



Escola Supercomputador Santos Dumont - 2026

# Programação com MPI

## Ementa

- Estudo de caso: método do trapézio
- Estudo de caso: multiplicação de matriz
- Estudo de caso: número primos

# Escola Supercomputador Santos Dumont 2026

## Bibliografia



<https://www.casadocodigo.com.br/products/livro-programacao-paralela>

## Google Colab

- Os exemplos, notebooks e slides do minicurso estão disponíveis no seguinte endereço:
- <https://github.com/Programacao-Paralela-e-Distribuida/MPI/>



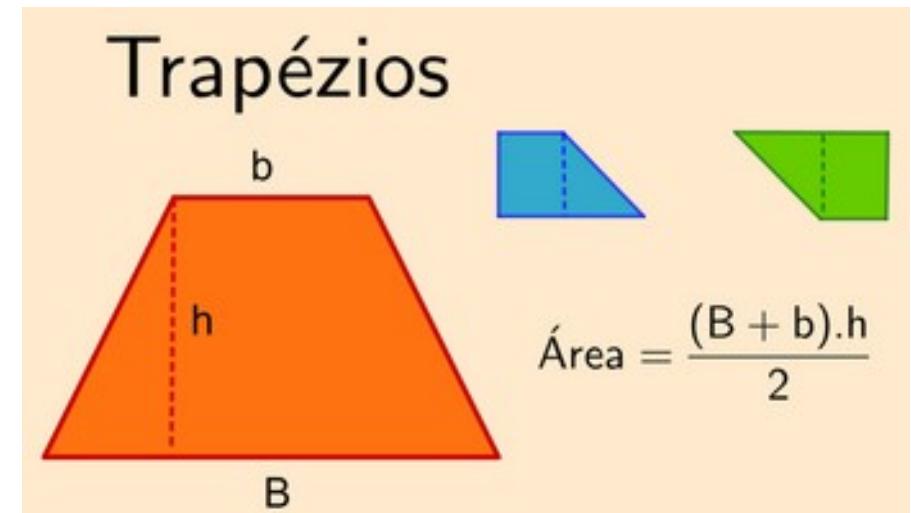
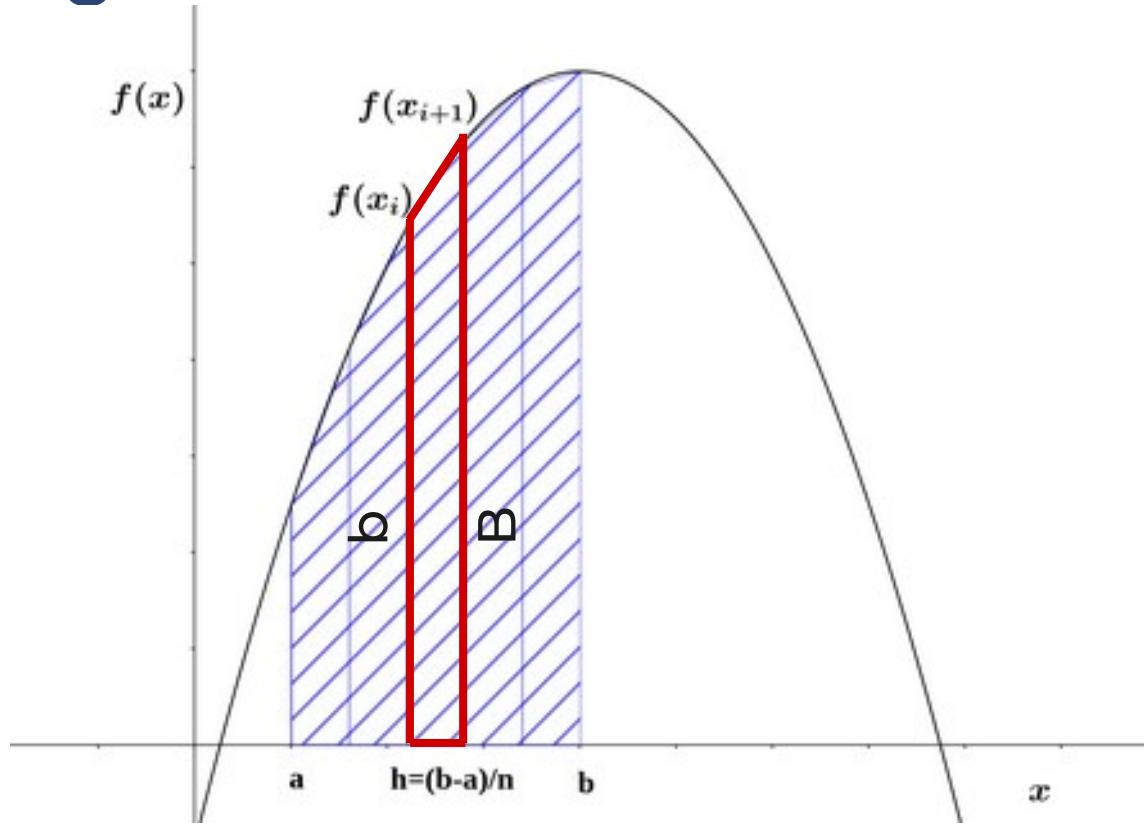
Escola Supercomputador Santos Dumont - 2026

# Método do Trapézio

## Integral Definida - Método do Trapézio

- O valor de uma integral definida pode ser aproximado por vários métodos numéricos.
- Um dos métodos mais utilizados é o método do trapézio, onde o valor da integral de uma função, que é definido como a área sob a curva da função até o eixo x, é aproximado pela soma da área de diversos trapézios.
- Vejamos uma ilustração no slide a seguir.

# Integral Definida - Método do Trapézio



# Integral Definida - Método do Trapézio

- Vamos lembrar que o método do trapézio estima o valor de  $f(x)$  dividindo o intervalo  $[a; b]$  em  $n$  segmentos iguais e calculando a seguinte soma:

$$h * \left[ \frac{f(x_0)}{2} + \frac{f(x_n)}{2} + \sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) \right] \quad (3.1)$$

$$h = \frac{(b-a)}{n} \text{ e } x_i = a + i * h, i = 1, \dots, (n-1)$$

- Colocando  $f(x)$  em uma rotina, podemos escrever um programa para calcular uma integral utilizando o método do trapézio.

