

Aproximación de Pi mediante la serie de Nilakantha utilizando métodos Secuenciales, Paralelos y CUDA Diseño de sistemas embebidos avanzados

## **Alumnos:**

Ricardo Sierra Roa A01709887

#### **Profesor:**

Pedro Oscar Pérez Murueta

Instituto Tecnológico y de Estudios Superiores de Monterrey Campus Querétaro

## Fecha de entrega:

22 de noviembre de 2024

Índice				
Índice	2			
Resumen	3			
Introdcción	3			
Desarrollo	3			
Método Secuencial	3			



### Resumen

Este trabajo compara tres métodos de aproximación de la constante Pi mediante la serie de Nilakantha: secuencial, paralelo (utilizando múltiples núcleos) y CUDA (para procesamiento en la GPU). Se miden los tiempos de ejecución de cada enfoque, para lograr calcular su aceleración (speed up) y eficiencia en función del tiempo medio de cálculo. Los resultados muestran diferencias significativas en la eficiencia y velocidad entre los métodos.

## Introdcción

La serie de Nilakantha es una fórmula de convergencia relativamente rápida que permite aproximar el valor de Pi mediante la suma de términos alternantes. En este proyecto, se utiliza esta serie para calcular Pi utilizando tres métodos diferentes:

- 1) Método Secuencial: Calcula Pi de manera secuencial en un solo hilo de CPU.
- 2) Método Paralelo: Divide el cálculo en múltiples hilos para aprovechar la paralelización en la CPU.
- 3) Método CUDA: Implementa el cálculo en una GPU utilizando la arquitectura CUDA para lograr una aceleración considerable.

Cada método será evaluado en términos de tiempo de ejecución, aceleración y eficiencia, permitiendo identificar el más adecuado para el cálculo de esta constante en contextos de alta precisión y velocidad.

## Desarrollo

#### Método Secuencial

- Este método calcula Pi iterando a través de la serie de Nilakantha de manera continua en un solo hilo de CPU. El tiempo de ejecución promedio fue de 70.635 ms.
- Este tiempo sirve de base para comparar la eficiencia de los métodos paralelos.

## Método Paralelo

- Utilizando hilos de CPU, el cálculo de Pi se divide en bloques asignados a diferentes hilos para realizar las sumas parciales de la serie. En este caso, se utilizó la capacidad de múltiples hilos de la CPU para distribuir el trabajo y acelerar el cálculo.
- Resultados: Tiempo promedio de 19.144 ms, con una aceleración de 3.69x y una eficiencia de 0.4612.
- La eficiencia es menor a 1, lo que sugiere que la sobrecarga de administración de hilos y la sincronización afecta el rendimiento.

## Método CUDA

- Para la implementación en CUDA, se utilizaron 512 hilos y 16 bloques en la GPU. Cada hilo calcula una parte de la serie, y los resultados parciales se reducen en cada bloque para obtener el valor final de Pi.
- Resultados: Tiempo promedio de 9.561 ms, con una aceleración de 3.88x y una eficiencia muy baja de 0.00047.
- A pesar del tiempo reducido, la eficiencia es extremadamente baja, lo que indica que la implementación en CUDA es limitada por la arquitectura de memoria y la necesidad de sincronización en la GPU para este tipo de cálculo.

# Comparaión de Resultados

Secuencial VS Paralelo				
Procesadores		8		
Secuencial	70.635 ms	Speed Up	3.689667781	
Paralelo	19.144 ms	Eficiencia	0.4612084726	

Tabla 1. "Secuencial vs Paralelo"

Secuencial VS CUDA				
THREADS	512	BLOCKS	16	
Secuencial	37.098 ms	Speed Up	3.880138061	
Paralelo	9.561 ms	Eficiencia	0.0004736496656	

Tabla 2. "Secuencial vs CUDA"

# Conclusión

La implementación más rápida en términos de tiempo de ejecución es la versión CUDA, que logra el menor tiempo promedio de cálculo (9.561 ms) debido a la gran cantidad de hilos y bloques utilizados (512 hilos y 16 bloques). Sin embargo, su eficiencia es extremadamente baja (0.00047), lo cual indica que el paralelismo en la GPU no se aprovecha completamente para este tipo de cálculo. Esto se debe a la sobrecarga de sincronización y a la naturaleza secuencial de la serie de Nilakantha, que no permite un uso óptimo de los recursos de la GPU. Por otro lado, el método paralelo en CPU, aunque más lento con un tiempo promedio de 19.144 ms, presenta una eficiencia considerablemente mayor (0.4612), lo cual sugiere que es una opción más equilibrada entre velocidad y eficiencia cuando se dispone de una CPU multinúcleo. Por lo que, la elección del método depende de los recursos disponibles y de las prioridades en cuanto a tiempo y eficiencia. CUDA es preferible para tiempos de ejecución rápidos, pero el paralelismo en CPU ofrece una eficiencia superior, haciéndolo adecuado para entornos donde se necesita una buena relación entre recursos y rendimiento.