

# UNIVERSIDADE FEDERAL DO RURAL DO SEMI-ÁRIDO CENTRO MULTIDISCIPLINAR DE PAU DOS FERROS DEPARTAMENTO DE ENGENHARIAS E TECNOLOGIA PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA DOCENTE: ÍTALO AUGUSTO SOUZA DE ASSIS

ERIKY ABREU VELOSO

PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA

# **QUESTÕES RESPONDIDAS**

- ☑ QUESTÃO 20 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 21 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 22 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 23 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 24 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 25 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 26 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 28 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 30 PESO 1;
- ☑ QUESTÃO 32 PESO 2.

## PROGRAMAÇÃO DE MEMÓRIA COMPARTILHADA COM OPENMP

## • QUESTÃO 20

Baixe o arquivo omp\_trap\_1.c do site do livro e exclua a diretiva critical. Compile e execute o programa com cada vez mais threads e valores cada vez maiores de n.

(a) Quantas *threads* e quantos trapézios são necessários antes que o resultado esteja incorreto?

Considerando testes realizados fixando os valores de a e b da seguinte forma: a=10 e b=100, e variando os valores repassados no número de *threads* e trapézios (n), como exposto no Quadro 1, o erro significativo ocorreu a partir de 8 *threads* e 512 trapézios, entretanto, com 16 *threads* e 128, 256 e 1024 trapézios o código também apresentou saídas equivocadas.

Quadro 1. Saídas do código "omp trap 1.c" com distintos valores de "n" e threads

Threads/Trapézios	128	256	512	1024
1	3.33007415771	3.33001853942	3.33000463485	3.33000115871
	484e+005	871e+005	718e+005	429e+005
2	3.33007415771	3.33001853942	3.33000463485	3.33000115871
	484e+005	871e+005	718e+005	429e+005
4	3.33007415771	3.33001853942	3.33000463485	3.33000115871
	484e+005	871e+005	718e+005	429e+005
8	3.33007415771	3.33001853942	3.30135171175	3.33000115871
	484e+005	871e+005	003e+005	429e+005
16	3.11533882141	3.23560087680	3.33000463485	3.20789903551
	113e+005	817e+005	718e+005	340e+005

Válido ressaltar que todas as quantidades de *threads* e trapézios testadas foram na potência de 2, e o valor correto da área da figura calculada pode ser obtido através do cálculo:

$$\int_{10}^{100} x^2 dx = 333000$$

(b) Como o aumento do número de trapézios influencia nas chances do resultado ser incorreto?

Quando consideramos que a variável a ser analisada será a quantidade de trapézios, matematicamente, quanto maior a quantidade de trapézios, mais preciso é o resultado, entretanto, pela remoção da diretiva critical, quando maior o número de trapézios, maior vai

ser o número de acesso à variável global\_result\_p, aumentando a condição de corrida entre as *threads*. Logo, quanto maior o número de trapézios, maior a probabilidade do resultado ser equivocado.

(c) Como o aumento do número de threads influencia nas chances do resultado ser incorreto?

Em relação à quantidade de *threads*, a saída equivocada é provocada pela condição de corrida existente após a exclusão da diretiva critical, logo, com duas *threads* já existe a possibilidade de resultados incorretos para o cálculo da área da figura, entretanto, quanto maior o número de *threads*, maior o número de núcleos concorrendo pelo acesso à variável global\_result\_p.

Baixe o arquivo omp\_trap1.c do site do livro. Modifique o código para que

- ele use o primeiro bloco de código da página 222 do livro e
- o tempo usado pelo bloco paralelo seja cronometrado usando a função OpenMP omp\_get\_wtime(). A sintaxe é

```
double omp_get_wtime(void)
```

Ele retorna o número de segundos que se passaram desde algum tempo no passado. Para obter detalhes sobre cronometragem, consulte a Seção 2.6.4. Lembre-se também de que o OpenMP possui uma diretiva de barreira:

```
# pragma omp barrier
```

Agora encontre um sistema com pelo menos dois núcleos e cronometre o programa com

- uma thread e um grande valor de n, e
- duas threads e o mesmo valor de n.

#### (a) O que acontece?

Posteriormente realizar a execução cinco vezes consecutivas com uma e duas *threads* e um valor de n fixo em 1000000000, podemos observar que o valor da mediana com uma única threads é de 9,204 segundos. Após o incremento de mais uma *thread* o tempo de execução permaneceu quase inalterado, possuindo um tempo mediano de 9,202 segundos, como exposto na Figura 1.

Figura 1. Execução do código "omp trap1.c" com diferentes números de threads

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao_21> ./omp_trap1 1
Enter a, b, and n
10 100 1000000000
Thread 0 Processing time: 9.204000
With n = 10000000000 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33000000000055e+005

PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao_21> ./omp_trap1 2
Enter a, b, and n
10 100 1000000000
Thread 0 Processing time: 4.606000
Thread 0 Processing time: 9.202000
Processing time: 9.202000
With n = 10000000000 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.3299999999998e+005
```

A semelhança entre os tempos pode ser explicada, pois a função Trap(a, b, n); está adicionando seu valor diretamente na variável global global\_result, sendo necessário a adição de um # pragma omp critical, serializando o código, como exposto no Código 1. Logo, o código sequencial torna-se mais eficiente, por não possuir overhead de threads

#### Código 1. Trecho do "omp trap1.c" (Modificado)

