

UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE CENTRO DE TECNOLOGIA DEPARTAMENTO DE ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO E AUTOMAÇÃO CURSO DE ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO

Trabalho da Segunda Unidade Programação Concorrente e Distribuída

Aluno: Jaime Cristalino Jales Dantas

Matrícula: 2016008362

NATAL Novembro de 2016

Sumário

1.	Int	rodução	4
2.	Co	nsiderações Ininiais	5
3.	Sor	ma em Árvore	7
;	3.1	Implementação	7
;	3.2	Resultados	7
4.	Sor	ma Prefixada	12
4	1.1	Implementação	12
4	1.2	Resultados	
5.	Ma	atriz Distribuição Coluna	16
ţ	5.1	Implementação	16
Ę	5.2	Resultados	16
6.	Co	nclusão	23
7.	Ref	ferências	24

Lista de ilustrações

Figura 1 - Htop na máquina de testes - Servidor do DCA
Figura 2 - Gráfico de testes com media e mediana
Figura 3 - Erro com muitos processos MPI
Figura 4 - Gráfico de run time de comparação soma em árvore
Figura 5 - Gráfico de run time de comparação soma em árvore com escala reduzida 10
Figura 6 - Gráfico de run time de comparação soma prefixada
Figura 7 - Gráfico de run time de comparação soma prefixada com escala reduzida 14
Figura 8 - Run time matriz colunas
Figura 9 - Run time matriz linhas
Figura 10 – Eficiência matriz linha
Figura 11 - Eficiência matriz coluna
Figura 12 - Speedup matriz colunas
Figura 13 - Speedup matriz linhas
Figura 14 - Comparação para 8 processos da multiplicação matriz x vetor
Tabela 1 - Teste de execução soma em árvore9
Tabela 2 - Teste soma prefixada13
Tabela 3 - Teste de run time Matriz x Vetor
Tabela 4 - Eficiência Matriz Coluna

1. Introdução

Este trabalho apresenta uma análise detalhada de desempenho de execução das funcões da funcionalidade Message Passing Interface (MPI) e faz uma comparação direta com uma implementações das mesmas funcionalidades usando comunicação ponto a ponto MPI_Send e MPI_Recv. Além disso, é apresentado um algorítimo de multiplicação de uma matriz por um vetor com distribuição de colunas ao invés de linhas.

2. Considerações Ininiais

Quando estamos testando um software que executa paralelamente, é de fundamental importância realizamos diversos testes ao invés de apenas um teste. Devemos levar em consideração que o computador que estamos realizando os testes está executando outros processos em background paralelamente a execução do teste.

Os testes aqui apresentados foram realizados no servidor labgrad do DCA. O computador possui um processador de 8 núcleos modelo intel Xeon com 16GB de RAM. Os resultados aqui apresentados não são os ideias pois apresentam erros associados a medição de tempo de execução. Como o teste foi realizado em uma máquina não dedicada, outros processos estavam sendo executados concorrentimente a execução de nosso programa, disputando assim por tempo de execução de CPU. A imagem abaixo mostra um overview dos processos que estão sendo execultados na máquina de testes.

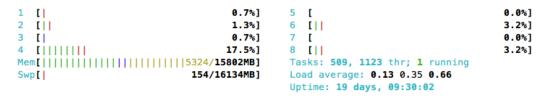


Figura 1 - Htop na máquina de testes - Servidor do DCA

Para que nosso teste ficasse mais representativo, escolhemos realizar diversos testes e ao final calcular a mediada dos resultados de tempo de execução. Quando usamos a mediana em nosso cálculo, desconsideramos pontos fora da curva que apresentam um tempo de execução muito superior ou muito inferior ao real. O Gráfico abaixo apresenta uma demonstração da execução de 30 testes com o algorítimo de soma em árvore usando MPI_Send e MPI_Recv para 16 processos. Neste gráfico é possível observarmos que a mediana teve valor de 5.14 e foi levimente superior ao valor da

média, que foi de 4.95. Isso se dá devido a influência sofrida pelo valor da média devido ao pontos fora da curva.

