

Área Académica de Ingeniería en Computadores

CE-4302 Arquitectura de Computadores II

Profesor:

Ronald García Fernández

Estudiante:

Roy Acevedo Méndez

Taller OpenMP

II Semestre 2023

Análsis de resultados

Apartado 3

```
pi.c - Taller_OpenMP - Visual Studio Code
File Edit Selection View Go Run Terminal Help
          🌏 plotter.py
                                      C pi.c
              16 #include <stdio.h>
17 #include <omp.h>
               19 double step;
20 int main ()
                                    double x, pi, sum = 0.0;
 6
                                    start_time = omp_get_wtime();
                                            x = (i-0.5)*step;
                                            sum = sum + 4.0/(1.0+x*x);
              zeik@zeik:~/Desktop/2023 - S2/Arqui 2/Taller_OpenMP$ ./pi
                pi with 100000000 steps is 3.141593 in 0.277144 seconds
             pi With 100000000 steps is 3.141593 in 0.27/144 Sections zeik@zeik:~/Desktop/2023 - $2/Arqui 2/Taller_OpenMP$ ./pi loop

num_threads = 1 computed pi = 3.141592653590426 in 0.273595092000050 seconds threads = 1 % error = 0.0000000000020257 
num_threads = 2 computed pi = 3.141592653589910 in 0.138437020999845 seconds threads = 2 % error = 0.00000000000003817 
num_threads = 3 computed pi = 3.141592653589570 in 0.09684698099999 seconds threads = 3 % error = -0.0000000000000997 
num_threads = 4 computed pi = 3.141592653589683 in 0.071835944000213 seconds threads = 4 % error = -0.00000000000003421 
zeik@zeik:-/Desktop/2023 - $2/Arqui 2/Taller_OpenMP$
             zeik@zeik:~/Desktop/2023 - S2/Arqui 2/Taller_OpenMP$
```

Figura 1. Ejecución de ambos programas pi.

En la **Figura 1** se muestra la ejecución de ambos algoritmos de cálculo de pi, tanto en single threading como multi-threading, con un valor estandar de 4 threads para la versión multi-threading.

```
static long num_steps = 1000000000;
     static double reference pi = 3.14159265358979;
 35 \sim int main () {
        double x, pi, sum = 0.0;
        double start time, run time;
        int max threads = omp get max threads();
      step = 1.0/(double) num steps;
            sum = 0.0;
            start time = omp get wtime();
     #pragma omp parallel
        #pragma omp single
        printf("num_threads = %d ",omp_get_num_threads());
num_threads = 9 computed pi = 3.141592653589565 in 0.056846780998967 seconds threads = 9 % error = -0.0000000000007153
 zeik@zeik:~/Desktop/2023 - S2/Arqui 2/Taller_OpenMP$
```

Figura 2. Ejecución con threads del sistema.

En la **Figura 2** se aprecian los resultados después de haber realizado las modificaciones al código de la versión multi-threading, donde se usó *omp_get_max_threads()* para obtener el número máximo de threads del sistema, que en mi caso fueron 12 threads.

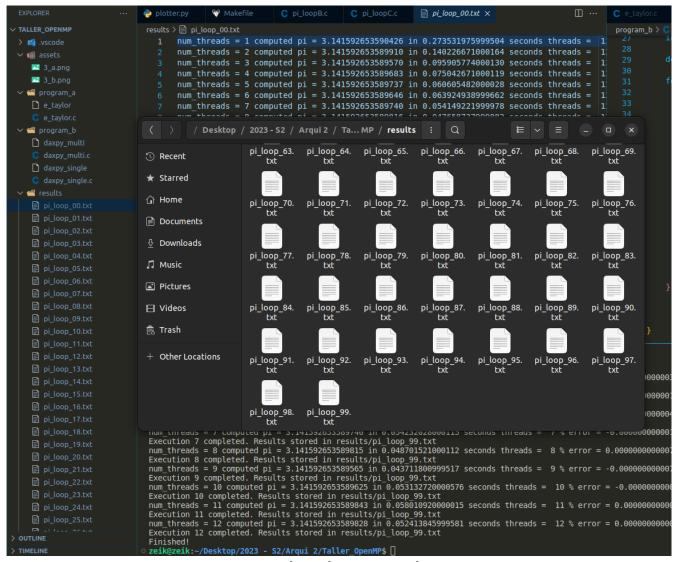


Figura 3. Ejecución múltiple del código pi_loop.

En la **Figura 3** se modificó el código para poder guardar los resultados de las ejecuciones en en un archivo de texto con su respectivo identificador, cada archivo de texto contiene los resultados en base al número de threads del sistema, en mi caso, de 1 a 12 como máximo. El programa se ejecutó unas 100 veces y se guardó en la carpeta de results.

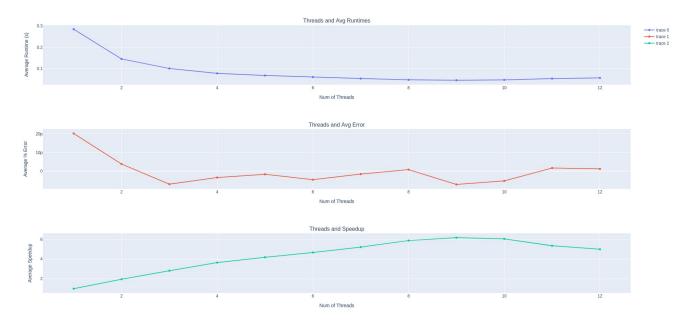


Figura 4. Resultados gráficos del algoritmo de pi multi-threading.