## Versão Sequencial

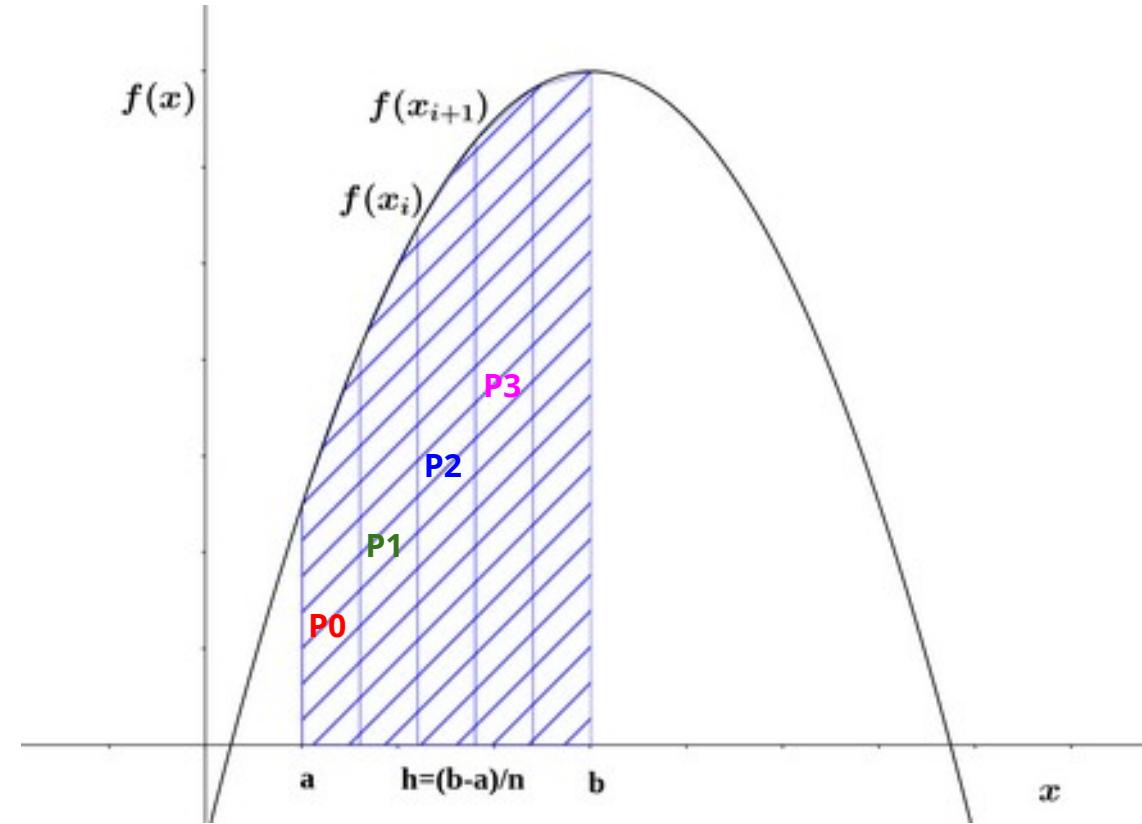
```
#include <stdio.h>
#include <math.h>
float f(float x) { /* Calcula f(x). */
    float return_val;
    return_val=exp(x);
    return return_val;
}
int main(int argc, char *argv[]) { /* trapezio_seq.c */
    float integral; /* integral armazena resultado final */
    float a, b; /* a, b - limite esquerdo e direito da função */
    int i,n; /* n - número de trapezóides */
    float x, h; /* h - largura da base do trapezóide */

    printf("Entre a, b, e n \n");
    scanf("%f %f %d", &a, &b, &n);
    h = (b-a)/n;
    integral = (f(a) + f(b))/2.0;
    x = a;
    for (i = 1; i < n; i++) {
        x += h;
        integral += f(x);
    }
    integral *= h;
    printf("Com n = %d trapezóides, a estimativa \n", n);
    printf("da integral de %f até %f = %f\n", a, b, integral);
    return(0);
}
```

## Método do Trapézio

- Este método divide o espaço de integração em **N** intervalos de tamanho **h**, onde **h = (b - a) / N**.
- Uma maneira simples de distribuir o trabalho entre os diversos processadores seria atribuir **N/P** intervalos em bloco para cada processo.
- Contudo, esse método tem dificuldade quando **N** não é múltiplo de **P**, e pode apresentar algum desbalanceamento de carga.
- Assim, uma melhor forma de distribuição é atribuir os intervalos alternadamente a cada processo, como ilustrado na figura seguinte.

## Integral Definida - Método do Trapézio



## Método do Trapézio

- Essa forma de distribuição pode ser realizada facilmente atribuindo o primeiro intervalo para cada processo **p** com a fórmula:

$$x_p = a + h * (\text{ranque} + 1)$$

- E saltando **num\_proc** intervalos **h** até que o valor de **x** seja maior do que **b**.
- Assim, mesmo que **N** não seja múltiplo de **P**, as iterações restantes são distribuídas o mais igualmente possível entre os processos, melhorando assim o balanceamento de carga.

