Cómputo de Alto Rendimiento

Actividad 5: Ejercicios de MPI y Mapreduce

Nombre: David Aaron Ramirez Olmeda

Programa: Maestría en Ciencia de Datos e Información



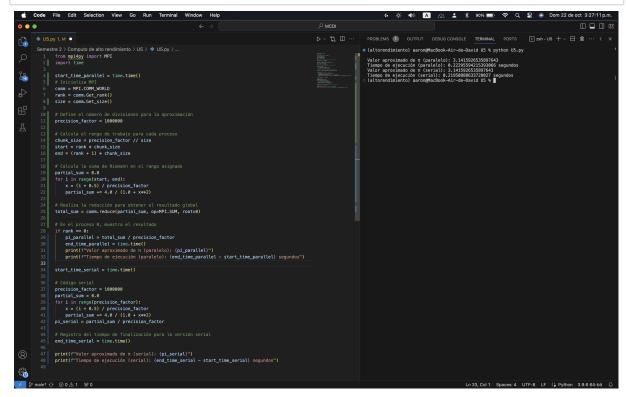
Introducción:

En este conjunto de actividades, trabajamos en la implementación de códigos paralelos utilizando el paradigma Map-Reduce en un entorno de programación paralela con MPI (Message Passing Interface). Estos códigos se desarrollaron para realizar tareas específicas, como calcular el valor de π , realizar multiplicación de matrices y vectores, y contar palabras en archivos de texto. Utilizamos un enfoque paralelo para dividir el trabajo entre múltiples procesos y luego reunir los resultados. Este enfoque tiene como objetivo mejorar el rendimiento y la eficiencia al aprovechar la capacidad de procesamiento distribuido en sistemas paralelos.

1. Cálculo Paralelo de π Utilizando MPI

```
In [ ]: from mpi4py import MPI
        import time
        start_time_parallel = time.time()
        # Inicializa MPI
        comm = MPI.COMM WORLD
        rank = comm.Get_rank()
        size = comm.Get_size()
        # Define el número de divisiones para la aproximación
        precision factor = 1000000
        # Calcula el rango de trabajo para cada proceso
        chunk_size = precision_factor // size
        start = rank * chunk_size
        end = (rank + 1) * chunk_size
        # Calcula la suma de Riemann en el rango asignado
        partial_sum = 0.0
        for i in range(start, end):
            x = (i + 0.5) / precision_factor
            partial_sum += 4.0 / (1.0 + x**2)
        # Realiza la reducción para obtener el resultado global
        total_sum = comm.reduce(partial_sum, op=MPI.SUM, root=0)
        # En el proceso 0, muestra el resultado
        if rank == 0:
            pi_parallel = total_sum / precision_factor
            end time parallel = time.time()
            print(f"Valor aproximado de π (paralelo): {pi_parallel}")
            print(f"Tiempo de ejecución (paralelo): {end_time_parallel - start_t
        start_time_serial = time.time()
        # Código serial
        precision_factor = 1000000
        partial_sum = 0.0
        for i in range(precision_factor):
            x = (i + 0.5) / precision_factor
            partial_sum += 4.0 / (1.0 + x**2)
        pi_serial = partial_sum / precision_factor
        # Registro del tiempo de finalización para la versión serial
        end_time_serial = time.time()
        print(f"Valor aproximado de \pi (serial): {pi serial}")
        print(f"Tiempo de ejecución (serial): {end_time_serial - start_time_serial}
```

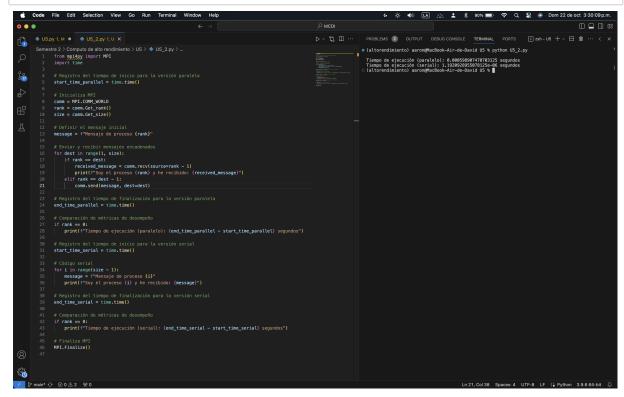
In [12]: from PIL import Image
 import matplotlib.pyplot as plt
 img = Image.open('/Users/aaron/Desktop/1.png')
 display(img)