En la **Figura 4** se aprecian los resultados graficos de la versión multi-threading del programa de pi_loop despúes de las midificaciones para adaptarse a los threads del sistema. Se puede ver como el tiempo de ejecución en promedio disminuye conforme se incrementa el número de threads, llegando a punto mínimo en los 9 threads. También se observa el speed up del programa donde si bien aumenta con el número de threads, este llega a un punto donde ya no incrementa más, y por el contrario empieza a disminuir así le pongamos muchos más threads.

Apartado 4

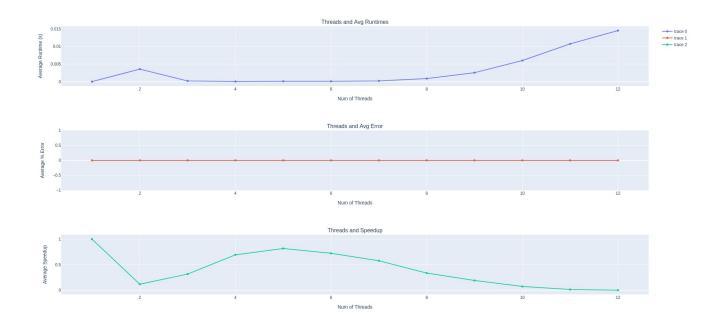


Figura 5. Resultados gráficos del progama a.

En la **Figura 5**, observan las gráficas en relación al programa a del cálculo de la constante 'e' mediante series de Taylor para la versión multi-threading. Para este programa, se obtubo un porcentaje de error muy cercano al 0%, lo cual se debe a la casi nula variación entre los resultados de la constante 'e' obtenida por el programa y el valor tomado como referencia, además, de que para la cantidad de términos 'n' como aproximaciones, se usó un valor relativamente alto, 100, para así poder aproximar más el valor de la constante, que ya en si a partir de 10 aproximaciones ya el valor es muy cercano al de referencia. Lo que también se observó, fue como el speed up fue disminuyendo con forme se incrementaba los threads y a apartir de 12 threads, el promedio de tiempo de ejecución era algo mayor al de sus iteraciones anteriores con menos threads. La cantidad de paralelismo que se puede lograr en un programa está limitada por la naturaleza del algoritmo y la carga de trabajo. Si el cálculo de la serie de Taylor para 'e' no presenta suficiente paralelismo intrínseco o la carga de trabajo por iteración es demasiado pequeña, agregar más hilos puede no proporcionar beneficios significativos y podría introducir sobrecarga debido a la gestión de hilos.

Al ser un algoritmo algo sencillo, si la carga de trabajo por cada hilo es muy pequeña, es posible que no obtengamos una mejora significativa al aumentar el número de hilos. Se tendría que asegurar que la cantidad de trabajo en cada iteración del bucle sea lo suficientemente grande como para que la paralelización sea beneficiosa. También hay que tener en cuenta que para obtener resultados precisos, especialmente con una gran cantidad

de términos en la serie de Taylor, puede ser necesario utilizar tipos de datos de punto flotante de alta precisión, como long double.

Para este programa se usó también el reduction(+:e), esto para poder otorgarle un sección a cada thread para que la trabaje y al final realizar la unión de los resultados, también private(factorial) para que cada thread tuviera una instancia de esa variable y la trabajara de manera independiente sin afectar las el valor de los otros threads.

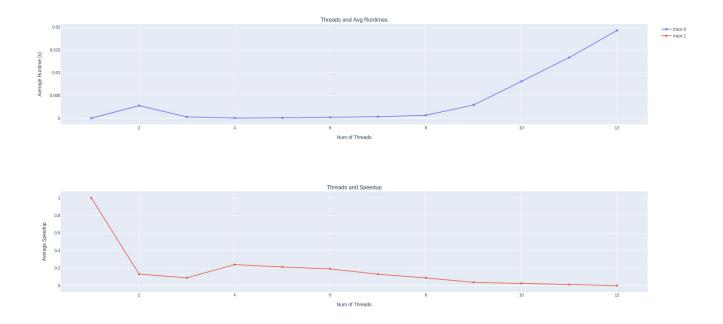


Figura 6. Resultados gráficos del programa b de DAXPY.

Según los resultados de la **Figura 6**, se ve un aumento en el tiempo de ejecución justo al ejecutars la paralelización con el número máximo de threads(12). Puede que exista un overhead cuando se ejecuta un programa en múltiples hilos, ya que está asociado con la creación, gestión y sincronización de los hilos. Este overhead puede volverse más significativo cuando se utiliza el número máximo de hilos, lo que puede ralentizar el programa en comparación con la ejecución en un número menor de hilos. Aunque la paralelización de un programa puede mejorar el rendimiento en muchos casos, no siempre es beneficioso utilizar el número máximo de hilos, y puede haber situaciones en las que el rendimiento empeore debido a diversos factores.

Referencias

- Microsoft. (s.f.). (2023). OpenMP Directives. Microsoft Docs.
 https://learn.microsoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
 https://learn.microsoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
 https://www.nicrosoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
 https://www.nicrosoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
 https://www.nicrosoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
 https://www.nicrosoft.com/en-us/cpp/parallel/openmp/reference/openmp-directives?
- CoffeeBeforeArch (2023) https://www.youtube.com/watch?v=gW9EiEQAkDU&t=46s
- (2023) https://www.stolaf.edu/people/rab/pdc/text/alg.htm