TALLER I PROFILING

Estructura De Datos. Gamboa Erika Cod.506221053 El concepto de mutabilidad e inmutabilidad es consistente en todos los lenguajes de programación, aunque la implementación y aplicación de estos conceptos pueden variar según el lenguaje específico.

1. Tabla Tipo Datos Python

Nombre	Dato	Mutable	Inmutable
Enteros	int		✓
Flotantes	float		✓
Complejos	complex		✓
Cadenas	str		✓
Booleanos	bool		✓
Listas	list	✓	
Tuplas	tuple		✓
Diccionarios	dict	✓	
Conjuntos	set	✓	
Frozensets	frozenset		~
Bytes	bytes		✓
Arreglos de bytes	bytearray	✓	
Rangos	range		✓
Números decimales	decimal		~
Números fraccionarios	fractions		~
Mapeos de memoria	memoryview	✓	

Los enteros (int) son inmutables, lo que significa que no pueden modificarse directamente. Cuando asignamos un nuevo valor a una variable int, Python crea un nuevo objeto en lugar de modificar el existente. Esto se confirma al observar que las identidades (dirección en memoria) de los objetos antes y después de la reasignación son diferentes, indicando que se ha creado un nuevo objeto con el nuevo valor.

2. Tabla Tipo Datos Golang

Nombre	Dato	Mutable	Inmutable
Enteros	int		✓
Flotantes	float64		✓
Booleanos	bool		✓
Cadenas de texto	string		✓
Arrays	[n]T	~	
Slices	[]T	✓	
Mapas	map[K]V	~	
Structs	struct	✓	
Punteros	*T	~	
Canal (Channel)	chan T	✓	

Las cadenas de textos son inmutables en Go, aquí al intentar modificar el carácter de la cadena, se obtendrá un error de compilación, ya que una ves creada la cadena no puede ser modificadas.

```
Go 1.22 
Run Format Share Hello, World!

1 package main
2
3 import "fmt"
4
5 func main() {
6     texto1 := "PonySalvaje"
7     texto1[4] = 'i'
8     fmt.Println(texto1)
9
10 }
./prog.go:7:2: cannot assign to texto1[4] (neither addressable nor a map index
Go build failed.
```

3. Tabla Tipo Datos Java

Nombre	Dato	Mutable	Inmutable
Enteros	byte		✓
Enteros	short		~
Enteros	int		✓
Enteros	long		~
Flotantes	float		✓
Flotantes	double		✓
Caracteres	char		✓
Texto	String		~
Booleanos	boolean		✓
Clases	Clases de usuario	✓	
Interfaces	Interfaces	~	
Arreglos	Arrays	✓	
Enumeraciones	Enums	~	
Clases Wrappers	Byte, Short, Integer, Long, Float, Double, Character, Boo- lean	~	
Implementaciones de colecciones	Colecciones (ArrayList, Linked- List, HashSet, etc.)	~	

Java no permite ver la dirección de memoria de los objetos, es por eso que para este ejemplo utilizamos el método**System.identityHashCode(Object obj)** para obtener la identidad del objeto. Para el dato inmutable **int**, su hash cambia al asignarle un nuevo valor ya que realmnete lo que hizo fue crear un nuevo espacio en memeoria. Para el tipo de dato**Array**, aún después de la modificación en uno de sus indice, su hash continúa igual ya que este es mutable.

4. Tabla Tipo Datos C++

En C++, no hay tipos de datos inmutables proporcionados por el lenguaje de forma predeterminada. Sin embargo, se pueden crear tipos de datos inmutables en C++ utilizando el modificador const

Nombre	Dato	Mutable
Enteros	int	✓
Enteros	long	✓
Flotantes	float	✓
Flotantes	double	✓
Caracteres	char	✓
Booleanos	boolean	✓
Arreglos	int[], double[]	✓
Punteros	int*, double*	✓
Estructuras	struct	✓
Uniones	union	✓
Clases	class	✓

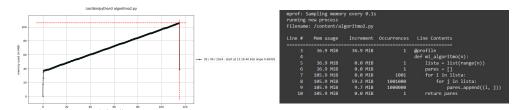
En este ejemplo, se demuestra que para C++, el tipo de dato int es mutable. Esto se ve al asignar un nuevo valor a la variable num dentro de la función numero(). A pesar de que el valor de num cambia de 10 a 90, la variable sigue siendo el mismo objeto de memoria.

5. Profiler Python

Algoritmo 1



El algoritmo cuenta con un BigO $\mathrm{O}(1)$ contante el cual se puede ver reflejado en su Mem Usage donde la cantidad de memoria empleado es constante.

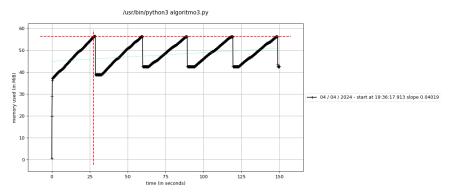


El algoritmo cuenta con un BigO $O(n^2)$ el cual se puede ver en la anidación de los dos ciclos for, también se puede ver este crecimiento en Mem Usage donde la cantidad de memoria empleada es lineal.

```
from memory_profiler import profile

@profile
def mi_algoritmo(n): # 0(1)
    lista = list(range(n)) # 0(1)
    pares = [] # 0(1)
    for i in lista:
        for j in lista: # 0(n^2)
             pares.append((i, j))
    return pares

if __name__ == "__main__":
    mi_algoritmo(1000) # 0(1)
```