```
C/C++
      # pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
         default (none) private(start, finish) shared(global_result, a, b,
      n, global_time)
      # pragma omp barrier
            start = omp_get_wtime();
      # pragma omp critical (result)
             global_result += Trap(a, b, n);
            finish = omp_get_wtime();
            int thread_number = omp_get_thread_num();
             printf("Thread %d Processing time: %f \n", thread_number,
      (finish-start));
            if(global_time < (finish-start)){</pre>
               pragma omp critical (time)
                global_time = (finish-start);
             }
             }
         printf("Processing time: %f \n", global_time);
```

#### (b) Baixe o arquivo omp trap2b.c do site do livro. Como seu desempenho se compara?

Analogamente ao teste passado, o código "omp\_trap2b.c" foi executado a mesma quantidade de vezes, com os mesmos valores de *a, b* e *n,* obtendo-se a mediana do tempo com uma única thread de 9,215 segundos, e com duas threads o tempo mediano sofreu uma redução para 4,682 segundos, como exposto na Figura 2.

Figura 2. Execução do código "omp trap2b.c" com diferentes números de threads

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao_21> ./omp_trap2b 1
Enter a, b, and n
10 100 1000000000
Thread 0 Processing time: 9.215000
Processing time: 9.215000
With n = 10000000000 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.0000000 to 100.000000 = 3.3300000000055e+005

PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao_21> ./omp_trap2b 2
Enter a, b, and n
10 100 1000000000
Thread 1 Processing time: 4.681000
Thread 0 Processing time: 4.682000
Processing time: 4.682000
With n = 10000000000 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.0000000 to 100.000000 = 3.3299999999998e+005
```

Após os testes, notou-se que para uma thread o tempo de execução permanece semelhante ao código "omp\_trap1.c". Entretanto, com duas ou mais threads o código "omp trap2b.c" torna-se mais eficiente, isso é possível pelo uso do comando reduction(+:

global\_result), que remove a problemática da zona critica do código anterior, pois nesse exemplo, o reduction cria cópias locais privadas da variável global\_result para cada thread, e ao final da região paralela, realiza uma soma dos valores particulares, armazenando o resultado na variável original compartilhada.

Código 2. Trecho do "omp\_trap2b.c" (Modificado)

```
C/C++
      # pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
            default (none) private(start, finish) shared(a, b, n,
      global_time) reduction(+: global_result)
         # pragma omp barrier
            start = omp_get_wtime();
            global_result += Local_trap(a, b, n);
            finish = omp_get_wtime();
            int thread_number = omp_get_thread_num();
            printf("Thread %d Processing time: %f \n", thread_number,
      (finish-start));
            if(global_time < (finish-start)){</pre>
               pragma omp critical (time)
               global_time = (finish-start);
            }
         }
```

Suponha que no incrível computador Bleeblon, variáveis com tipo float possam armazenar três dígitos decimais. Suponha também que os registradores de ponto flutuante do Bleeblon possam armazenar quatro dígitos decimais e que, após qualquer operação de ponto flutuante, o resultado seja arredondado para três dígitos decimais antes de ser armazenado. Agora suponha que um programa C declare um *array a* da seguinte forma:

```
float a[] = \{4.0, 3.0, 3.0, 1000.0\};
```

(a) Qual é a saída do seguinte bloco de código se ele for executado no Bleeblon? Justifique sua resposta.

O resultado exposto após a execução do código é: "sum = 1010.0". Mesmo após os operadores passarem pelas sete operações necessárias para a realização de uma soma, incluindo o truncamento realizado na sexta operação, não ocorre perca significativa de dados, resultando na soma correta, como exposto nas Tabelas 1 à 4.

Tabela 1	. Iteração	1 - i =	0: sum =	= 0.0 : a	[i] = 4.0
----------	------------	---------	----------	-----------	-----------

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$
5	Normalize result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$
6	Round result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.00 \times 10^{0}$
7	Store result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.00\times10^{0}$

Tabela 2. Iteração 2 - i = 1 : sum = 4.0 : a[i] = 3.0

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.000 \times 10^{0}$
5	Normalize result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.000 \times 10^{0}$
6	Round result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.00 \times 10^{0}$
7	Store result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.00\times10^{0}$

Tabela 3. Iteração 3 - i = 2 : sum = 7.0 : a[i] = 3.0

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$10.00\times10^{0}$
5	Normalize result	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$1.000\times10^{1}$
6	Round result	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	1.00 × 10 <sup>1</sup>
7	Store result	$7.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	1.00 × 10 <sup>1</sup>

Tabela 4. Iteração 4 - i = 3: sum = 10.0 : a[i] = 1000.0

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	1.000 × 10 <sup>1</sup>	$1.000 \times 10^3$	
2	Compare exponents	1.000 × 10 <sup>1</sup>	$1.000 \times 10^3$	

3	Shift one operand	$0.010 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	
4	Add	$0.010 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.010 \times 10^3$
5	Normalize result	$0.010 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.010 \times 10^3$
6	Round result	$0.010 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	1.01 × 10 <sup>3</sup>
7	Store result	$0.010 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.01\times10^{3}$

#### (b) Agora considere o seguinte código:

```
int i;
float sum = 0.0;
#pragma omp parallel for num threads (2) reduction (+:sum)
for (i = 0; i < 4; i++)
         sum += a[i];
printf("sum = %4.1f\n", sum);</pre>
```

Suponha que o sistema operacional atribua as iterações i = 0, 1 à thread 0 e i = 2, 3 à *thread* 1. Qual é a saída deste código no Bleeblon? Justifique sua resposta.

O resultado exposto após a execução do código é: "sum = 1000.0". Diferentemente do bloco de código anterior, a execução vai resultar em um valor equivocado. Pode-se notar, como exposto na Tabela 8, que desde execução na *thread* 1 ocorre a perda de dados, a ausência do decimal afeta diretamente a função reduction, resultando em uma saída final errônea, como exposto na Tabela 9. Esse erro é ocasionado durante a operação 6, que o valor é truncado para 3 dígitos decimais, como especificado no computador Bleeblon.