2. Programación Paralela de Envío y Recepción de Mensajes con MPI

```
In [ ]: from mpi4py import MPI
        import time
        # Registro del tiempo de inicio para la versión paralela
        start_time_parallel = time.time()
        # Inicializa MPI
        comm = MPI.COMM WORLD
        rank = comm.Get_rank()
        size = comm.Get_size()
        # Definir el mensaje inicial
        message = f"Mensaje de proceso {rank}"
        # Enviar y recibir mensajes encadenados
        for dest in range(1, size):
            if rank == dest:
                received message = comm.recv(source=rank - 1)
                print(f"Soy el proceso {rank} y he recibido: {received_message}"
            elif rank == dest - 1:
                comm.send(message, dest=dest)
        # Registro del tiempo de finalización para la versión paralela
        end_time_parallel = time.time()
        # Comparación de métricas de desempeño
        if rank == 0:
            print(f"Tiempo de ejecución (paralelo): {end_time_parallel - start_t
        # Registro del tiempo de inicio para la versión serial
        start_time_serial = time.time()
        # Código serial
        for i in range(size - 1):
            message = f"Mensaje de proceso {i}"
            print(f"Soy el proceso {i} y he recibido: {message}")
        # Registro del tiempo de finalización para la versión serial
        end_time_serial = time.time()
        # Comparación de métricas de desempeño
        if rank == 0:
            print(f"Tiempo de ejecución (serial): {end_time_serial - start_time_
        # Finaliza MPI
        MPI.Finalize()
```

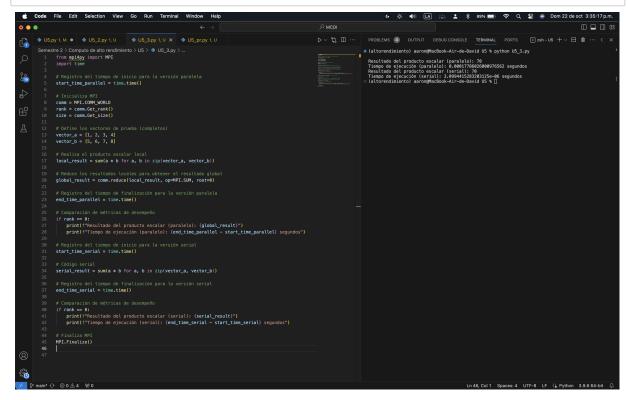
In [13]: from PIL import Image
 import matplotlib.pyplot as plt
 img = Image.open('/Users/aaron/Desktop/2.png')
 display(img)



3. Multiplicación Paralela de Matrices y Vectores con MPI

```
In [ ]: from mpi4py import MPI
        import time
        # Registro del tiempo de inicio para la versión paralela
        start_time_parallel = time.time()
        # Inicializa MPI
        comm = MPI.COMM WORLD
        rank = comm.Get_rank()
        size = comm.Get_size()
        # Define los vectores de prueba (completos)
        vector_a = [1, 2, 3, 4]
        vector_b = [5, 6, 7, 8]
        # Realiza el producto escalar local
        local_result = sum(a * b for a, b in zip(vector_a, vector_b))
        # Reduce los resultados locales para obtener el resultado global
        global_result = comm.reduce(local_result, op=MPI.SUM, root=0)
        # Registro del tiempo de finalización para la versión paralela
        end_time_parallel = time.time()
        # Comparación de métricas de desempeño
        if rank == 0:
            print(f"Resultado del producto escalar (paralelo): {global_result}")
            print(f"Tiempo de ejecución (paralelo): {end_time_parallel - start_t
        # Registro del tiempo de inicio para la versión serial
        start_time_serial = time.time()
        # Código serial
        serial_result = sum(a * b for a, b in zip(vector_a, vector_b))
        # Registro del tiempo de finalización para la versión serial
        end_time_serial = time.time()
        # Comparación de métricas de desempeño
        if rank == 0:
            print(f"Resultado del producto escalar (serial): {serial_result}")
            print(f"Tiempo de ejecución (serial): {end_time_serial - start_time_s
        # Finaliza MPI
        MPI.Finalize()
```

