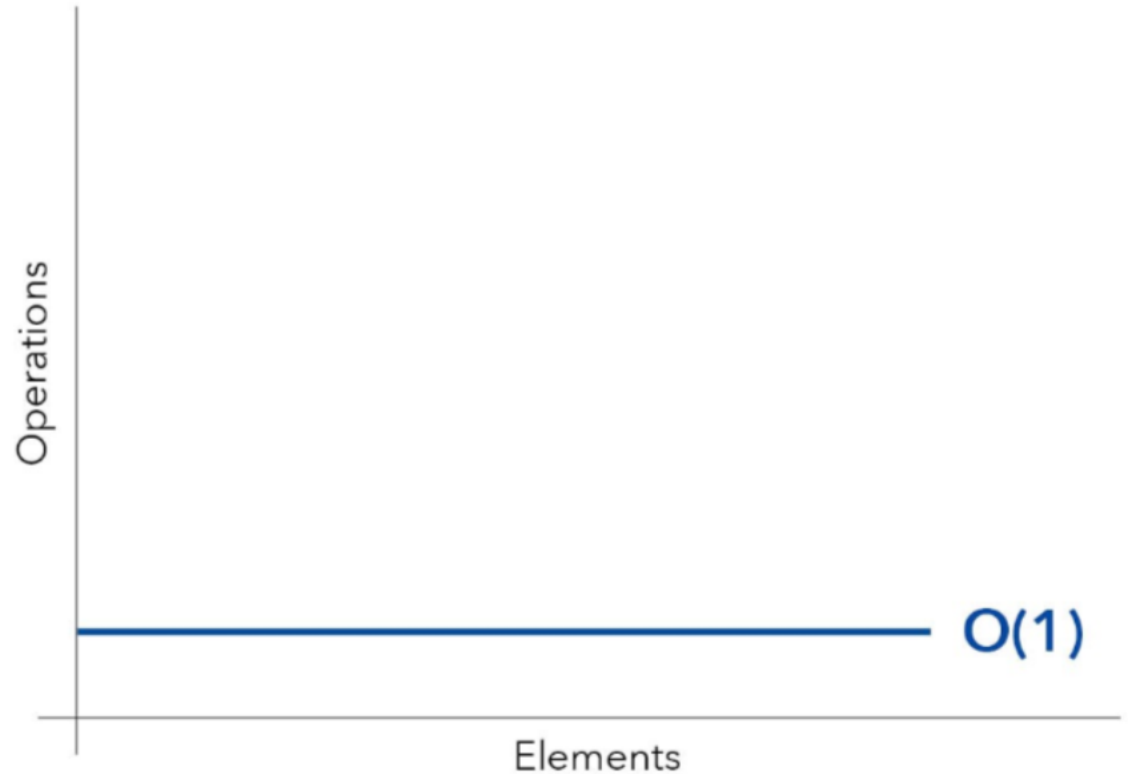
Complejidad

- Métrica para comparar algoritmos
- Relación entre cantidad de datos de entrada (input) y tiempo/espacio necesario para resolver el problema
- Normalmente se especifica para
 - $\theta(n)$, mejor caso
 - $\Omega(n)$, caso promedio
 - $O(n)$, peor caso