Tabela 5. *thread* 0 - Iteração 1 - i = 0: sum = 0.0 : a[i] = 4.0

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$
5	Normalize result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$
6	Round result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.00 \times 10^{0}$
7	Store result	$0.000 \times 10^{0}$	$4.000 \times 10^{0}$	$4.00 \times 10^{0}$

Tabela 6.  $thread\ 0$  - Iteração 2 - i=1 : sum=4.0 : a[i]=3.0

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.000 \times 10^{0}$
5	Normalize result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.000 \times 10^{0}$
6	Round result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$7.00\times10^{0}$
7	Store result	$4.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	7.00 × 10 <sup>0</sup>

Tabela 7.  $\it thread 1 - Iteração 1 - i = 2 : sum = 0.0 : a[i] = 3.0$ 

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
2	Compare exponents	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
3	Shift one operand	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	
4	Add	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$
5	Normalize result	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$
6	Round result	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$3.00\times10^{0}$
7	Store result	$0.000 \times 10^{0}$	$3.000 \times 10^{0}$	$3.00\times10^{0}$

Tabela 8.  $\it thread 1$  - Iteração 2 -  $\it i = 3$  :  $\it sum = 3.0$  :  $\it a[i] = 1000.0$ 

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$3.000 \times 10^{0}$	$1.000 \times 10^3$	

2	Compare exponents	$3.000 \times 10^{0}$	$1.000 \times 10^3$	
3	Shift one operand	$0.003 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	
4	Add	$0.003 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.003 \times 10^3$
5	Normalize result	$0.003 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.003 \times 10^3$
6	Round result	$0.003 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.00\times10^3$
7	Store result	$0.003 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.00\times10^3$

Tabela 9. Redução

Time	Operation	Operand 1	Operand 2	Result
1	Fetch operands	$7.000 \times 10^{0}$	$1.000 \times 10^3$	
2	Compare exponents	$7.000 \times 10^{0}$	$1.000 \times 10^3$	
3	Shift one operand	$0.007 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	
4	Add	$0.007 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.007\times10^3$
5	Normalize result	$0.007 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.007 \times 10^3$
6	Round result	$0.007 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.00\times10^3$
7	Store result	$0.007 \times 10^3$	$1.000 \times 10^3$	$1.00\times10^3$

Escreva um programa OpenMP que determine o escalonamento padrão de laços for paralelos. Sua entrada deve ser o número de iterações e quantidade de threads e sua saída deve ser quais iterações de um laço for paralelizado são executadas por qual thread. Por exemplo, se houver duas threads e quatro iterações, a saída poderá ser:

```
Thread 0: Iterações 0 -- 1
Thread 1: Iterações 2 -- 3
```

(a) De acordo com a execução do seu programa, qual é o escalonamento padrão de laços for paralelos de um programa OpenMP? Porque?

Baseado na execução do programa, foi possível observar que com 64 iterações e 8 threads, cada thread realizou 8 iterações consecutivas, como exposto na Figura 3. Logo, o *chunksize* foi obtido realizando a divisão da quantidade de iterações pelo número de *theads*, sendo possível concluir que o escalonamento padrão é do tipo *Static*. É válido ressaltar, que caso a divisão não seja exata, é adicionada mais uma iteração nas primeiras *theads*.

Figura 3. Execução do código "omp\_23.c" com diferentes números de iterações

```
S C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao_23> .<mark>/omp_23</mark> 8
number of iterations
Thread 0: Iteration 0 -- 1 -- 2 -- 3 -- 4 -- 5 -- 6 -- 7 --
Thread 1: Iteration 8 -- 9 -- 10 -- 11 -- 12 -- 13 -- 14 -- 15 --
Thread 2: Iteration 16 -- 17 -- 18 -- 19 -- 20 -- 21 -- 22 -- 23 --
Thread 3: Iteration 24 -- 25 -- 26 -- 27 -- 28 -- 29 -- 30 -- 31 --
Thread 4: Iteration 32 -- 33 -- 34 -- 35 -- 36 -- 37 -- 38 -- 39 --
Thread 5: Iteration 40 -- 41 -- 42 -- 43 -- 44 -- 45 -- 46 -- 47 --
Thread 6: Iteration 48 -- 49 -- 50 -- 51 -- 52 -- 53 -- 54 -- 55 --
Thread 7: Iteration 56 -- 57 -- 58 -- 59 -- 60 -- 61 -- 62 -- 63 --
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PROGRAMAÇÃO CONCORRENTE E DISTRIBUÍDA\UNID. II\LISTA II\questao 23> ./omp 23 8
number of iterations
Thread 0: Iteration 0 -- 1 -- 2 -- 3 -- 4 -- 5 -- 6 -- 7 -- 8 -- Thread 1: Iteration 9 -- 10 -- 11 -- 12 -- 13 -- 14 -- 15 -- 16 -- 17 --
Thread 2: Iteration 18 -- 19 -- 20 -- 21 -- 22 -- 23 -- 24 -- 25 -- 26 --
Thread 3: Iteration 27 -- 28 -- 29 -- 30 -- 31 -- 32 -- 33 -- 34 -- 35 --
Thread 4: Iteration 36 -- 37 -- 38 -- 39 -- 40 -- 41 -- 42 -- 43 --
Thread 5: Iteration 44 -- 45 -- 46 -- 47 -- 48 -- 49 -- 50 -- 51 --
Thread 6: Iteration 52 -- 53 -- 54 -- 55 -- 56 -- 57 -- 58 -- 59 --
Thread 7: Iteration 60 -- 61 -- 62 -- 63 -- 64 -- 65 -- 66
```

