

## ANALISIS DE ALGORITMOS TPI P1

### COMISION 10- BATISTA FEDERICO BOVIO JOSE

## ANALISIS BIG-O

### Introducción Teórica a la Notación Big O

La notación Big O es una herramienta fundamental en el análisis de algoritmos, ya que nos permite describir el comportamiento asintótico de una función. Es decir, nos ayuda a entender cómo crece el tiempo de ejecución (o el uso de memoria) de un algoritmo a medida que el tamaño de la entrada ( $n$ ) tiende a infinito.

### ¿Qué representa Big O?

- Cuando decimos que un algoritmo es  **$O(f(n))$** , estamos definiendo un **límite superior** en su crecimiento.
- Esta notación nos permite comparar la eficiencia de distintos algoritmos **independientemente del hardware o lenguaje de programación**.
- Además, Big O se enfoca en el **peor caso**, aunque también existen notaciones para el mejor caso y el caso promedio.

### Tipos comunes de complejidades

Notación Big O	Nombre	Ejemplo
$O(1)$	Constante	Acceso a un elemento en un array
$O(\log n)$	Logarítmica	Búsqueda binaria
$O(n)$	Lineal	Recorrer una lista
$O(n \log n)$	Lineal logarítmica	Algoritmos de ordenación eficientes (Merge Sort)
$O(n^2)$	Cuadrática	Ordenamiento burbuja, selección
$O(2^n)$	Exponencial	Problemas de fuerza bruta

### Aplicación de Big O en los Algoritmos de Números Pares

#### Análisis de tiempo en pares\_con\_if( $n$ )

- El bucle for itera  $n$  veces.
- Las operaciones dentro del bucle (if y append) tienen complejidad  $O(1)$ .

- Por lo tanto, el tiempo total es  **$O(n)$**  (complejidad lineal).

#### Análisis de espacio

- La lista pares almacena aproximadamente  $n/2$  elementos  $\rightarrow$   **$O(n)$**  de espacio.

#### Análisis de pares\_con\_range(n)

##### Tiempo:

- La llamada a `range(2, n+1, 2)` se genera de forma perezosa  $\rightarrow$   **$O(1)$** .
- Convertirla a lista (`list(...)`) toma  $O(n/2) \approx$   **$O(n)$** .
- Total:  **$O(n)$**  (aunque con una constante más pequeña que en `pares_con_if`).

##### Espacio:

- Se almacenan  $n/2$  elementos  $\rightarrow$   **$O(n)$** .

### Resultados Obtenidos y Comparación

#### Tabla Comparativa (Big O)

Algoritmo	Tiempo (Big O)	Espacio (Big O)	Observaciones
<code>pares_con_if</code>	$O(n)$	$O(n)$	Más lento por el bucle e if.
<code>pares_con_range</code>	$O(n)$	$O(n)$	Más rápido gracias a optimizaciones internas.

#### ¿Por qué pares\_con\_range es más rápido si ambos son $O(n)$ ?

Aunque ambos algoritmos tienen complejidad **lineal**, `pares_con_range` es más eficiente porque:

- Evita un bucle explícito en Python, que suele ser más lento que las operaciones internas en C.
- No realiza verificaciones condicionales (`if i % 2 == 0`) en cada iteración.
- La función `range()` está altamente optimizada en Python (está implementada en C).

#### Gráfica de Tiempos Empíricos

En nuestras pruebas observamos lo siguiente:

- Ambas curvas crecen linealmente ( $O(n)$ ) cuando graficamos en escala logarítmica.
- `pares_con_range` presenta una pendiente menor, lo que indica una constante oculta más baja.
- La diferencia se vuelve más notable cuando usamos valores grandes de  $n$  (por ejemplo,  $n = 10^7$ ).

## Conclusión

- Ambos algoritmos tienen la **misma complejidad teórica ( $O(n)$ )**.
- En la práctica, `pares_con_range` es más eficiente gracias a:
  - Menor sobrecarga del intérprete de Python (al apoyarse en operaciones en C).
  - La eliminación de operaciones redundantes como el `if`.

Recomendamos usar `pares_con_range` para este problema.

### 1. Algoritmo `pares_con_if(n)`

```
def pares_con_if(n):
    pares = []
    for i in range(1, n + 1):
        if i % 2 == 0:
            pares.append(i)
    return pares
```

- `pares = []`: Crea una lista vacía →  **$O(1)$** .
- `for i in range(1, n + 1)`: Itera  $n$  veces →  **$O(n)$** .
- `if i % 2 == 0`: Verifica paridad →  **$O(1)$**  por iteración.
- `pares.append(i)`: Añade elementos a la lista →  $O(1)$  amortizado, ocurre en  $n/2$  iteraciones.
- `return pares`: Devuelve la lista →  **$O(1)$** .

## Resumen de Complejidad:

- **Tiempo total**:  $O(n) \times O(1) = O(n)$ .
- **Espacio**: La lista almacena  $n/2$  elementos →  **$O(n)$** .

## 2. Algoritmo pares\_con\_range(n)

```
def pares_con_range(n):  
    return list(range(2, n + 1, 2))
```

- `range(2, n + 1, 2)`: Define un generador  $\rightarrow O(1)$ .
- `list(...)`: Convierte el rango en lista  $\rightarrow O(n/2) \approx O(n)$ .

Resumen de Complejidad:

- Tiempo:  $O(n)$ .
- Espacio:  $O(n)$  ( $n/2$  elementos almacenados).

### Comparación Detallada

Factor	pares_con_if (Bucle + If)	pares_con_range (Range con Paso)
¿Usa bucle en Python?	Sí (más lento)	No (usa range, optimizado en C)
Operaciones por iteración	2 (if + append)	1 (generación directa)
Acceso a memoria	Varias asignaciones	Asignación contigua eficiente
Overhead de Python	Alto	Bajo (implementación en C)

### Resultados Empíricos Esperados

- Para  $n = 10,000,000$ :
  - `pares_con_if`:  $\sim 0.5$  segundos (según hardware).
  - `pares_con_range`:  $\sim 0.05$  segundos (10 veces más rápido).
- La diferencia crece a medida que aumentamos  $n$ .

### Gráfica Teórica vs. Práctica

- Teóricamente, ambos algoritmos son  $O(n) \rightarrow$  líneas rectas en escala logarítmica.

- En la práctica, `pares_con_range` tiene una pendiente menor, lo que refleja una **mejor eficiencia real**.

## Conclusión Final

- La notación Big O nos indica que ambos algoritmos son  $O(n)$ , pero la **implementación importa**.
- `pares_con_range` es preferible porque:
  1. Evita un bucle explícito en Python.
  2. No hace verificaciones if innecesarias.
  3. Utiliza `range()`, que está optimizado en C.

Cuando trabajamos con valores grandes de  $n$ , **conviene usar `pares_con_range`**.

## ¿Cuándo usamos Big O en la vida real?

- Cuando necesitamos elegir entre algoritmos al trabajar con grandes volúmenes de datos.
- Para optimizar código en sistemas críticos como motores de búsqueda o bases de datos.
- En entrevistas técnicas: empresas como Google, Meta y Amazon suelen evaluar comprensión de complejidad algorítmica.

Este análisis nos muestra que, aunque Big O **no lo es todo**, sí es una herramienta esencial para escribir código más eficiente y tomar decisiones técnicas informadas.