Pico1

```
Pico 1: Operación intensiva en memoria
Filename: algoritmo3.py
                      Mem usage Increment Occurrences Line Contents
                                                  Increment Occurrent

36.8 MiB 1 @profile def operacion intensiva_memoria(n):

""Operación que genera un gran uso de memoria temporalmente.""

20.0 MiB 500003 gran_lista = [random.random() for _ in range(n)]

0.0 MiB 1 time.sleep(1) # simulamos un procesamiento

0.0 MiB 1 return sum(gran_lista)
Pico 1: Operación intensiva en CPU
Filename: algoritmo3.py
                                                                                              1 @profile
def operacion_intensiva_cpu(n):
    """Operación que consume tiempo de CPU."""

1 contador = 0
191 for _in range(n):
    contador += random.random()
100 time.sleep(0.01) # Añade un pequeño retardo para simular procesamiento
                         39.4 MiB
39.4 MiB
39.4 MiB
39.4 MiB
                                                       0.0 MiB
0.0 MiB
0.0 MiB
0.0 MiB
```

Pico2

```
Pico 2: Operación intensiva en memoria
Filename: algoritmo3.py
                                                                                          def operacion_intensiva_memoria(n):

"""Operación que genera un gran uso de memoria temporalmente."""

gran_lista = [random.random() for _ in range(n)]

time.sleen(1) # Simulamos un procesamiento

return sum(gran_lista)
                                                  39.4 MiB
                    56.1 MiB
56.1 MiB
56.1 MiB
                                                 16.8 MiB
0.0 MiB
0.0 MiB
Pico 2: Operación intensiva en CPU
Filename: algoritmo3.py
                                                                                                   @profile
def operacion_intensiva_cpu(n):
    """Operación que consume tiempo de CPU."""
                      42.4 MiB
                                                                                                          operation que consume trampo de
contador = 0
for _ in range(n):
    contador += random.random()
    time.sleep(0.01) # Añade un pequeño retardo para simular procesamiento
                     42.4 MiB
42.4 MiB
42.4 MiB
42.4 MiB
```

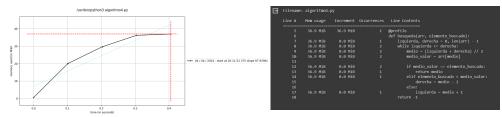
Pico3

Pico4

Pico5

El algoritmo cuenta con un BigO $O(n^3)$, el cual se puede ver en el main del algoritmo. Los cinco picos en la grafica son causados por el "for i in range(5)". Cada pico en la grafica es el conjunto OperacionIntensivaMemoria y OperacioIntensivaCpu.

```
@profile
def operacion_intensiva_memoria(n): # 0(1)
    """Operación que genera un gran uso de memoria temporalmente."""
    gran_lista = [random.random() for _ in range(n)] # O(n)
    time.sleep(1) # Simulamos un procesamiento
    return sum(gran_lista) # 0(1)
@profile
def operacion_intensiva_cpu(n): # 0(1)
    """Operación que consume tiempo de CPU."""
    contador = 0
    for _ in range(n): # 0(n)
        contador += random.random()
        time.sleep(0.01) # Añade un pequeño retardo para simular procesam
def main():
    n = 500000
    for i in range(5): # 0(n^3)
        print(f"Pico {i+1}: Operación intensiva en memoria")
        operacion intensiva memoria(n)
        print(f"Pico {i+1}: Operación intensiva en CPU")
        operacion_intensiva_cpu(100)
   __name__ == "__main__":
    main()
```



El algoritmo cuenta con un BigO O(logn), el cual se puede ver en la búsqueda binaria realizada. en Mem usage se muestra como el uso de memoria es contante.

```
import random
import time
from memory_profiler import profile
@profile
def busqueda(arr, elemento_buscado):
    izquierda, derecha = 0, len(arr) - 1 #0(1)
    while izquierda <= derecha: #0(n)
        medio = (izquierda + derecha) // 2 #0(log n)
        medio valor = arr[medio]
        if medio valor == elemento buscado: #0(1)
            return medio
        elif elemento buscado < medio valor:
            derecha = medio - 1
            izquierda = medio + 1
    return -1
indice = busqueda([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9], 7)#0(1)
```



El algoritmo cuenta con una complejidad espacial de BigO $O(2^n)$, y una complejidad de espacial BigO O(1) . en Mem usage se muestra como el uso de memoria es contante.

```
import random
import time
from memory profiler import profile
def generar_subconjuntos(conjunto):
   subconjuntos = [[]] # Inicializa con el conjunto vac
   for elemento in conjunto:
       nuevos_subconjuntos = []
       for subconjunto in subconjuntos: # 0(2^n)
            nuevo subconjunto = subconjunto[:] # Crea un
            nuevo_subconjunto.append(elemento) # Agrega
            nuevos_subconjuntos.append(nuevo_subconjunto)
        subconjuntos.extend(nuevos subconjuntos) # Agreg
   return subconjuntos
# Ejemplo de uso
conjunto = [1, 2, 3]
subconjuntos = generar subconjuntos(conjunto)
print("Subconjuntos:", subconjuntos)
```

6. Tabla de comparación de algoritmos

Java fue mas eficiente en los tiempos de ejecución pero Python tendió a usar menos memoria.

Algoritmo	JAVA		PYTHON	
	Tiempo	Memoria	Tiempo	Memoria
Algoritmo 1	143ms	Max used Heap: 9.9001.208	0.0625009536743164 seg	36.9 MiB
Algoritmo 1	178,434 ms	Max used Heap: 122.171.656B	180.32537317276 seg	105.9 MiB
Algoritmo 1	13.549 ms	Max used Heap: 30.872B	181.442373752594 seg	56.1 MiB
Algoritmo 1	127ms	Max used Heap: 9.901B	0.046872615814208984 seg	36.9 MiB
Algoritmo 1	115ms	Max used Heap: 9.901B	0.07812333106994629 seg	36.8 MiB