#### Código 3. Código "omp 23.c"

```
C/C++

#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <math.h>
#include <omp.h>

void Usage(char* prog_name);
```

```
int main(int argc, char* argv[]) {
  int thread_count, thread_number, n;
  int *thread_iteractions;
  if (argc != 2) Usage(argv[0]);
  thread_count = strtol(argv[1], NULL, 10);
  printf("number of iterations\n");
   scanf("%d", &n);
  thread_iteractions = (int *)malloc(sizeof(int) * n);
# pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
   default(none) private(thread_number) shared(thread_iteractions, n)
# pragma omp for
      for (int i = 0; i < n; i++) {
         thread_number = omp_get_thread_num();
         thread_iteractions[i] = thread_number;
      }
  }
   for(int k = 0; k < thread_count; k++){</pre>
      printf("Thread %d: Iteration ", k);
      for (int i = 0; i < n; i++) {
         if (thread_iteractions[i] == k)
            printf( "%d -- ", i);
         }
      }
      printf("\n");
   }
  free(thread_iteractions);
   return 0;
} /* main */
void Usage(char* prog_name) {
   fprintf(stderr, "usage: %s <number of threads>\n", prog_name);
      exit(0);
} /* Usage */
```

Considere o seguinte laço:

```
a[0] = 0;
for ( i = 1; i < n ; i++)
a[i] = a[i-1] + i;
```

Há claramente uma dependência no laço já que o valor de a[i] não pode ser calculado sem o valor de a[i-1]. Sugira uma maneira de eliminar essa dependência e paralelizar o laço.

Estipulando distintos valores de *n*, buscando compreender o funcionamento do trecho de código, e encontrar uma fórmula fechada que realiza a mesma função da linha "a[i] = a[i-1] + i;", observou-se que o laço apresentado realiza um somatório de uma sequência de número inteiros em um intervalo de 0 à n, logo a equação presente no for pode ser substituída pela fórmula da soma dos números naturais exposta a seguir:

$$\frac{n(n+1)}{2}$$

Realizando a substituição da linha de código "a[i] = a[i-1] + i;" por "a [i] = (i\*(i + 1))/2;" removemos a dependência existente, pois o único valor necessário para o cálculo é o do índice, não necessitando de informações de índices anteriores como ocorria com a[i-1]. A seguir, uma exemplificação do código paralelizado.

Código 4. Trecho do código "omp\_24.c"

```
C/C++
    explicit_summation = (int *)malloc(sizeof(int) * n);

# pragma omp parallel for num_threads(thread_count) \
    default(none) shared(explicit_summation, n)
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        explicit_summation [i] = (i*(i + 1))/2;
    }

for (int i = 0; i < n; i++) {
        printf("Index: %d - Sum: %d \n", i,
explicit_summation[i]);
    }
}</pre>
```

Modifique o programa da regra do trapézio que usa uma diretiva parallel for (omp\_trap\_3.c) para que o parallel for seja modificado por uma cláusula schedule(runtime). Execute o programa com várias atribuições à variável de ambiente OMP\_SCHEDULE e determine quais iterações são atribuídas a qual thread. Isso pode ser feito alocando um *array* iteracoes de *n* int's e, na função Trap, atribuindo omp\_get\_thread\_num() a iteracoes[i] na *i*-ésima iteração do laço for. Qual é o escalonamento padrão de iterações em seu sistema? Como o escalonamento guided é determinado?

O trecho de código exposto a seguir, expõe a modificação realizada na função trap, do código omp\_trap\_3.c, com o intuito de aplicar a cláusula schedule(runtime).

Código 5. Trecho do código modificado (omp\_trap\_3.c)

```
C/C++
      double Trap(double a, double b, int n, int thread_count) {
         double h, approx;
         int i;
         int *thread_number;
         thread_number = (int *)malloc(sizeof(int) * n);
         h = (b-a)/n;
         approx = (f(a) + f(b))/2.0;
      # pragma omp parallel for num_threads(thread_count) \
            reduction(+: approx) schedule(runtime)
         for (i = 1; i \le n-1; i++){
           approx += f(a + i*h);
           thread_number[i-1] = omp_get_thread_num();
           printf("Thread number: %d - Iteration: %d \n",
      thread_number[i-1], i);
         }
         approx = h*approx;
         free(thread_number);
         return approx;
      } /* Trap */
```

Durante todas as execuções do programa, atribuindo diferentes tipos à variável de ambiente OMP\_SCHEDULE, a quantidade de *threads* (thread\_count), os limites inferiores (a) e superiores (b), e os números de trapézios (n) foram fixados em 4, 10, 100 e 16 respectivamente. Válido ressaltar que o número de iterações vai ser o um valor a menos que o número de *threads*.

No primeiro teste realizado, não foi declarado o OMP\_SCHEDULE, com o intuito de se obter o escalonamento padrão de iterações. Realizando a análise das saídas, como exposto na Figura 4, o possível tipo de escalonamento é o dynamic com *chunksize* de 1.