## Versão Paralela

```
MPI_Init(&argc, &argv);
MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &meu_ranque);
MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &num_procs);
/* h é o mesmo para todos os processos */
h = (b - a)/n;
/* O processo 0 calcula o valor de f(x)/2 em a e b */
if (meu_ranque == 0) {
    tempo_inicial = MPI_Wtime();
    integral = (f(a) + f(b))/2.0;
}
/* Cada processo calcula a integral sobre n/num_procs trapézios */
for (x = a+h*(meu_ranque+1); x < b ; x += num_procs*h) {
    integral += f(x);
}
integral = integral*h;
```

## Versão Paralela

```
/* O processo 0 soma as integrais parciais recebidas */
if (meu_ranque == 0) {
    total = integral;
    for (origem = 1; origem < num_procs; origem++) {
        MPI_Recv(&integral, 1, MPI_DOUBLE, origem, etiq,
MPI_COMM_WORLD, MPI_STATUS_IGNORE);
        total += integral;
    }
} else {
    /* As integrais parciais são enviadas para o processo 0 */
    MPI_Send(&integral, 1, MPI_DOUBLE, destino, etiq,
MPI_COMM_WORLD);
}
/* Imprime o resultado */
if (meu_ranque == 0) {
    tempo_final = MPI_Wtime();
    printf("Foram gastos %3.1f segundos\n", tempo_final-
tempo_inicial);
    printf("Com n = %ld trapezoides, a estimativa\n", n);
    printf("da integral de %lf até %lf = %lf \n", a, b, total);
}
MPI_Finalize();
return(0);
```

## Otimizando o programa

- Lembre-se também que o MPI oferece uma operação coletiva de redução, que pode ser utilizada para simplificar o código e otimizar a execução em paralelo.
- Assim, podemos reescrever as últimas linhas do programa substituindo o laço de envio dos resultados parciais pela rotina de redução, que é uma forma muito mais eficiente para o cálculo do valor final da integral.

## Versão Paralela Otimizada

```
/* Soma as integrais calculadas por cada processo */
MPI_Reduce(&integral, &total, 1, MPI_FLOAT, MPI_SUM, 0, MPI_COMM_WORLD)
;
/* Imprime o resultado */
if (meu_ranque == 0) {
    tempo_final = MPI_Wtime();
    printf("Foram gastos %3.1f segundos\n", tempo_final-
tempo_inicial);
    printf("Com n = %ld trapezoides, a estimativa\n", n);
    printf("da integral de %lf até %lf = %lf \n", a, b, total);
}
MPI_Finalize();
return(0);
}
```

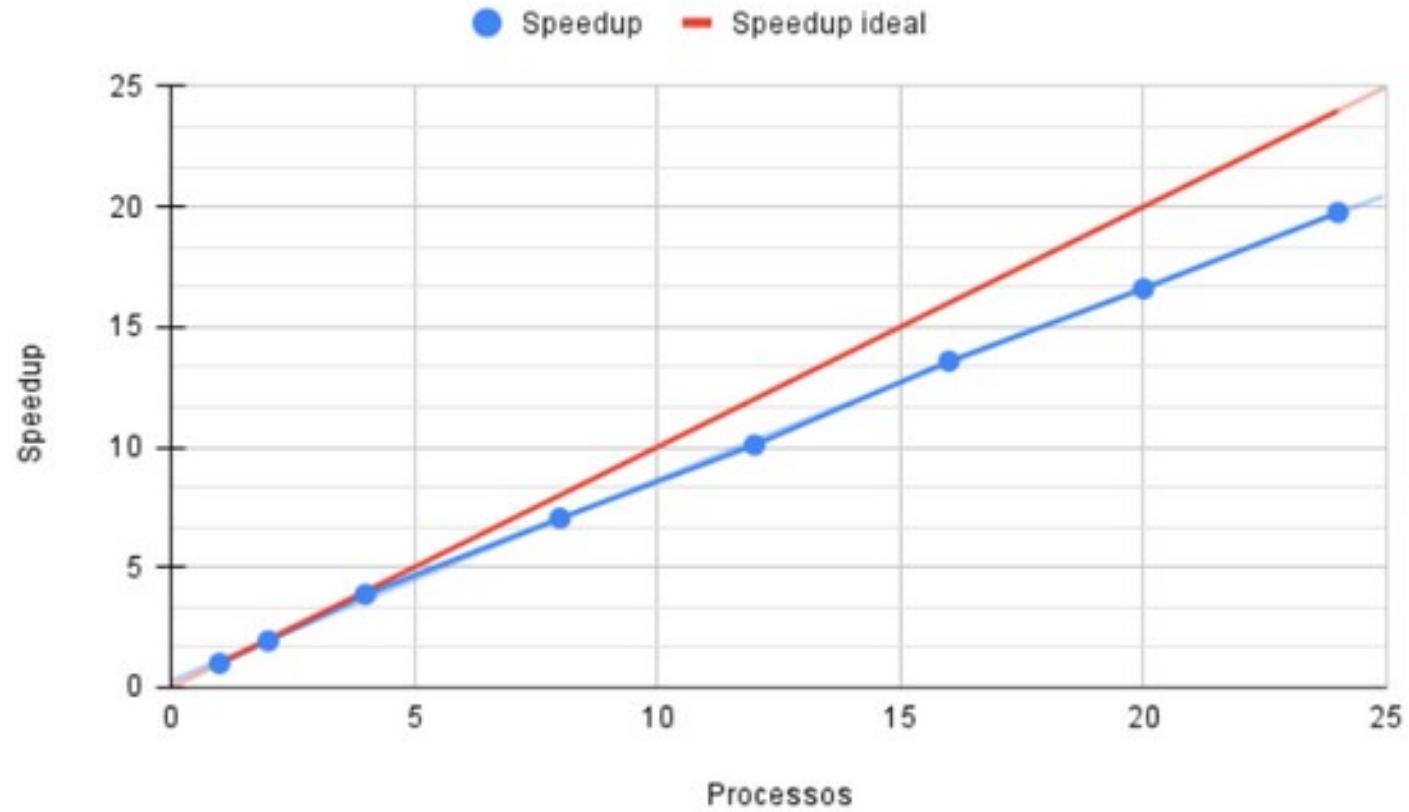
## Método do trapézio

```
$ mpicc -o teste mpi_trapezio.c  
$ mpirun -np 4 ./bin/mpi_trapezio
```