In [14]: from PIL import Image
 import matplotlib.pyplot as plt
 img = Image.open('/Users/aaron/Desktop/3.png')
 display(img)



4. Multiplicación de una matriz en paralelo

```
In [ ]: from mpi4py import MPI
        import time
        import numpy as np
        # Inicializa MPI
        comm = MPI.COMM WORLD
        rank = comm.Get_rank()
        size = comm.Get size()
        # Definir el tamaño de la matriz
        N = size # Asumiendo que el número de filas de la matriz es igual al nú
        # Registro del tiempo de inicio para la versión paralela
        start_time_parallel = time.time()
        # Generar matriz A y vector x en el proceso 0
        if rank == 0:
            matrix_A = np.random.rand(N, N)
            vector_x = np.random.rand(N, 1)
        else:
            matrix_A = None
            vector_x = None
        # Distribuir la matriz A y difundir el vector x
        matrix_A = comm.scatter(matrix_A, root=0)
        vector_x = comm.bcast(vector_x, root=0)
        # Realizar la multiplicación de matriz-vector local
        local_result = np.dot(matrix_A, vector_x)
        # Recopilar los resultados locales en el proceso 0
        global_result = comm.gather(local_result, root=0)
        # Registro del tiempo de finalización para la versión paralela
        end_time_parallel = time.time()
        # Comparación de métricas de desempeño
        if rank == 0:
            result_vector = np.sum(global_result, axis=0)
            print(f"Resultado de la multiplicación (paralelo):")
            print(result_vector)
            print(f"Tiempo de ejecución (paralelo): {end time parallel - start t
        # Registro del tiempo de inicio para la versión serial
        start_time_serial = time.time()
        # Código serial
        if rank == 0:
            serial_result = np.dot(matrix_A, vector_x)
        else:
            serial_result = None
        # Recopilar los resultados locales en el proceso 0 (serial)
        serial_result = comm.gather(serial_result, root=0)
        # Registro del tiempo de finalización para la versión serial
        end_time_serial = time.time()
```

```
# Comparación de métricas de desempeño
if rank == 0:
    result_vector = np.sum(serial_result, axis=0)
    print(f"Resultado de la multiplicación (serial):")
    print(result_vector)
    print(f"Tiempo de ejecución (serial): {end_time_serial - start_time_serial - start_time_serial
```

In [15]: from PIL import Image
import matplotlib.pyplot as plt
img = Image.open('/Users/aaron/Desktop/4.png')
display(img)

5. Conteo de Palabras en Archivos de Texto con Map-Reduce

```
In [ ]: | ### MAP ###
        import sys
        import re
        # Función para dividir una línea en palabras y emitir pares (palabra, 1)
        def map_function(line):
            words = re.findall(r'\w+', line) # Encuentra palabras usando expres
            for word in words:
                print(f"{word.lower()}\t1") # Emitir palabra y 1
        # Procesar líneas de entrada
        for line in sys.stdin:
            map_function(line)
        ### REDUCE ###
        import sys
        word_counts = {}
        # Función para reducir y contar las palabras
        def reduce_function(word, counts):
            if word in word_counts:
                word_counts[word] += int(counts[0])
            else:
                word_counts[word] = int(counts[0])
        # Procesar la entrada
        for line in sys.stdin:
            word, count = line.strip().split('\t')
            reduce_function(word, [count])
        # Imprimir el resultado
        for word, count in word_counts.items():
            print(f"{word}\t{count}")
```

In [16]: from PIL import Image
 import matplotlib.pyplot as plt
 img = Image.open('/Users/aaron/Desktop/5.png')
 display(img)

Conclusión:

A lo largo de estas actividades, hemos explorado y aplicado conceptos fundamentales de programación paralela con MPI. Hemos aprendido cómo dividir y distribuir tareas entre procesos, realizar cálculos en paralelo y recolectar resultados. Además, hemos aplicado estos conceptos a problemas específicos, como el cálculo de π , la multiplicación de matrices y vectores, y el conteo de palabras en archivos de texto. Este enfoque paralelo permite mejorar el rendimiento y la escalabilidad de las aplicaciones, lo que es esencial en situaciones donde se requiere un alto poder de procesamiento. En resumen, estas actividades nos han proporcionado una introducción práctica a la programación paralela y al paradigma Map-Reduce, y nos han permitido comprender su utilidad en el procesamiento de datos y cálculos intensivos.