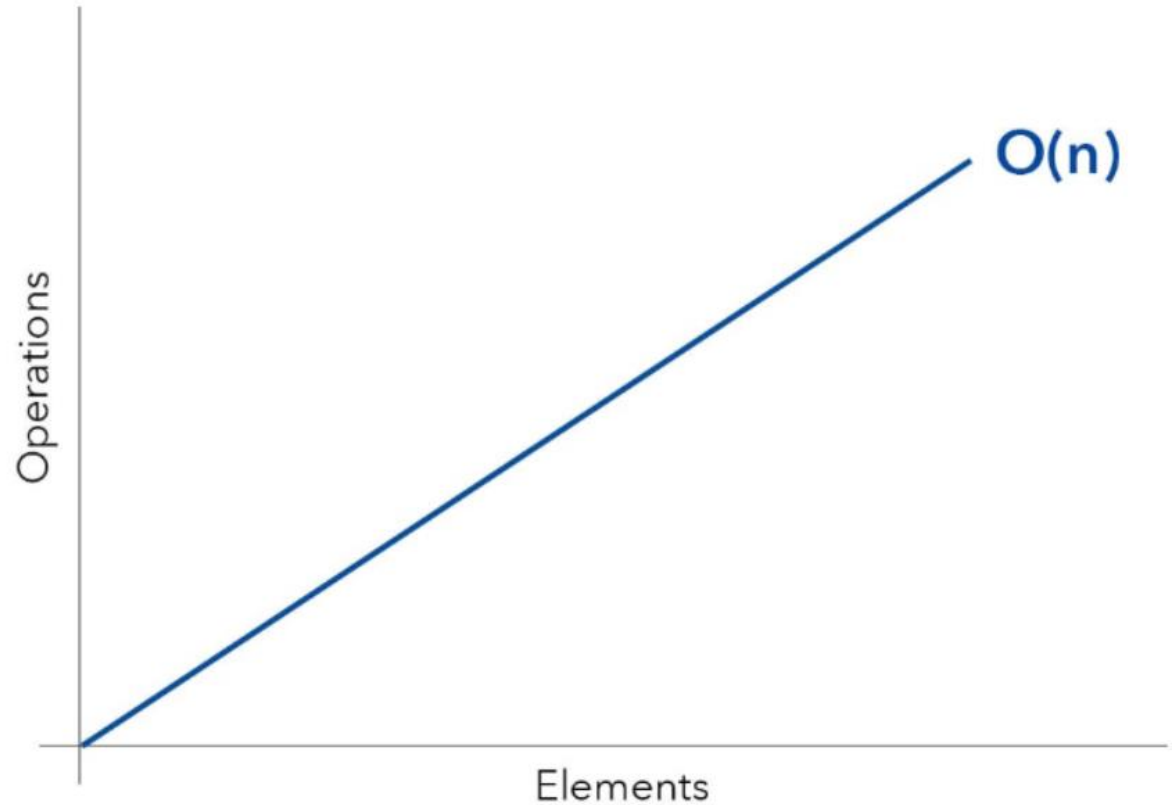
Complejidad: Big O Notation

- **Constante**
 - $O(1)$
- **Lineal**
 - $O(n)$
- **Logarithmic**
 - $O(\log n)$
- **Polinomial**
 - $O(n^2)$
- **Exponencial**
 - $O(2^n)$