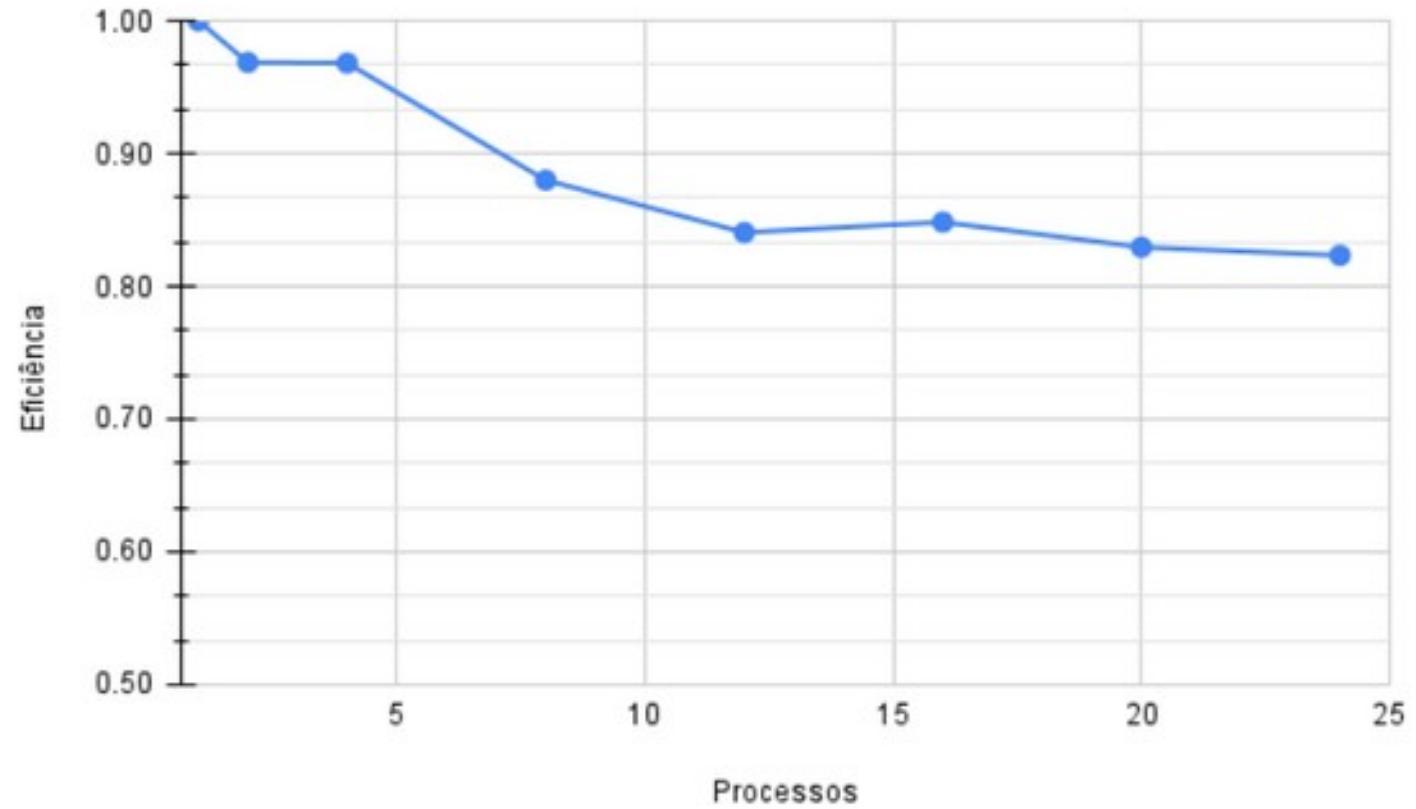
Foram gastos 1.45700 segundos

Com  $n = 500000000$  trapezoides, a estimativa  
da integral de 0.000000 até 1.000000 = 1.718282

## Speedup



## Eficiência





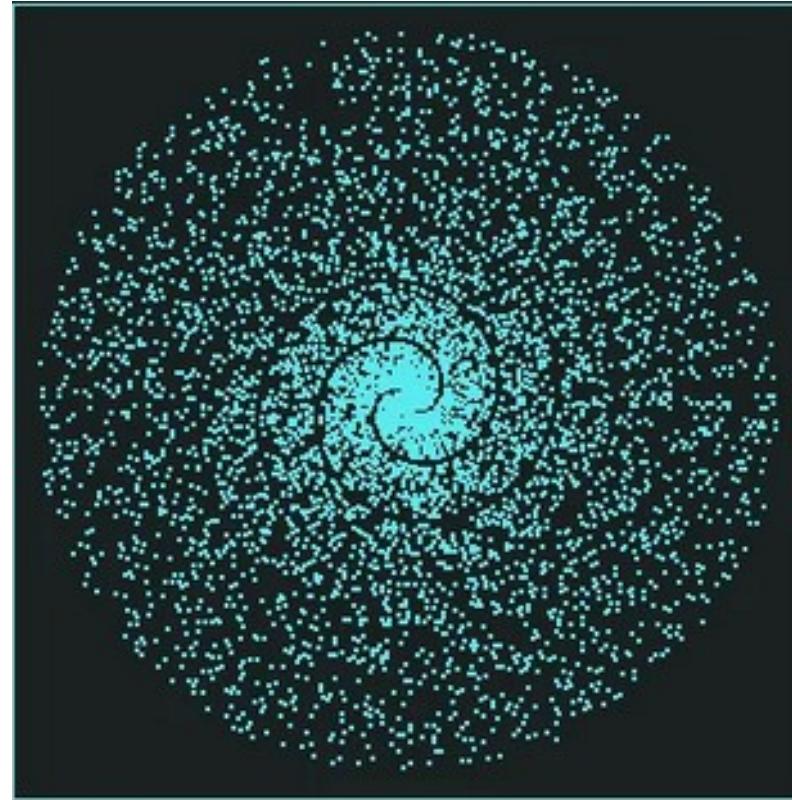
Escola Supercomputador Santos Dumont - 2026

# Números Primos

## Números primos

- O programa em questão serve para determinar a quantidade de números primos entre **0** e um determinado valor inteiro **N**.
- Embora possa parecer um programa trivial a princípio, ele tem algumas particularidades que o tornam um problema interessante.
- Na matemática, o Teorema do Número Primo (TNP) descreve a distribuição assintótica dos números primos entre os inteiros positivos.
- Ele formaliza a ideia intuitiva de que os números primos tornam-se menos comuns à medida que **N** aumenta, quantificando precisamente a taxa em que isso ocorre.