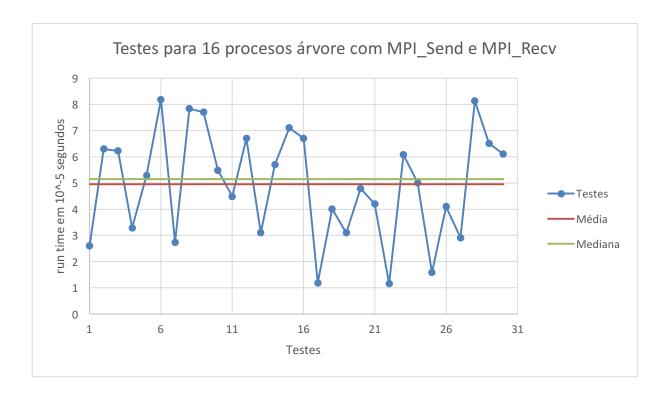


Figura 2 - Gráfico de testes com media e mediana

3. Soma em Árvore

3.1 Implementação

O MPI_Redurce implementa uma redução dos valores de entrada, ou seja, ele retorna a soma de todos os elementos. Foi implementado uma redução dos elementos usando as funções MPI_Send e MPI_Recv em forma de uma árvore binária. Cada processo armazena o valor de seu rank + 1 e ao final, o processo 0 irá mostrar o valor da soma total.

Para o desenvolvimento do algoritmo de soma em árvore, foi usando o raciocínio presente na questão 1.4 do capítulo 1 onde se usa o conceito de *bitmask* para realizar a operação de envio e recebimento das somas locais. Para mais detalhes, é necessário consultar a prova 1 onde está presente o desenvolvimento do algorítimo.

Já para o desenvolvimento da soma como o MPI_Redurce, foi usando um código disponível pelo autor do livro para o capítulo 3. O algoritmo final computa ambos os tempos de execução usando a função do MPI chamada de MPI_Wtime. Para usarmos essa função, criamos uma barreira em cada bloco que queríamos medir o tempo.

3.2 Resultados

Foram realizados 5 testes para cada número de processos e calculado a mediana ao final do teste. A Tabela 1 abaixo mostra todos os testes que foram realizados.

		Run time test					
		MPI	_Send	ACDY D 1			
		MPI_Recv		MPI_Redurce			
		Run Time Mediana		Run Time	Mediana		
		1.31E-05		3.10E-06			
		1.31E-05		2.86E-06			
	2	8.82E-06	1.1921E-05	2.15E-06	2.1458E-06		
		6.91E-06		1.91E-06			
		1.19E-05		2.15E-06			
		1.31E-05		1.19E-05			
		1.81E-05		1.62E-05			
	4	2.41E-05	1.8835E-05	1.41E-05	1.4067E-05		
		1.88E-05		2.10E-05			
		2.48E-05		1.41E-05			
		1.29E-05		1.46E-04			
		2.50E-05	2.5034E-05	4.10E-05			
	8	3.29E-05		2.62E-04	0.0001421		
		8.58E-05		1.35E-04			
		1.19E-05		1.42E-04			
Processos		3.70E-05		1.97E-04			
		3.81E-05		1.54E-04	0.00018501		
	16	4.70E-05	3.6955E-05	1.68E-04			
		3.50E-05		1.85E-04			
		3.41E-05		7.49E-04	0.0001421 0.00018501 0.00025487		
		2.37E-02		2.52E-04			
		1.50E-02		2.55E-04			
	32	6.70E-05	0.0237329	3.34E-04	0.00025487		
		4.60E-02		3.35E-04			
		2.70E-02		9.92E-05			
		3.61E-02		6.41E-04			
		3.72E-02		7.08E-04			
	64	5.19E-04	0.03721285 4.35E-0	4.35E-04	0.00070786		
		4.61E-02		1.00E-03			
		4.36E-02		9.52E-04			
	128	1.08E-02	0.01079607	1.38E-03	0.00143313		

8.47E-03	1.93E-03
7.85E-03	1.17E-03
6.13E-02	2.54E-03
2.27E-02	1.43E-03

Tabela 1 - Teste de execução soma em árvore

Não foi possível realizar testes com mais de 128 processos pois o compilador MPI retornou um erro afirmando que a quantidade de processos era superior a permitida. O erro é apresentado na figura abaixo.