Figura 4. Execução do código "omp trap 3.c", sem declarar o OMP SCHEDULE

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> ./omp_trap3 4
Enter a, b, and n
10 100 16
Thread number: 0 - Iteration: 1
Thread number: 0 - Iteration: 5
Thread number: 0 - Iteration: 6
Thread number: 0 - Iteration: 7
Thread number: 0 - Iteration: 8
Thread number: 0 - Iteration: 9
Thread number: 0 - Iteration: 10
Thread number: 0 - Iteration: 11
Thread number: 0 - Iteration: 12
Thread number: 0 - Iteration: 13
Thread number: 0 - Iteration: 14
Thread number: 0 - Iteration: 15
Thread number: 2 - Iteration: 3
Thread number: 1 - Iteration: 2
Thread number: 3 - Iteration: 4
With n = 16 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33474609375000e+005
```

No escalonamento do tipo auto, em que o próprio compilador decide qual escalonamento aplicar, foi possível observar na Figura 5 a execução de um escalonamento do tipo static, no qual o *chunksize* foi definido pela quantidade de iterações sobre o número de threads, contudo em caso de resto, as primeiras threads realizam mais iterações.

Figura 5. Execução do código "omp trap 3.c", OMP SCHEDULE = "auto"

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao 25> $env:OMP SCHEDULE="auto
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> ./omp_trap3 4
Enter a, b, and n
10 100 16
Thread number: 0 - Iteration: 1
Thread number: 1 - Iteration: 5
Thread number: 1 - Iteration: 6
Thread number: 1 - Iteration: 7
Thread number: 1 - Iteration: 8
Thread number: 2 - Iteration: 9
Thread number: 2 - Iteration: 10
Thread number: 2 - Iteration: 11
Thread number: 2 - Iteration: 12
Thread number: 0 - Iteration: 2
Thread number: 0 - Iteration: 3
Thread number: 0 - Iteration: 4
Thread number: 3 - Iteration: 13
Thread number: 3 - Iteration: 14
Thread number: 3 - Iteration: 15
With n = 16 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33474609375000e+005
```

Realizando a execução com a variável OMP\_SCHEDULE declarada como static, no qual neste exemplo o *chunksize* foi definido em dois, o escalonamento dividiu as iterações igualmente entre as threads em blocos fixos de dois, como observado na Figura 6, onde os intervalos são direcionados ciclicamente de forma ordenada baseada na numeração da thread.

Figura 6. Execução do código "omp trap 3.c", OMP SCHEDULE = "static,2"

```
S C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao 25> $env:OMP SCHEDULE="static, 2
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> ./omp_trap3 4
Enter a, b, and n
10 100 16
Thread number: 2 - Iteration: 5
Thread number: 2 - Iteration: 6
Thread number: 2 - Iteration: 13
Thread number: 2 - Iteration: 14
Thread number: 3 - Iteration: 7
Thread number: 3 - Iteration: 8
Thread number: 3 - Iteration: 15
Thread number: 0 - Iteration: 1
Thread number: 0 - Iteration: 2
Thread number: 0 - Iteration: 9
Thread number: 0 - Iteration: 10
Thread number: 1 - Iteration: 3
Thread number: 1 - Iteration: 4
Thread number: 1 - Iteration: 11
Thread number: 1 - Iteration: 12
With n = 16 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33474609375000e+005
```

O método de escalonamento guided possui como característica principal a inicialização com blocos grandes de dados, no qual sofrem redução a medida que ocorre as iterações, outro atributo, é o fato das iterações serem atribuídas às threads enquanto o loop está em execução, em outras palavras, a thread que estiver ociosa, recebe o próximo bloco de iterações para executar. Analisando a saída exposta na Figura 7, é possível observar que a thread 3 recebe um bloco de 4 iterações, seguido pela thread 0, que recebe um bloco de 3 iterações, e todo o processo a seguir recebem blocos de 2 iterações, por ser o tamanho mínimo do bloco repassado na função.

Figura 7. Execução do código "omp\_trap\_3.c", OMP\_SCHEDULE = "guided,2"

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> $env:OMP_SCHEDULE="guided, 2
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> ./omp_trap3 4
Enter a, b, and n
10 100 16
Thread number: 3 - Iteration: 1
Thread number: 3 - Iteration: 2
Thread number: 3 - Iteration: 3
Thread number: 3 - Iteration: 4
Thread number: 0 - Iteration: 5
Thread number: 0 - Iteration: 6
Thread number: 0 - Iteration: 7
Thread number: 0 - Iteration: 14
Thread number: 0 - Iteration: 15
Thread number: 2 - Iteration: 10
Thread number: 2 - Iteration: 11
Thread number: 1 - Iteration: 8
Thread number: 1 - Iteration: 9
Thread number: 3 - Iteration: 12
Thread number: 3 - Iteration: 13
With n = 16 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33474609375000e+005
```

Por fim, realizou-se a execução com o OMP\_SCHEDULE declarado como dynamic, nesse método de escalonamento, semelhante ao anterior, as iterações são atribuídas às threads enquanto o loop está em execução, entretanto, não se é realizado a variação no valor do tamanho dos blocos, sendo fixo e definido pelo *chunksize*, neste exemplo, o valor foi fixado em dois, como exposto na Figura 8.

Figura 8. Execução do código "omp trap 3.c", OMP SCHEDULE = "dynamic,2"

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao 25> $env:OMP SCHEDULE="dynamic,2"
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_25> ./omp_trap3 4
Enter a, b, and n
10 100 16
Thread number: 0 - Iteration: 1
Thread number: 0 - Iteration: 2
Thread number: 1 - Iteration: 5
Thread number: 1 - Iteration: 6
Thread number: 2 - Iteration: 3
Thread number: 0 - Iteration: 9
Thread number: 3 - Iteration: 7
Thread number: 3 - Iteration: 8
Thread number: 2 - Iteration: 4
Thread number: 2 - Iteration: 15
Thread number: 1 - Iteration: 11
Thread number: 1 - Iteration: 12
Thread number: 0 - Iteration: 10
Thread number: 3 - Iteration: 13
Thread number: 3 - Iteration: 14
With n = 16 trapezoids, our estimate
of the integral from 10.000000 to 100.000000 = 3.33474609375000e+005
```

}

Lembre-se de que todos os blocos estruturados modificados por uma diretiva critical formam uma única secção crítica. O que acontece se tivermos um número de diretivas atomic nas quais diferentes variáveis estão sendo modificadas? Todas elas são tratadas como uma única seção crítica?