# Distribuição de primos - coordenadas polares



## Números primos

- O que isso implica na programação paralela?
- Bom, a nossa primeira tentativa de paralelização seria dividir o total de **N** números igualmente entre os **P** processadores disponíveis, ou seja, **N/P** valores para cada uma das *threads*.
- No entanto, há uma implicação importante: a distribuição dos números primos não é uniforme entre os inteiros.
- Isso torna essa abordagem de divisão direta ineficaz, pois as *threads* que receberem intervalos com uma maior concentração de números primos terão uma carga de trabalho significativamente maior.
- Isso pode levar a um desequilíbrio no desempenho, com algumas *threads* concluindo suas tarefas mais rapidamente, enquanto outras permanecem ocupadas, resultando em subutilização dos recursos disponíveis.

## Números primos

- Mas antes de avançarmos nessas questões, vamos ver como se comporta o algoritmo sequencial de busca de primos.
- Essa solução descarta todos os números pares de início, pois obviamente eles não são primos.
- Em seguida, é verificado se **N** é divisível por algum número ímpar entre **0** e a raiz quadrada de **N**. Por que isso?
- Se um número composto **N** pode ser fatorado como **N = a \* b**, então pelo menos um dos fatores (**a** ou **b**) deve ser menor ou igual à raiz quadrada de **N**.
- Se ambos **a** e **b** forem maiores que a raiz quadrada de **N**, então ao multiplicá-los, o resultado seria maior que **N**. Perfeito?

## Números primos Sequencial

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

int primo (long int n) {
    for (long int i = 3; i < (int)(sqrt(n) + 1); i+=2)
        if (n%i == 0)  return 0;
    return 1;
}

int main(int argc, char *argv[]) { /* primos_seq.c */
    int total = 0;
    long int i, n=10000;
    if (argc > 1) n = strtol(argv[1], (char **) NULL, 10);
    for (i = 3; i <= n; i += 2)
        if (primo(i) == 1) total++;
    total += 1;      /* Acrescenta o dois, que também é primo */
    printf("Quant. de primos entre 1 e n: %d \n", total);
    return(0);
}
```

## Números primos

- Uma estratégia mais simples de paralelização seria distribuir as tarefas entre os processos em lote, passando uma faixa contínua de valores para cada processo verificar a quantidade de números primos no intervalo recebido.
- Mas como já vimos, essa não é uma boa abordagem, pois a distribuição de números primos não é uniforme ao longo do espaço de números inteiros.
- Um alternativa possível é cada processo verificar alternadamente se cada número ímpar é primo, o que na prática significa que cada processo comece verificando um número ímpar diferente e saltando **num\_proc** números ímpares entre cada número ímpar verificado.

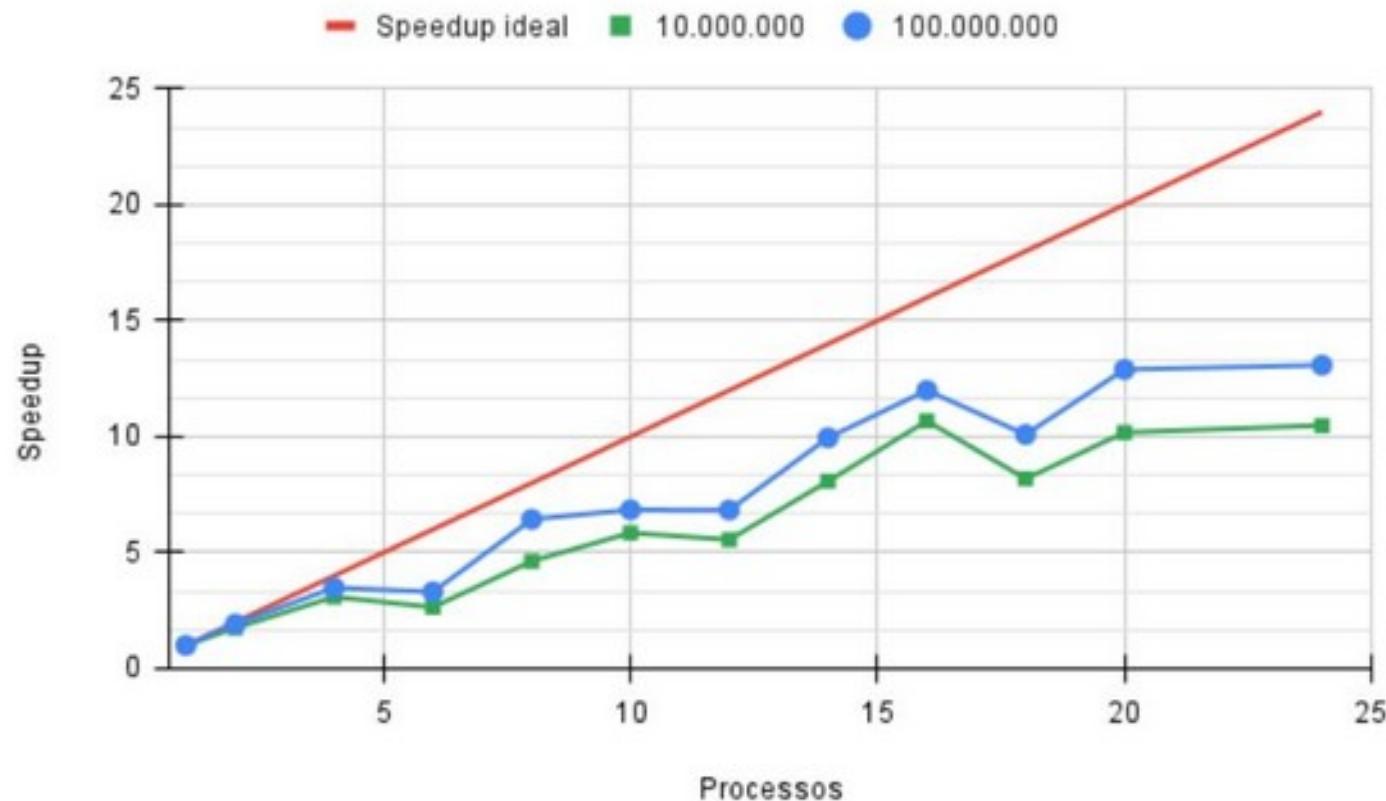
## Números primos (paralelo)