Figura 3 - Erro com muitos processos MPI

Usando os resultado obtidos, plotamos um gráfico de tempo de execução para os dois algoritmos. Os gráficos das Figura 4 e Figura 5 são os mesmos, diferindo apenas na escala do eixo x.

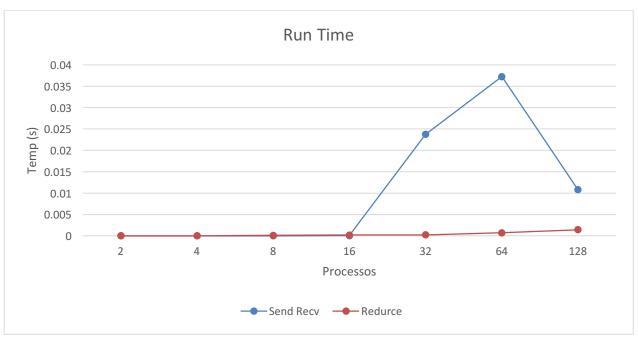


Figura 4 - Gráfico de run time de comparação soma em árvore

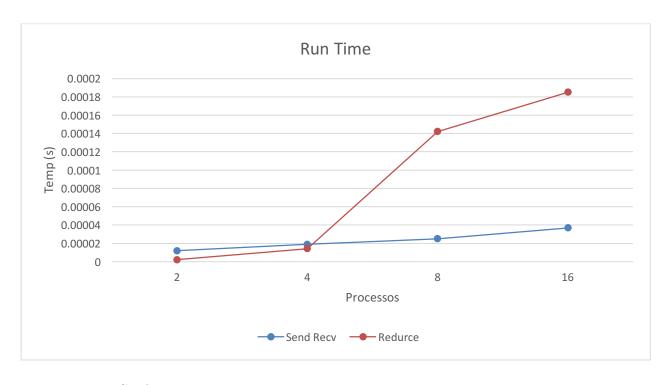


Figura 5 - Gráfico de run time de comparação soma em árvore com escala reduzida

Podemos observar que no gráfico da Figura 5 ambas as curvas apresentaram o mesmo comportamento. Obtivemos um resultado atípico para 8 e 16 processos onde o algoritimo desenvolvido com base de comunicação ponto a ponto obteve um desempenho melhor do que a função já implementada no MPI chamada de MPI_Redurce. Já para uma quantidade de processos superior a 16, a função MPI_Redurce apresentou um desempenho melhor. Vale salientar que como o computador de testes possui apenas 8 núcleos físicos, quando executamos mais de 8 processos, ele terá que executar paralelamente estes processos, tornando o teste para esses valores não representativos.

Além disso, podemos notar que o algorítimo desenvolvido apresenta um desempenho muito inferior a função MPI_Redurce quando o número de processos é muito grande. Entretando, de uma forma geral, o desempenho de ambos os algorítimos são equivalentes. Isso constata que de fato a função MPI_Redurce implementa uma árvore, que por sua vez tem uma complexidade computacional de O(log(n)).

4. Soma Prefixada

4.1 Implementação

Uma das maiores dificuldades para a implementação da soma prefixada foi o uso da função do MPI que implementa a redução parcial dos valores de entrada chamada MPI_Scan. Usando exemplos disponível em [2] foi possível montar um algorítimo que realiza a soma prefixada dos elementos de cada processos, que nesse caso foi ultilizado o mesmo padrão da soma em árvore, my rank + 1.

Já o algorítimo de soma prefixada usando funções de ponto a ponto do MPI foi desenvolvido em sala de aula.

4.2 Resultados

Assim como na soma em árvore, realizamos 5 testes para cada combinação e usamos a mediana como referencial padrão. A Tabela 2 abaixo mostra todos os testes que foram realizados.

