

# Introducción a los Algoritmos de Ordenamiento (Sorting)

Dr. Matías Blaña

Departamento de Informática  
Universidad Técnica Federico Santa María

Clase simulada – Postulación Académica 2025

# Motivación

- Ordenar datos es una de las tareas más frecuentes en programación y análisis de datos.
- Ejemplos:
  - ▶ Ordenar registros en una base de datos.
  - ▶ Clasificar archivos por tamaño o fecha.
  - ▶ Preparar datos antes de aplicar algoritmos de búsqueda o análisis.
  - ▶ Clasificar u ordenar partículas, galaxias, o mediciones experimentales por alguna propiedad.
- Objetivo: transformar una lista [5, 2, 9, 1] en [1, 2, 5, 9].

# Tipos de algoritmos de ordenamiento

- **Simples:** Bubble Sort, Selection Sort, Insertion Sort. (Brute Force).
- **Eficientes:** Merge Sort, Quick Sort, Heap Sort.
- **Especializados:** Counting Sort, Radix Sort, Bucket Sort.
- **Algoritmos avanzados:** Timsort, Bitonic Sort (GPU), IntroSort.

## ¿Cuántos algoritmos existen?

La literatura computacional describe más de **30 algoritmos de ordenamiento clásicos**, y más de **100 variantes y optimizaciones** (según la clasificación de Wikipedia 2025).

**Idea general:** ordenar comparando, dividiendo o combinando datos.

# Ejemplo: Bubble Sort (simple pero secuencial)

**Lista inicial a ordenar:**

$$A = [5, 1, 4, 2, 8] \Rightarrow [1, 5, 4, 2, 8] \Rightarrow [1, 4, 5, 2, 8]$$

$$\Rightarrow [1, 5, 4, 2, 8] \Rightarrow [1, 4, 5, 2, 8] \Rightarrow \dots$$

**Idea:** recorrer la lista repetidamente, intercambiando pares de elementos adyacentes mal ordenados.

```
def bubble_sort(arr):
    n = len(arr)
    for i in range(n):
        for j in range(0, n-i-1):
            if arr[j] > arr[j+1]:
                arr[j], arr[j+1] = arr[j+1], arr[j]
```

**Complejidad:** Promedio:  $O(n^2)$ .

**Difícil de paralelizar:** cada iteración depende del resultado anterior.

## Ejemplo: Insertion Sort (bueno para listas pequeñas)

**Idea:** insertar cada elemento en su posición correcta dentro de la parte ya ordenada.

$$\begin{aligned} A = [5, 1^*, 4, 2, 8, 2] &\Rightarrow [1, 5, 4^*, 2, 8, 2] \Rightarrow [1, 4, 5, 2^*, 8, 2] \\ &\Rightarrow [1, 4, 2, 5, 8, 2] \Rightarrow [1, 2, 4, 5, 8, 2] \Rightarrow [1, 2, 4, 5, 8, 2] \end{aligned}$$

```
def insertion_sort(arr):  
    for i in range(1, len(arr)):  
        key = arr[i]  
        j = i-1  
        while j >= 0 and key < arr[j]:  
            arr[j+1] = arr[j]  
            j -= 1  
        arr[j+1] = key
```

**Complejidad:**  $O(n^2)$ , pero eficiente para listas cortas o casi ordenadas.

**Difícil de paralelizar:** la inserción depende del orden previo.

# Ejemplo: Merge Sort

$$A = [5, 1, 4, 2, 8]$$

## Idea:

- Dividir la lista en mitades.
- Ordenar cada mitad recursivamente.
- Combinar (merge) las mitades ordenadas.