```
inicio = 3 + meu_ranque*2;
salto = num_procs*2;
for (i = inicio; i <= n; i += salto) {
    if(primo(i) == 1) cont++;
}
MPI_Reduce(&cont, &total, 1, MPI_INT, MPI_SUM, 0, MPI_COMM_WORLD);
if (meu_ranque == 0) {
    total += 1; /* Acrescenta o dois, que também é primo */
    printf("Quant. de primos entre 1 e n: %d \n", total);
}
MPI_Finalize();
return(0);
```

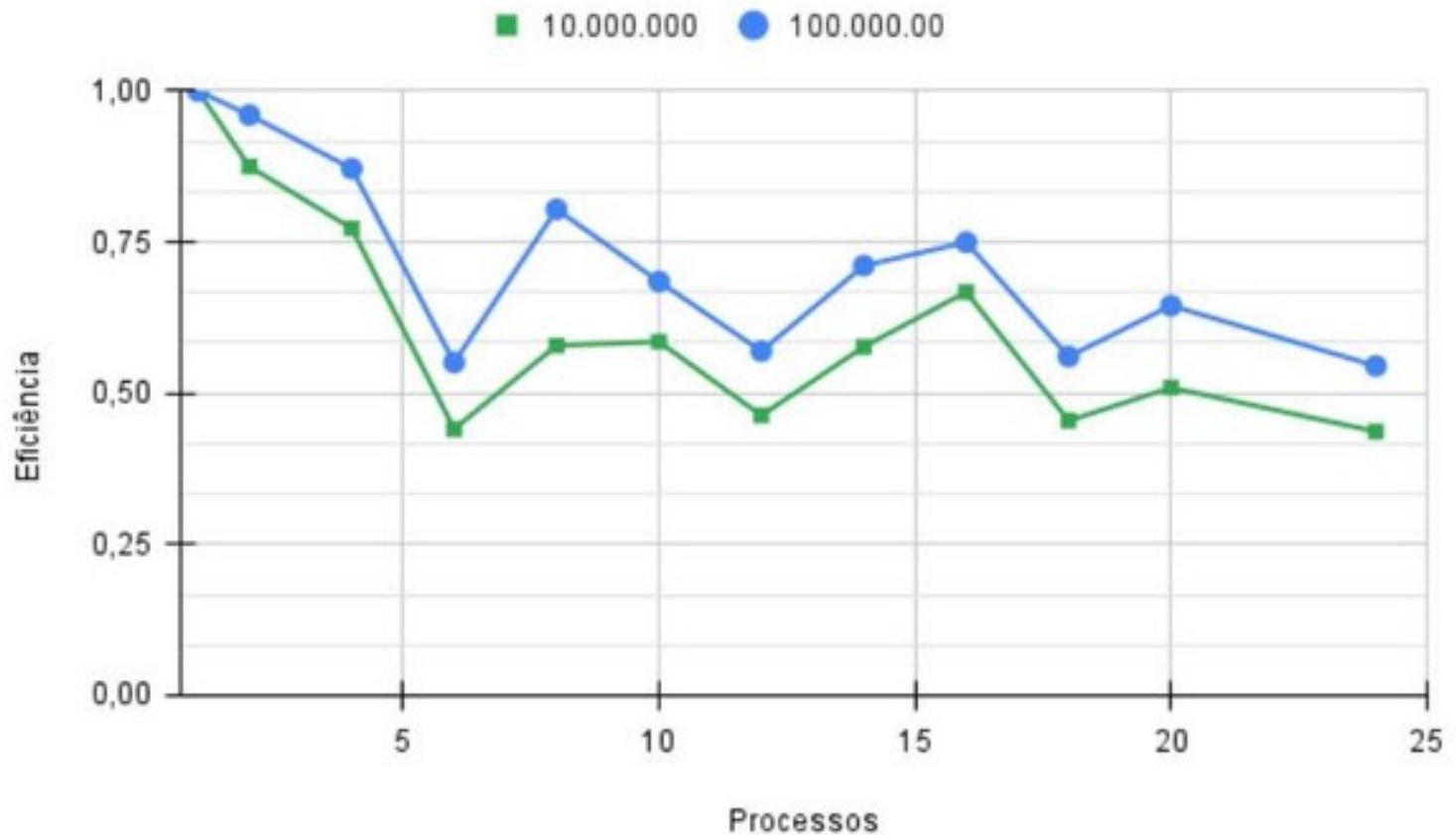
## Números primos (paralelo)