Podemos escrever um pequeno programa que tente determinar isso. A ideia é fazer com que todas as threads executem simultaneamente algo como o código a seguir:

Observe que já que minha\_soma e i são declaradas no bloco paralelo, cada thread possui sua própria cópia privada. Agora, se medirmos o tempo desse código para um n grande com thread\_count = 1 e também quando thread\_count > 1, contanto que thread\_count seja menor que o número de núcleos disponíveis, o tempo de execução para a execução de *thread* única deveria ser aproximadamente o mesmo que o tempo para a execução com múltiplas threads se as diferentes execuções de minha\_soma += sin(i) são tratadas como diferentes seções críticas. Por outro lado, se as diferentes execuções de minha\_soma += sin(i) são todas tratadas como uma única seção crítica, a execução com múltiplas *threads* deve ser muito mais lenta que a execução de *thread* única. Escreva um programa OpenMP que implemente este teste. Sua implementação do OpenMP permite a execução simultânea de atualizações para diferentes variáveis quando as atualizações são protegidas por diretivas atomic?

Diferentemente da diretiva critical, o #pragma omp atomic afeta somente a operação e a variável específica, logo, diferentes variáveis não são tratadas como uma única seção crítica, sendo possível serem modificadas em paralelo por *threads* diferentes, pois OpenMP trata cada atomic individualmente. O Código 6, exemplifica o uso do atomic.

Código 6. Código solicitado na questão 26 (omp 26.c)

```
C/C++
#include <stdio.h>
```

```
#include <stdlib.h>
#include <math.h>
#include <omp.h>
void Usage(char* prog_name);
int main(int argc, char* argv[]) {
   int thread_count, n;
   double global_time;
   if (argc != 2) Usage(argv[0]);
   thread_count = strtol(argv[1], NULL, 10);
   printf("Enter the value of n\n");
   scanf("%d", &n);
# pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
   default (none) shared(global_time, n)
      double start, finish;
#
      pragma omp barrier
      start = omp_get_wtime();
      int i, thread_number;
      double my_sum = 0.0;
      for (i = 1; i <= n; i++) {
          pragma omp atomic
            my_sum += sin(i);
      }
      thread_number = omp_get_thread_num();
      printf("Thread: %d - My sum: %.2f\n", thread_number, my_sum);
      finish = omp_get_wtime();
      printf("Thread %d Processing time: %f \n", thread_number,
(finish-start));
      pragma omp critical
      if(global_time < (finish-start)){</pre>
         global_time = (finish-start);
      }
   }
   printf("Processing time: %f \n", global_time);
   return 0;
```

```
} /* main */
```

Utilizando o código supracitado, fixando o valor de n = 100.000.000 e realizando testes variando a quantidade de *threads*, pode-se observar, como exposto na Figura 9, o tempo mediano com uma e quatro *threads* são semelhantes, possuindo uma pequena diferença de aproximadamente 1,37 segundos. Logo, podemos considerar que a implementação do OpenMP realizada permite a execução simultânea de atualizações para as diferentes variáveis privadas de cada *thread*, quando as atualizações são protegidas por diretivas atomic.

Figura 9. Execução do código "omp\_26.c"

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao 26> ./omp 26 1
Enter the value of n
1000000000
Thread: 0 - My sum: 1.71
Thread 0 Processing time: 5.577000
Processing time: 5.577000
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_26> ./omp_26 4
Enter the value of n
100000000
Thread: 0 - My sum: 1.71
Thread 0 Processing time: 6.876000
Thread: 2 - My sum: 1.71
Thread 2 Processing time: 6.897000
Thread: 3 - My sum: 1.71
Thread 3 Processing time: 6.937000
Thread: 1 - My sum: 1.71
Thread 1 Processing time: 6.940000
Processing time: 6.940000
```

A título de comparação, quando executado o mesmo teste, entretanto utilizando #pragma omp critical, o tempo médio de execução com quatro *threads* é aproximadamente 6,8 vezes maior do que o tempo com uma única thread, como exposto na Figura 10, deixando evidente a zona crítica única, mesmo trabalhando com variáveis privadas distintas.

Figura 10. Execução do código "omp\_26.c" modificado para a diretiva critical

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_26> ./omp_26_copia 1
Enter the value of n
1000000000
Thread: 0 - My sum: 1.71
Thread 0 Processing time: 5.482000
Processing time: 5.482000
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_26> ./omp_26_copia 4
Enter the value of n
100000000
Thread: 2 - My sum: 1.71
Thread 2 Processing time: 36.640000
Thread: 1 - My sum: 1.71
Thread 1 Processing time: 36.709000
Thread: 0 - My sum: 1.71
Thread 0 Processing time: 37.264000
Thread: 3 - My sum: 1.71
Thread 3 Processing time: 37.341000
Processing time: 37.341000
```

Lembre-se do exemplo de multiplicação de matrizes e vetores com a entrada 8000×8000. Assuma que uma linha de cache contém 64 *bytes* ou 8 doubles.

(a) Suponha que a *thread* 0 e a *thread* 2 sejam atribuídas a processadores diferentes. É possível que ocorra um falso compartilhamento entre as threads 0 e 2 para alguma parte do vetor y? Por que?