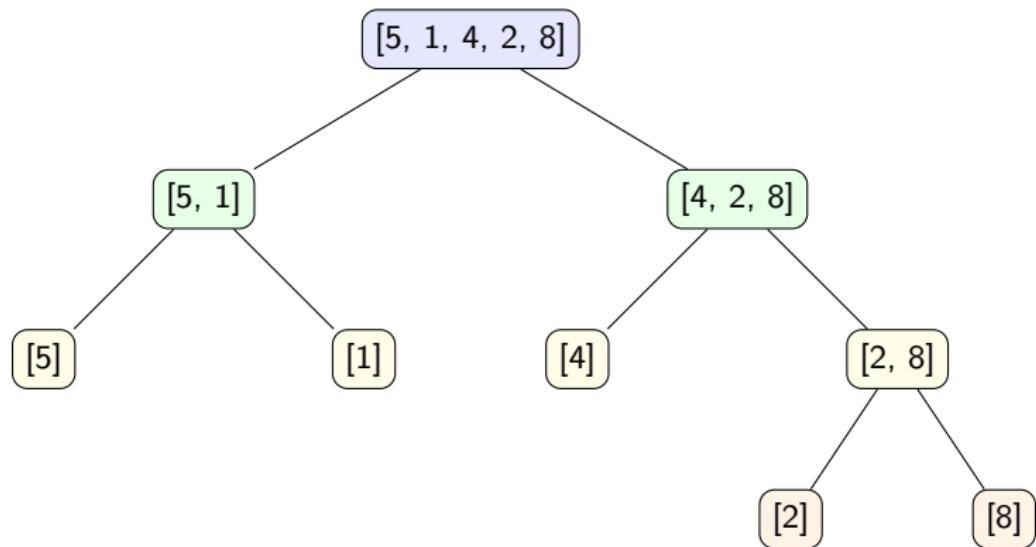
**Complejidad:**  $O(n \log n)$  (constante).

**Paralelización natural:** cada mitad puede procesarse en distintos hilos o núcleos.

# Ejemplo: Merge Sort

Ejemplo visual:

$$A = [5, 1, 4, 2, 8]$$



**Fusión final:**  $[5, 1] \rightarrow [1, 5]$ ,     $[2, 8] \rightarrow [2, 8]$ ,     $[1, 5] \cup [4] \cup [2, 8] \rightarrow [1, 2, 4, 5, 8]$

# Ejemplo: Timsort, un algoritmo híbrido moderno

**Idea principal:** Combina las ventajas de **Merge Sort** y **Insertion Sort**. Diseñado por *Tim Peters* (2002) para Python y Java.

## Estrategia:

- ① Divide el arreglo en segmentos pequeños llamados **runs**.
- ② Cada run se ordena con **Insertion Sort**.
- ③ Luego se combinan los runs con **Merge Sort**.

## Ventajas:

- Detecta secuencias ya ordenadas (*natural runs*).
- Muy eficiente para datos parcialmente ordenados.
- Estable y con complejidad garantizada:  $O(n \log n)$ .

**Uso actual:** Timsort es el método por defecto en `sorted()` y `list.sort()` en Python.

# Quick Sort (divide y conquista)

Ejemplo visual: elección de pivote y partición

$$A = [5, 1, 4, 2, 8]$$

1. Elegimos un pivote:  $p = 4$

$$[5, 1, 4, 2, 8] \Rightarrow \begin{cases} \text{Menores: } [1, 2] \\ \text{Iguales: } [4] \\ \text{Mayores: } [5, 8] \end{cases}$$

2. Aplicar QuickSort recursivamente en cada parte:

$$[1, 2] \Rightarrow [1, 2] \quad [5, 8] \Rightarrow [5, 8]$$

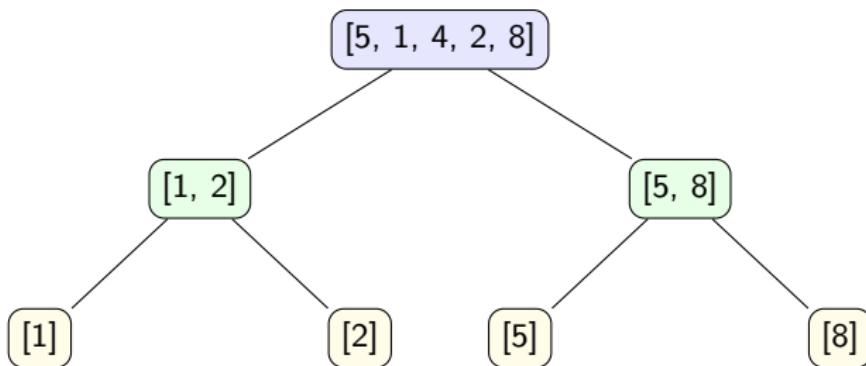
3. Combinar las partes:

$$[1, 2] \cup [4] \cup [5, 8] \Rightarrow [1, 2, 4, 5, 8]$$

# QuickSort: Árbol de recursión

Ejemplo visual con pivote central:

$$A = [5, 1, 4, 2, 8], \quad p = 4$$



**Resultado final:**

$$[1, 2, 4, 5, 8]$$

**Clave:** cada rama es independiente  $\Rightarrow$  **parallelizable**.

# Ejemplo: Quick Sort (divide y conquista)

## Resumen Idea:

- ① Elegir un *pivote*.
- ② Dividir el arreglo en menores y mayores al pivote.
- ③ Ordenar recursivamente cada mitad.

```
def quick_sort(arr):  
    if len(arr) <= 1:  
        return arr  
    pivot = arr[len(arr)//2]  
    left  = [x for x in arr if x < pivot]  
    mid   = [x for x in arr if x == pivot]  
    right = [x for x in arr if x > pivot]  
    return quick_sort(left) + mid + quick_sort(right)
```

**Complejidad promedio:**  $O(n \log n)$

**Altamente paralelizable:** cada sublista se procesa en paralelo.

# Complejidad, eficiencia y tiempo de cómputo

| Algoritmo          | Mejor         | Promedio      | Peor          |
|--------------------|---------------|---------------|---------------|
| Bubble / Insertion | $O(n)$        | $O(n^2)$      | $O(n^2)$      |
| Merge Sort         | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ |
| Quick Sort         | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ | $O(n^2)$      |
| Heap Sort          | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ |
| Timsort            | $O(n)$        | $O(n \log n)$ | $O(n \log n)$ |

# Complejidad, eficiencia y tiempo de cómputo

**Objetivo:** conectar la teoría de complejidad con el tiempo real de ejecución.

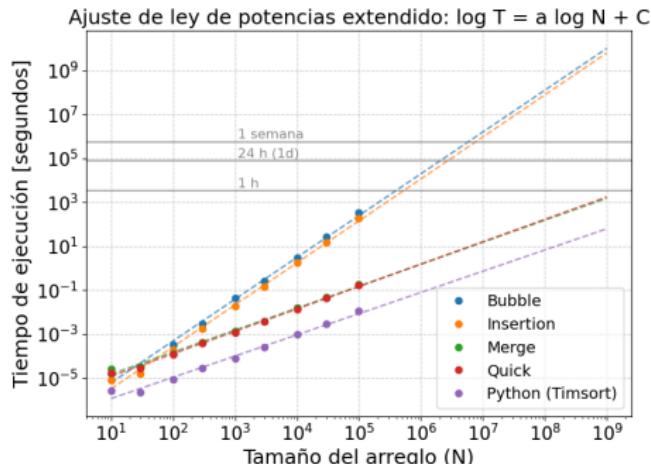
**Modelo de ajuste:**

$$\log T = a \log N + C \Rightarrow T \propto N^a$$

**Resultados:**

- Los algoritmos eficientes (**Merge**, **Quick**, **Timsort**) siguen  $a \approx 1.0 - 1.2$ .
- La extrapolación muestra el crecimiento del tiempo hasta semanas para  $N \sim 10^8$ .
- Diferencias pequeñas en  $a$  implican grandes variaciones en tiempo real.

**Conclusión:** La complejidad asintótica ( $O(n^2)$ ,  $O(n \log n)$ ) predice la tendencia, pero el rendimiento real depende de constantes, cache, y paralelización.



*Escalamiento temporal y eficiencia de algoritmos de ordenamiento. Test in 1CPU Apple M1 Pro, python Python 3.13.5*

# ¿Cuáles algoritmos se pueden paralelizar?

| Algoritmo          | Paralelizable | Comentarios                           |
|--------------------|---------------|---------------------------------------|
| Bubble / Insertion | ✗             | Iterativos, dependencias secuenciales |
| Merge Sort         | ✓             | Cada mitad es independiente           |
| Quick Sort         | ✓             | Cada sublistas se procesa en paralelo |
| Heap Sort          | △             | Parcialmente (construcción del heap)  |
| Counting / Radix   | ✓             | Ideal para GPU / procesamiento masivo |