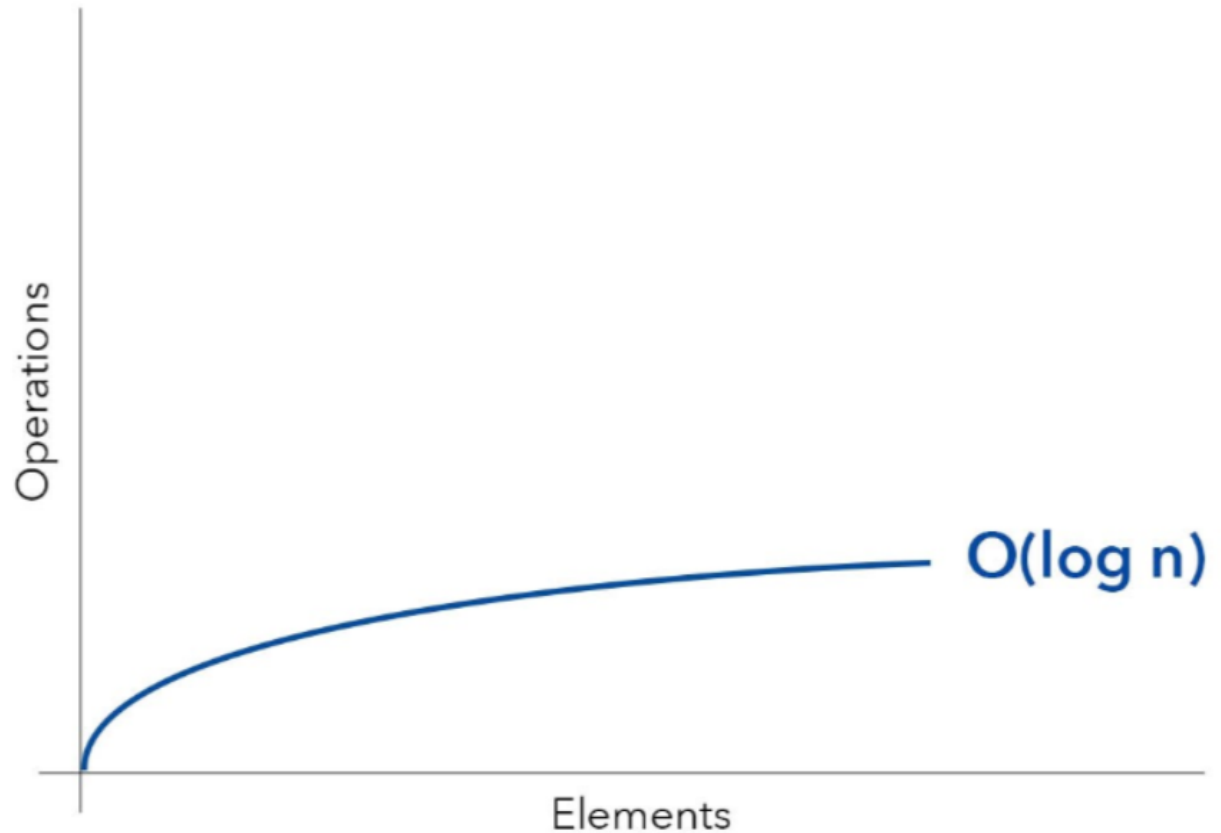
Complejidad: Big O Notation

- **Constante**
 - $O(1)$
- **Lineal**
 - $O(n)$
- **Logarithmic**
 - $O(\log n)$
- **Polinomial**
 - $O(n^2)$
- **Exponencial**
 - $O(2^n)$