```
$ mpicc -o teste mpi_primos.c -lm  
$ mpirun -np 4 ./teste  
Quant. de primos entre 1 e n: 664579  
Tempo de execucao: 3.418
```

## Speedup



## Eficiência



## Números primos (saco de tarefas)

- Apesar dos cuidados que tomamos para a distribuição dos dados, há uma irregularidade muito grande no gráfico para valores do número de processadores iguais a 3, 5, 6, 7, 9, 10, 11, 12, 13 e 15.
- Curiosamente, nesses casos, existem processos que identificam apenas um ou nenhum número primo, terminando muito antes dos demais processos, que estão sobrecarregados calculando todos os demais números primos.
- Para vencer essa dificuldade é necessário empregar um outro método de paralelização chamado de “saco de tarefas”. Nesse método um processo (mestre) fica responsável por enviar as tarefas os demais processos (trabalhadores).

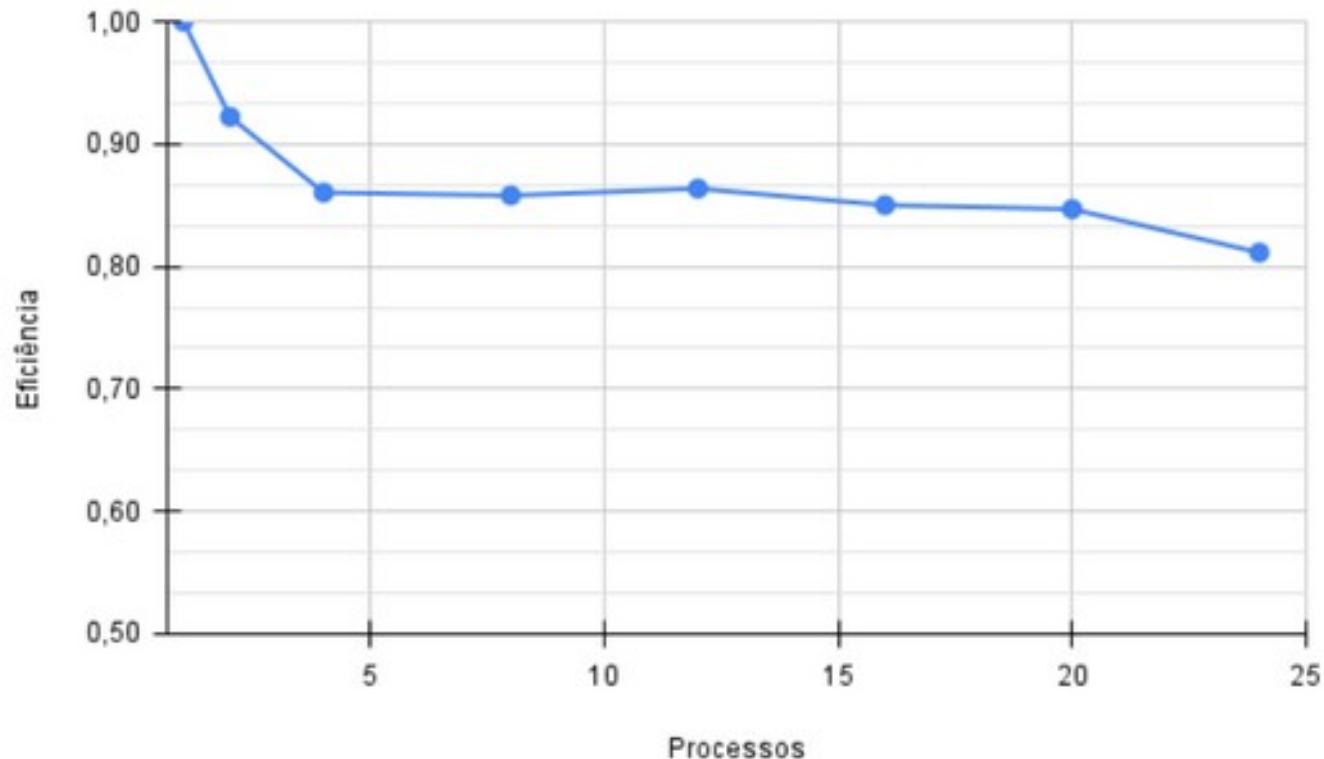
## Números primos (paralelo)

- Assim que uma tarefa é terminada e o resultado enviado para o mestre, uma outra tarefa será alocada para o trabalhador e assim sucessivamente até que não haja mais tarefas para serem executadas.
- Maiores detalhes sobre esse tipo de implementação podem ser encontradas no livro texto.
- Apresentamos a seguir os gráficos com os resultados de speedup e eficiência deste método, que mostrou-se muito melhor.
- Isso mostra que a programação paralela não possui regras fixas, sendo que as soluções devem ser encontradas caso a caso.

## Speedup



## Eficiência





Escola Supercomputador Santos Dumont - 2026

# Multiplicação Matriz Vetor

## Multiplicação Matriz-Vetor

- Um outro estudo de caso que faremos é a multiplicação de uma matriz por um vetor, que tem como resultado um vetor.

$$A_{m,n} = \begin{bmatrix} a_{0,0} & a_{0,1} & \cdots & a_{0,n-1} \\ a_{1,0} & a_{1,1} & \cdots & a_{1,n-1} \\ a_{2,0} & a_{2,1} & \cdots & a_{2,n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m-1,0} & a_{m-1,1} & \cdots & a_{m-1,n-1} \end{bmatrix} b_n = \begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_{n-1} \end{bmatrix}$$
$$c_m = Ab = \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_{m-1} \end{bmatrix}$$

$$c_i = a_{i,0}.b_0 + a_{i,1}.b_1 + a_{i,2}.b_2 + \cdots + a_{i,n-1}.b_{n-1}$$

## Multiplicação Matriz-Vetor

- Ao lado apresentamos um exemplo da operação.
- Note que cada elemento do vetor resultado é o produto escalar de uma linha da matriz com o vetor de entrada.

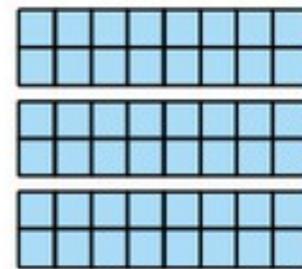
$$A \times b = c$$