**Conclusión:** Los métodos de *divide y conquista* escalan mejor en arquitecturas paralelas.

# Comparación de algoritmos

| Algoritmo          | Promedio      | Memoria | Paralelizable |
|--------------------|---------------|---------|---------------|
| Bubble / Insertion | $O(n^2)$      | Baja    | ✗             |
| Merge Sort         | $O(n \log n)$ | Alta    | ✓             |
| Quick Sort         | $O(n \log n)$ | Media   | ✓             |
| Heap Sort          | $O(n \log n)$ | Baja    | △             |

**En práctica:** QuickSort es el estándar en librerías (C, Python, C++) por su eficiencia promedio.

# Visualización: paralelización en Merge y Quick Sort

## Idea general:

- Los algoritmos *divide y conquista* crean subproblemas independientes.
- Cada sublistas puede ser procesada en paralelo (en distintos núcleos o GPUs).
- Ejemplo: **MergeSort paralelo**
  - ▶ Paso 1: dividir en dos mitades.
  - ▶ Paso 2: ordenar cada mitad en paralelo.
  - ▶ Paso 3: combinar resultados.

**Herramientas comunes:** OpenMP, MPI, CUDA, multiprocessing (Python).

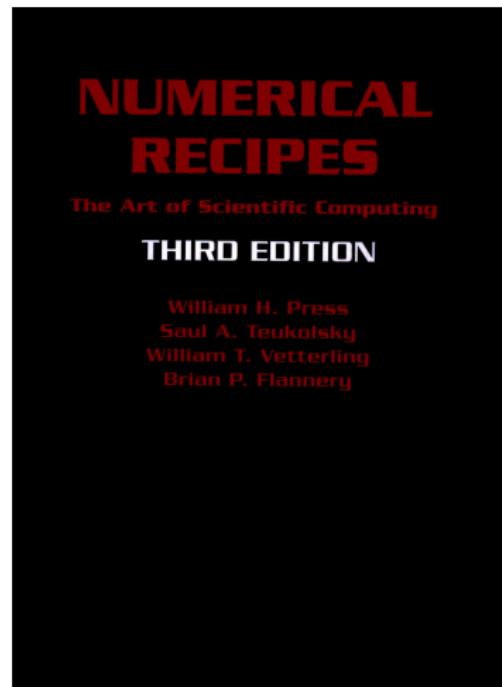
# Aplicaciones en ingeniería

- Búsqueda binaria y estructuras de datos ordenadas.
- Ordenamiento previo a operaciones de fusión de bases de datos.
- Optimización en pipelines de Big Data (MapReduce, Spark).
- Procesamiento paralelo en GPU (Radix Sort, Bitonic Sort).

**Ejemplo:** ordenar  $10^6$  registros distribuidos antes de combinarlos en clúster.

# Bibliografía y recursos recomendados

-  Cormen, T. H., Leiserson, C. E., Rivest, R. L., & Stein, C. (2009).  
*Introduction to Algorithms* (3rd ed.). MIT Press.
-  Press, W. H., Teukolsky, S. A., Vetterling, W. T., & Flannery, B. P. (2007).  
*Numerical Recipes: The Art of Scientific Computing* (3rd ed.).  
Cambridge University Press.
-  Sedgewick, R., & Wayne, K. (2011).  
*Algorithms* (4th ed.). Addison-Wesley.
-  Wikipedia contributors. (2025).  
*Sorting algorithm*. Recuperado de  
[https://en.wikipedia.org/wiki/Sorting\\_algorithm](https://en.wikipedia.org/wiki/Sorting_algorithm)
-  GeeksforGeeks. (2025).  
*Sorting Algorithms Tutorials*. Recuperado de  
<https://www.geeksforgeeks.org/sorting-algorithms/>



Portada de \*Numerical Recipes\* (3rd Ed., 2007)

# Conclusión

- Ordenar datos es un paso fundamental en sistemas informáticos.
- Existen distintos algoritmos con costos y estrategias diversas.
- Los enfoques **divide y conquista** (Merge, Quick) son los más eficientes.
- En la era multicore y GPU, la **parallelización** es esencial.

¡Gracias!