Sim, considerando o Código 7, e sabendo que o processo envolve multiplicar cada linha da matriz (i) pelos elementos do vetor e somar os resultados, gerando cada elemento do novo vetor. Pode-se afirmar que se aplicado um schedule(static, 1) ou até mesmo um schedule(dynamic, 1), é possível ocorrer um falso compartilhamento. Exemplo: suponto que a thread 0 realiza a multiplicação e soma da linha 0 da matriz com o primeiro elemento do vetor, armazenando seu resultado no y[0]. Sabemos que uma linha de cache contém 64 bytes ou 8 doubles, logo a thread 0 busca para sua cache as 8 primeiras posições do vetor (y[0-7]), visando alterar a informação y[0], forçando as outras threads invalidarem e recarregarem a linha. Paralelamente, considerando um escalonamento do tipo static com chunksize de 1, a thread 2 está responsável por realizar a soma e multiplicação da linha 2 da matriz, pelo terceiro elemento do vetor, armazenando em y[2], ao tentar realizar a escrita, ele percebe que a sua linha de cache está invalidada pela thread 0, forçando o acesso à memória RAM para atualização das informações, pois mesmo sem precisar manipular os mesmos dados, eles pertencem a mesma linha de cache, provocando um falso compartilhamento entre as threads.

Código 7. Trecho de código para a multiplicação de matrizes por vetores (omp 26.c)

(b) E se a *thread* 0 e a *thread* 3 forem atribuídas a processadores diferentes? É possível que ocorra um falso compartilhamento entre elas para alguma parte de y?

Analogamente a questão anterior, também existe a possibilidade de ocorrer o falso compartilhamento entre a *thread* 0 e a *thread* 3, em um escalonamento cíclico do tipo static com *chunksize* de 1, a divisão da escrita realizada no vetor y[i] ocorre da seguinte forma:

Thread~0~:~y[0]~~y[4]~~...~~y[...]

 $\textit{Thread} \ 1 \quad : \quad y[1] \qquad y[5] \qquad \dots \quad y[...]$ 

 $\textit{Thread 2} \quad : \quad y[2] \qquad y[6] \qquad \dots \quad y[\dots]$ 

 $\textit{Thread} \ 3 \quad : \quad y[3] \qquad y[7] \qquad \dots \quad y[...]$ 

Sabendo que uma linha de cache possui 8 doubles, podemos afirmar que com essa configuração de escalonamento, existe a possibilidade de falso compartilhamento.

Utilizando OpenMP, implemente o programa paralelo do histograma discutido no Capítulo 2.

Como solicitado no Capítulo 2 e utilizando como base o código sequencial disponibilizado, o Código 8 é responsável pela criação de um histograma construído paralelamente entre as threads, mantendo o foco na paralelização do loop que busca alocar um valor do vetor data em uma das bin.

Código 8. Código do histograma paralelizado

```
C/C++
             int main(int argc, char* argv[]) {
                int bin_count = 20;
                int i, bin, thread_count/*, thread_number*/;
                float min_meas, max_meas;
                float bin_maxes[20];
                int bin_counts[20];
                int data_count;
                float* data;
                /* Check and get command line args */
                if (argc != 5) Usage(argv[0]);
                Get_args(argv, &min_meas, &max_meas, &data_count,
      &thread_count);
                /* Allocate arrays needed */
                data = malloc(data_count*sizeof(float));
                /* Generate the data */
                Gen_data(min_meas, max_meas, data, data_count);
                /* Create bins for storing counts */
                Gen_bins(min_meas, max_meas, bin_maxes, bin_counts,
      bin_count);
                /* Count number of values in each bin */
             # pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
                reduction(+: bin_counts) default(none) \
                shared(data, bin_maxes, data_count, bin_count, min_meas)
      private(i, bin/*, thread_number*/)
             #
                   pragma omp for
                      for (i = 0; i < data_count; i++) {
                         bin = Which_bin(data[i], bin_maxes, bin_count,
      min_meas);
                         //thread_number = omp_get_thread_num();
```

Válido salientar que as funções sobrescritas no código 8, exercem as seguintes funções:

- void Usage: exibe uma mensagem de uso do programa caso os argumentos da linha de comando estejam incorretos e encerra o programa.
- void Get\_args: extrai e converte os argumentos fornecidos na linha de comando.
- void Gen\_data: gera valores aleatórios em ponto flutuante dentro do intervalo [min\_meas, max\_meas] e armazena no *array* data.
- void Gen\_bins: calcula os valores máximos para cada bin (bin\_maxes) com base no número de bins e no intervalo dos dados, e inicializa o array bin\_counts com zeros.
- int Which\_bin: usa busca binária para determinar qual bin um dado específico pertence.
- void Print\_histo: imprime o histograma na tela.

Count sort é um algoritmo de ordenação serial simples que pode ser implementado da seguinte forma:

```
void Count_sort(int a[], int n) {
    int i, j, count;
    int* temp = malloc(n*sizeof(int));
    for (i = 0; i < n; i++) {
        count = 0;
        for (j = 0; j < n; j++)
            if (a[j] < a [i])
            count++;
        else if (a[j] == a[i] && j < i)
            count++;
        temp[count] = a[i];
}
memcpy(a, temp, n*sizeof(int));
free(temp);
}</pre>
```

A ideia básica é que para cada elemento a[i] na lista a, contemos o número de elementos da lista que são menores que a[i]. Em seguida, inserimos a[i] em uma lista temporária usando o índice determinado pela contagem. Há um pequeno problema com esta abordagem quando a lista contém elementos iguais, uma vez que eles podem ser atribuídos ao mesmo slot na lista temporária. O código lida com isso incrementando a contagem de elementos iguais com base nos índices. Se a[i] == a[j] e j <i, então contamos a[j] como sendo "menor que"a[i].