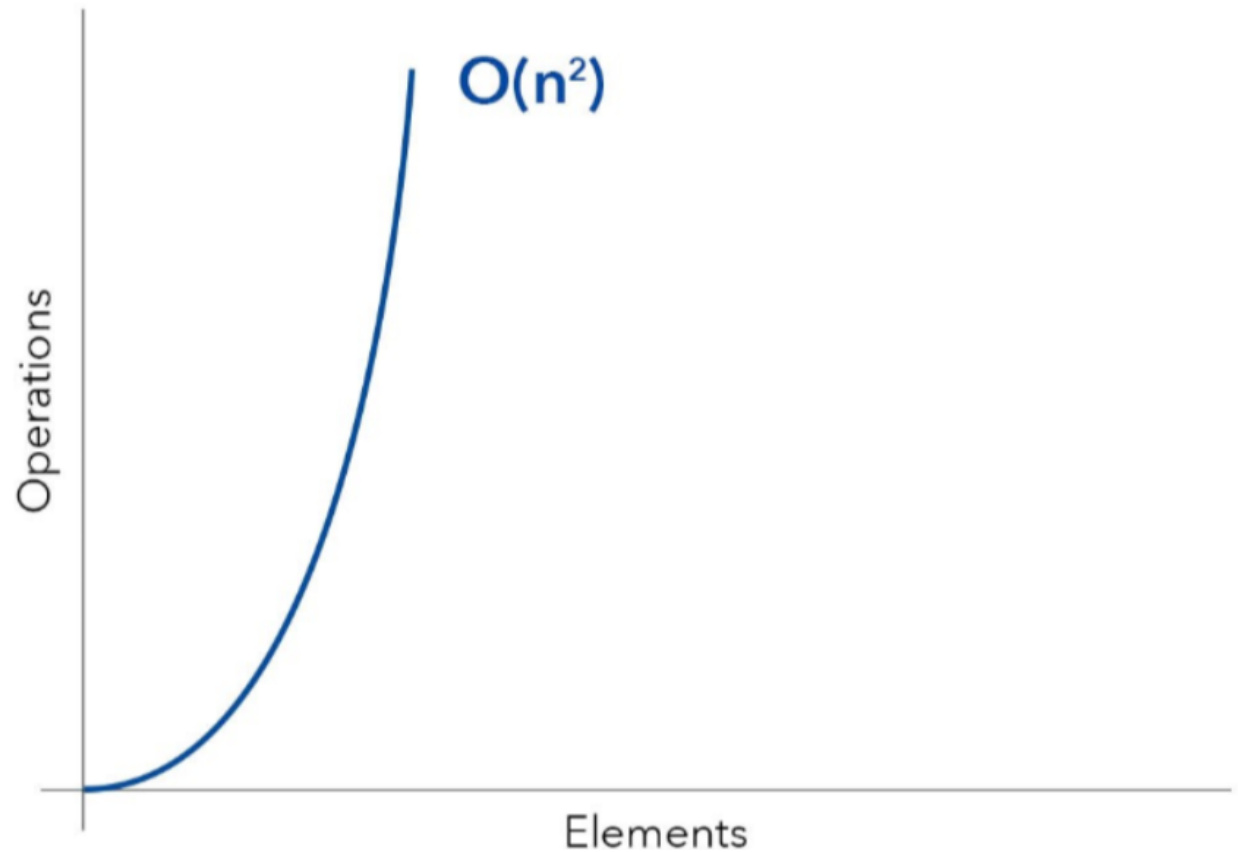
Complejidad : Big O Notation

- **Constante**
 - $O(1)$
- **Lineal**
 - $O(n)$
- **Logarithmic**
 - $O(\log n)$
- **Polinomial**
 - $O(n^2)$
- **Exponencial**
 - $O(2^n)$



Complejidad : Big O Notation

- **Constante**
 - $O(1)$
- **Lineal**
 - $O(n)$
- **Logarithmic**
 - $O(\log n)$
- **Polinomial**
 - $O(n^2)$
- **Exponencial**
 - $O(2^n)$



“quadratic time”

Mas info online.

Ejemplos

Ver:

<https://www.educative.io/blog/a-big-o-primer-for-beginning-devs>

Big O Notation examples

O(1)

```
void printFirstItem(const vector<int>& items)
{
    cout << items[0] << endl;
}
```

This function runs in O(1) time (or “constant time”) relative to its input. This means that the input array could be 1 item or 1,000 items, but this function would still just require one “step.”

O(n)

```
void printAllItems(const vector<int>& items)
{
    for (int item : items) {
        cout << item << endl;
    }
}
```

This function runs in O(n) time (or “linear time”), where n is the number of items in the vector. If the vector has 10 items, we have to print 10 times. If it has 1,000 items, we have to print 1,000 times.

O(n²)

```
void printAllPossibleOrderedPairs(const vector<int>& items)
{
    for (int firstItem : items) {
        for (int secondItem : items) {
            cout << firstItem << ", " << secondItem << endl;
        }
    }
}
```

Algoritmo de la division

Dividendo

40

4

Resto

6

Divisor

6

Cociente

Algoritmo = reglas o pasos
(mecánica)

Es exacto este algoritmo?

- Pueden existir varias maneras de resolver un problema
- La elección final puede depender del tiempo que estamos dispuestos a esperar para obtener una respuesta
- **Algoritmo de la división**
 - $10 / 5 = 2$
 - $133 / 4 = 33,25$
 - $10 / 3 = 3,33333...$
- **Opciones del algoritmo**
 - Termina cuando no hay más resto
 - Termina cuando llega a colocar la coma
 - Termina cuando llega al n-ésimo dígito.

- **Algoritmo exacto**
 - Da la solución exacta (óptima)
- **Algoritmo aproximado**
 - Da una solución que se encuentra a una distancia calculable (el error) de la solución óptima.
- **Heurística**
 - Da una solución aceptable sin error calculable.

- **Abundan en biología**
 - Soluciones 'casi' óptimas
 - Costo computacional razonable
 - No garantiza factibilidad del resultado ni da idea de a qué distancia se encuentra uno del resultado óptimo
 - Pero se pueden hacer análisis estadísticos sobre los datos

- **Algoritmos genéticos**
 - Optimizan una función objetivo
 - Generalmente al azar, utilizando mecanismos similares a los que usa la evolución

- **Inteligencia artificial, Machine learning**
 - Se entrenan programas sobre un set de datos “de entrenamiento”
 - El programa entrenado se enfrenta con un set de datos desconocido
 - **Hidden Markov Models**
 - **Neural networks**
- **Ejemplos en biología:**
 - **Reconocimiento de patrones**
 - SignalP, NetOGlyc, DGPI
 - Identificación de genes
 - Búsquedas de similitud de alta sensibilidad

Introduction to Algorithms (2009). Cormen, Leiserson, Rivest, Stein. 3rd Edition, MIT Press.