$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 & 4 & 0 \\ 5 & -1 & 2 & -2 & 4 \\ 0 & 3 & 4 & 1 & 2 \\ 2 & 3 & 1 & -3 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 19 \\ 34 \\ 25 \\ 13 \end{bmatrix}$$

## Código Sequencial

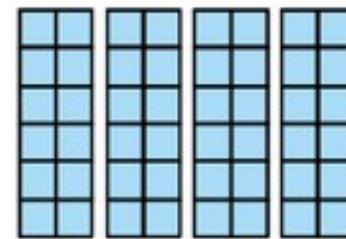
```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
void mxv(int m, int n, double* A, double* b, double* c)
{
    int i, j;
    for (i = 0; i < m; i++) {
        c[i] = 0.0;
        for (j = 0; j < n; j++)
            c[i] += A[i*n + j]*b[j];
    }
}
int main(int argc, char *argv[]) { /* mxv_seq.c */
double *A,*b,*c;
int i, j, m, n;
printf("Por favor entre com m e n: ");
scanf("%d %d",&m,&n);
printf("\n");
A=(double *)malloc(m*n*sizeof(double));
b=(double *)malloc(n*sizeof(double));
c=(double *)malloc(m*sizeof(double));
printf("Atribuindo valor inicial à matriz A e ao vetor b\n");
for (j = 0; j < n; j++)
    b[j] = 2.0;
for (i = 0; i < m; i++)
    for (j = 0; j < n; j++)
        A[i*n + j] = i;
printf("Multiplicando a matriz A com o vetor b\n");
(void) mxv(m, n, A, b, c);
free(A);
free(b);
free(c);
return(0);
}
```

## Particionamento dos dados

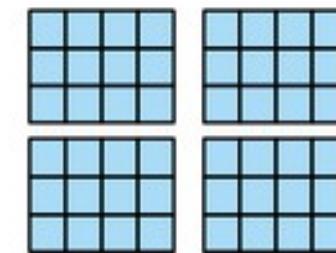
- Há várias maneiras de decompor o problema e distribuir os dados entre os diversos processos.



Decomposição em blocos no sentido das linhas



Decomposição em blocos no sentido das colunas



Decomposição em blocos j x k

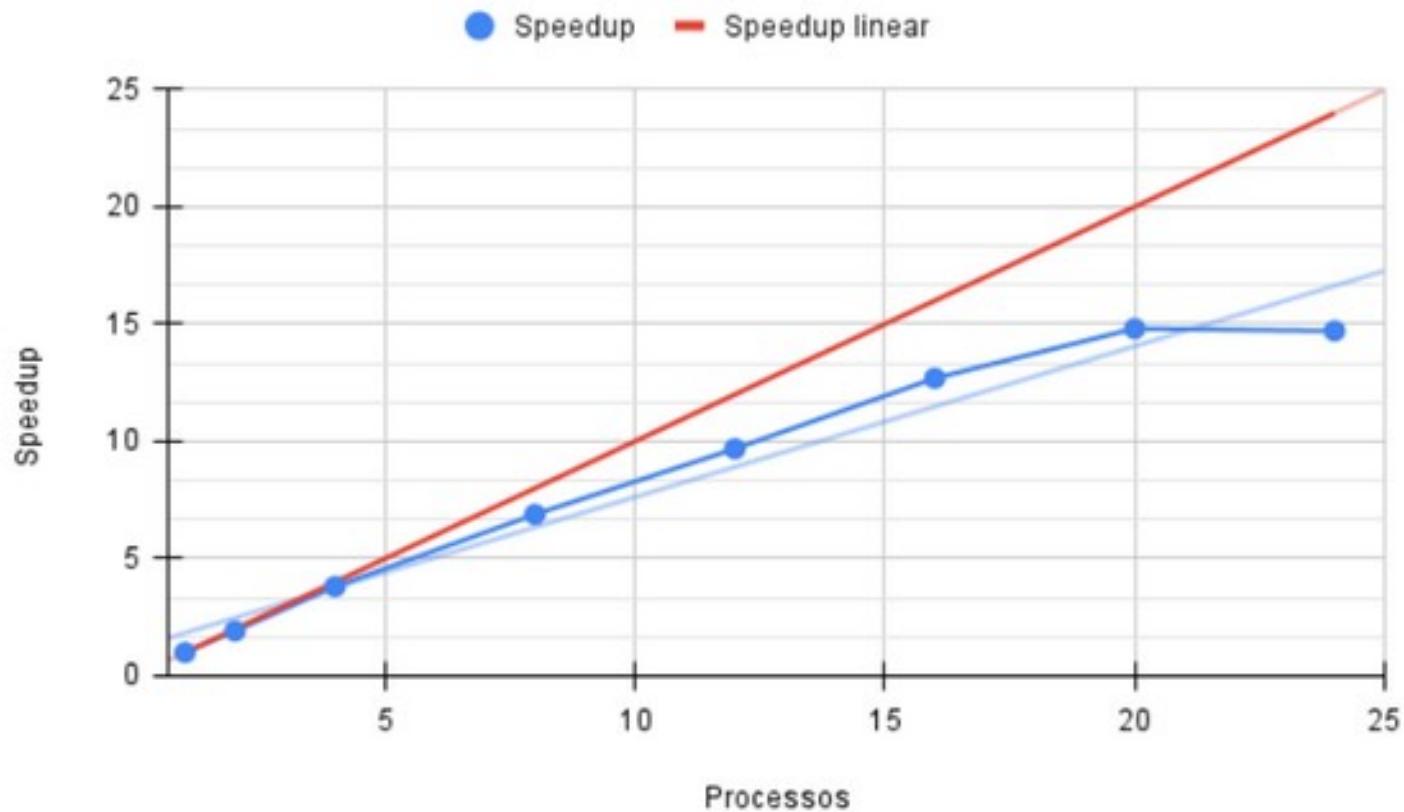
## Particionamento dos dados

- Cada uma dessas formas de decomposição tem as suas vantagens e desvantagens, além de complexidades distintas.
- Por simplicidade, vamos assumir que utilizaremos a primeira alternativa de distribuição de dados, com cada processo possuindo um bloco de linhas da matriz **A** e os vetores **b** e **c** replicados em cada processo.
- Uma análise simples de complexidade, supondo-se **m = n**, indica uma complexidade computacional sequencial de  $O(n^2)$ . Quando **p** processos são utilizados, a complexidade computacional por processo, sem custos de comunicação, igual a  $O(n^2/p)$ .

## Código Paralelo

```
inicio = MPI_Wtime();
    /* Difunde o vetor b para todos os processos */
MPI_Bcast(&b[0], n, MPI_DOUBLE, raiz, MPI_COMM_WORLD);
    /* Distribui as linhas da matriz A entre todos os processos */
MPI_Scatter(A, n, MPI_DOUBLE, Aloc, n, MPI_DOUBLE, raiz, MPI_COMM_WORLD);
    /* Cada processo faz o cálculo parcial de 'c' */
(void) mxv(n, Aloc, b, cloc);
    /* O processo raiz coleta o vetor 'c' dos demais processos */
MPI_Gather(cloc, 1, MPI_DOUBLE, c, 1, MPI_DOUBLE, raiz, MPI_COMM_WORLD);
fim = MPI_Wtime();
```

## Speedup



## Eficiência