Após a conclusão do algoritmo, sobrescrevemos o *array* original pelo *array* temporário usando a função da biblioteca de *strings* memcpy.

(a) Se tentarmos paralelizar o laço for i (o laço externo), quais variáveis devem ser privadas e quais devem ser compartilhadas?

```
Compartilhadas: shared(temp, a, n)

Privadas: private(count, i, j)
```

(b) Se paralelizarmos o laço for i usando o escopo especificado na parte anterior, haverá alguma dependência de dados no laço? Explique sua resposta.

Caso o laço for i seja paralelizado não haverá dependência, pois durante a execução do laço, cada *thread* ficará responsável por um intervalo de valores de a[i]. Durante a execução, nenhuma thread precisa acessar ou modificar elementos adjacentes como a[i-1] ou a[i+1], garantindo assim a independência entre as iterações e permitindo a paralelização segura do laço.

(c) Podemos paralelizar a chamada para memcpy? Podemos modificar o código para que esta parte da função seja paralelizável?

Sim, é possível realizar a sobrescrita do vetor com a função memcpy de maneira paralelizada, particionando o tamanho do vetor temp, alocando estaticamente para as diferentes threads, como exposto no Código 9.

Código 9. Trecho de código para paralelizar a chamada para memcpy

```
C/C++
             #pragma omp barrier
                   int rest = n % thread_count;
                    int thread_number = omp_get_thread_num();
                    int interval, start;
                    if(rest == 0){
                       interval = n / thread_count;
                       start = thread_number * interval;
                    }else{
                       if (thread_number < rest){</pre>
                          interval = (n / thread_count) + 1;
                          start = (thread_number * (n/thread_count)) +
      thread_number;
                       }else{
                          interval = (n / thread_count);
                          start = (thread_number * interval) + rest;
                       }
                   memcpy(&a[start], &temp[start], interval*sizeof(int));
                 }
```

(d) Escreva um programa em C que inclua uma implementação paralela do Count sort.

#### Código 10. Implementação paralela do Count sort

```
C/C++

void Count_sort_parallel(int a[], int n, int thread_count) {
   int i, j, count;
   int *temp = malloc(n*sizeof(int));

# pragma omp parallel num_threads(thread_count) \
```

```
default (none) shared(temp, a, n, thread_count)
private(count, i, j)
          {
             pragma omp for
             for (i = 0; i < n; i++) {
                count = 0;
                for (j = 0; j < n; j++){
                   if (a[j] < a [i])</pre>
                      count++;
                   else if (a[j] == a[i] && j < i)</pre>
                      count++:
             temp[count] = a[i];
       #
             pragma omp barrier
             int rest = n % thread_count;
             int thread_number = omp_get_thread_num();
             int interval, start;
             if(rest == 0){
                interval = n / thread_count;
                start = thread_number * interval;
             }else{
                if (thread_number < rest){</pre>
                   interval = (n / thread_count) + 1;
                   start = (thread_number * (n/thread_count)) +
thread_number;
                }else{
                   interval = (n / thread_count);
                   start = (thread_number * interval) + rest;
                }
             }
             memcpy(&a[start], &temp[start], interval*sizeof(int));
          }
       free(temp);
       } /*Count_sort_parallel*/
```

(e) Como o desempenho da sua paralelização do *Count sort* se compara à classificação serial? Como ela se compara à função serial qsort?

Como exposto no Código 11, para realizar a comparação de desempenho entre as três metodologias de ordenação, foram repassadas três vetores com o mesmo tamanho, e

preenchidos com os mesmos elementos, no qual, para cada método foi calculado o tempo de execução, sendo possível verificar o mais eficiente.

Código 11. Ordenação de elementos de um vetor - "omp\_32.c"

```
C/C++
  int main(int argc, char* argv[]) {
  int thread_count, n, x;
  double start_time, end_time;
  int *a, *b, *c;
  if (argc != 2) Usage(argv[0]);
  thread_count = strtol(argv[1], NULL, 10);
  printf("Enter the amount of data\n");
  scanf("%d", &n);
  a = (int*)malloc(sizeof(int) * n);
  b = (int*)malloc(sizeof(int) * n);
  c = (int*)malloc(sizeof(int) * n);
  for(int i = 0; i < n; i++){
     x = rand();
     a[i] = x;
     b[i] = x;
     c[i] = x;
  }
  start_time = omp_get_wtime();
  Count_sort(a, n);
  end_time = omp_get_wtime();
  printf("Time count sort: %f \n", (end_time - start_time));
  start_time = omp_get_wtime();
  Count_sort_parallel(b, n, thread_count);
  end_time = omp_get_wtime();
  printf("Time count sort parallel: %f \n", (end_time - start_time));
  start_time = omp_get_wtime();
  qsort(c, n, sizeof(int), compare);
  end_time = omp_get_wtime();
  printf("Time qsort: %f \n", (end_time - start_time));
  free(a);
  free(b);
  free(c);
  return 0;
} /* main */
```

Após realizar a execução, notou-se que o função serial qsort mostrou-se mais eficiente, com um tempo consideravelmente inferior aos outros métodos. Além disso, como desejado, o *Count sort* paralelizado apresentou uma eficiência maior, quando comparado com o serializado, apresentando um tempo de aproximadamente 3,3 vezes menor, como exposto na Figura 11.

Figura 11. Execução do código "omp\_32.c"

```
PS C:\Users\eriky\OneDrive\Documentos\PCD\UNID. II\LISTA II\questao_32> ./omp_parel_32 4
Enter the amount of data
100000
Time count sort: 40.864000
Time count sort parallel: 12.268000
Time qsort: 0.011000
```