

Prácticas

Práctica 1: Debate sobre Aplicaciones

- **Tema:** "¿Es la arquitectura Harvard aún relevante en la era de los sistemas multicore?"
- **Recursos:** Investigar casos como FPGAs, IoT y procesadores RISC-V.

Práctica 2: Análisis de Cuellos de Botella

- **Herramienta:** Software de profiling (Ej: Valgrind).
- <https://www.intel.com/content/www/us/en/developer/tools/oneapi/vtune-profiler.html#gs.kt03in>
- https://docs.qualcomm.com/bundle/publicresource/topics/80-71528-1/snapdragon_profiler.html?product=1601111740010426

Porque es importante realizar profiling a una aplicación?

Lo estas haciendo actualmente?

Práctica 3: Análisis de Cuellos de Botella con Python

Análisis de Rendimiento en Python con cProfile y SnakeViz

- Identificar funciones críticas que consumen más tiempo de ejecución.
- Aprender a optimizar código basado en datos cuantitativos.
- Visualizar resultados de manera gráfica e interactiva.

Herramientas Requeridas

1. Python 3.x: Descargar desde (<https://www.python.org/downloads/>).
2. cProfile: Módulo integrado en Python.
3. SnakeViz: Visualizador de perfiles. Instalar con bash:

```
pip install snakeviz
```

Ojo con la variable de entorno o path :

*WARNING: The script snakeviz.exe is installed in 'C:\Users\cemol\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoundation.Python.3.13_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\local-packages\Python313\Scripts' which is not on PATH.
Consider adding this directory to PATH or, if you prefer to suppress this warning, use --no-warn-script-location.*

4. Editor de Código: VS Code, PyCharm Community, o cualquier editor.

Paso 1: Crear un Programa de Ejemplo

Crea un script con dos funciones: una ineficiente y otra optimizada.

python

```
# Archivo: practica_profiler.py  
import time
```

```
def funcion_lenta():
```

```
    lista = []
```

```
    for i in range(5000):
```

```
        lista.append(i)
```

```
        # Bucle redundante (ineficiencia)
```

```
        for j in range(len(lista)):
```

```
            lista[j] += 0.5
```

```
    return lista
```

```
def funcion_optimizada():
```

```
    return [i + 0.5 for i in range(5000)]
```

```
if __name__ == "__main__":
```

```
    inicio = time.time()
```

```
    funcion_lenta()
```

```
    funcion_optimizada()
```

```
    print(f"Tiempo total: {time.time() - inicio:.2f} segundos")
```

Paso 2: Ejecutar el Profiler (cProfile)

1. Abre una terminal (Command Prompt o PowerShell) y navega a la carpeta del script.
2. Genera un archivo de perfil usando bash:

```
python -m cProfile -o perfil.prof practica_profiler.py
```

Esto creará un archivo `perfil.prof` con los datos de ejecución.

Paso 3: Visualizar Resultados con SnakeViz

1. Ejecuta SnakeViz para abrir una visualización interactiva usando bash:

```
snakeviz perfil.prof
```

ó

```
C:\Users\cemol\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoundation.Python.3.13_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\Local-packages\Python313\Scripts\snakeviz.exe .\perfil.prof
```

Se abrirá automáticamente una pestaña en tu navegador con un diagrama de llamadas.

Paso 4: Interpretar los Resultados

En SnakeViz:

- Vista **lccicle**: Muestra la jerarquía de llamadas.
- Vista **Sunburst**: Visualiza el tiempo por función en forma de anillos.

Datos clave a observar:

1. Tiempo total en `funcion_lenta` vs. `funcion_optimizada`.
2. Número de llamadas a funciones como `list.append` o `range`.
3. Tiempo acumulado (incluyendo funciones internas de Python).

Paso 5: Análisis Crítico

Responde las siguientes preguntas:

- 1. ¿Qué función consume más tiempo? ¿Por qué?

- 2. ¿Cuántas veces se ejecuta el bucle interno de `funcion\_lenta`?
- 3. ¿Cómo afecta la complejidad algorítmica ($O(n^2)$) al rendimiento?

Paso 6: Optimizar el Código

Modifica `funcion\_lenta` para eliminar el bucle redundante:

python

```
def funcion_lenta_optimizada():  
  
    lista = []  
  
    for i in range(5000):  
  
        lista.append(i + 0.5) # Evita el bucle interno  
  
    return lista
```

Paso 7: Comparar Resultados

1. Vuelve a ejecutar el profiler con el código optimizado.
2. Compara los tiempos en SnakeViz.

Resultados esperados:

Antes de optimizar:

- `funcion\_lenta`: ~95% del tiempo.
- - Miles de llamadas a `list.append` y `range`.

-Después de optimizar:

- `funcion_lenta_optimizada`: Tiempo similar a `funcion_optimizada`.

Alternativa: Usar PyCharm (Community Edition)

Si prefieres un IDE:

1. Abre el script en PyCharm.
2. Haz clic derecho en el archivo y selecciona *Run 'practica_profiler' with Profiler*
3. Visualiza los resultados en la pestaña Profiler.

- cProfile es una herramienta poderosa para identificar cuellos de botella en Python.
- SnakeViz facilita la interpretación visual de datos complejos.
- La optimización basada en evidencia mejora drásticamente el rendimiento.

Recursos Adicionales:

- Documentación de cProfile (<https://docs.python.org/3/library/profile.html>).
- Tutorial de SnakeViz (<https://jiffyclub.github.io/snakeviz/>).
- Guía de PyCharm Profiler (<https://www.jetbrains.com/help/pycharm/profiler.html>).