		Run time test				
		MPI	_Send			
		MPI_Recv		MPI_Scan		
		Run Ti- me	Mediana	Run Ti- me	Mediana	
		1.79E-05		3.81E-06		
	2	4.70E-05	3.7909E-05	7.87E-06		
		3.70E-05		7.87E-06	7.8678E-06	
		4.51E-05		7.87E-06		
Danasaaaa		3.79E-05		9.06E-06		
Processos		5.89E-05		1.81E-05		
		3.60E-05	05 5.01E-06	5.01E-06		
	4	2.50E-05	5.7936E-05	5.01E-06	1.7881E-05	
		6.82E-05)5 1.7	1.79E-05		
		5.79E-05		1.81E-05		

		İ		İ	1
		3.60E-05		9.89E-05	
		3.79E-05		6.51E-05	
	8	3.91E-05	3.7909E-05	8.11E-05	9.1076E-05
		4.98E-05		1.19E-04	
		3.10E-05		9.11E-05	
		8.48E-04		2.58E-04	
		7.86E-04		2.58E-04	
	16	1.96E-03	0.00084805	3.84E-04	0.00025797
		1.52E-03		1.71E-04	
		4.24E-04		1.87E-04	
		1.27E-03		5.17E-04	
	32	3.20E-02	0.01024508	4.25E-04	
		1.78E-02		5.43E-04	0.00051713
		6.16E-03		5.20E-04	
		1.02E-02		4.48E-04	
		1.49E-02		1.42E-03	
		1.09E-01		1.76E-03	
	64	2.49E-02	0.05197501	1.71E-03	0.0017221
		5.20E-02		1.72E-03	
		8.98E-02		1.82E-03	
		9.92E-02		5.38E-03	
		2.51E-02		5.77E-03	
	128	1.64E-01	0.0561769	5.28E-03	0.0053699
		4.65E-02		5.37E-03	
		5.62E-02		3.71E-03	

 $Tabela\ 2\ -\ Teste\ soma\ prefixada$

Usando os resultado obtidos, plotamos um gráfico de tempo de execução para os dois algoritmos. Os gráficos das Figura 4 e Figura 5 são os mesmo, diferindo apenas na escala do eixo \mathbf{x} .

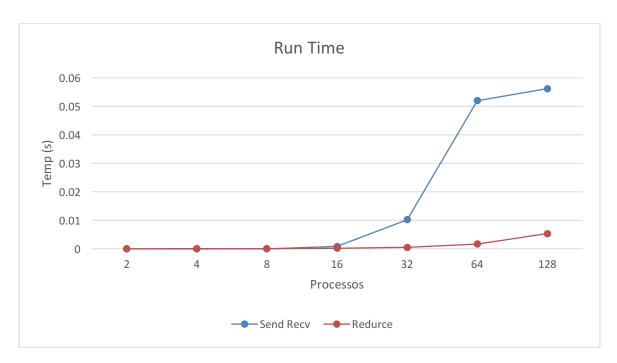


Figura 6 - Gráfico de run time de comparação soma prefixada

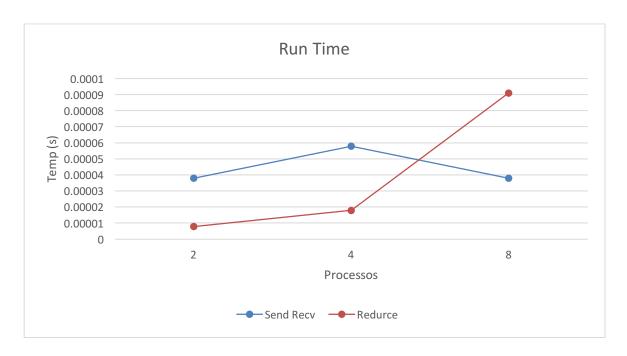


Figura 7 - Gráfico de run time de comparação soma prefixada com escala reduzida

Podemos observar que no gráfico da Figura 5 ambas as cusvas apresentaram o mesmo comportamento de desempenho. Também obtivemos um resultado atípico para 8 processos onde nosso algorítimo desenvolvido com base de comunicação ponto a ponto obteve um desempenho melhor do que a função já implementado no MPI chamada de MPI_Scan. Já para as demais quantidade de processos, a função MPI_Redurce apresentou um desempenho melhor. Além disso, também constatamos que o algorítimo desenvolvido apresenta um desempenho muito inferior a função MPI_Scan quando o número de processos é muito grande.

5. Matriz Distribuição Coluna

5.1 Implementação

Foi usando o algorítimo fornecido pelo autor do livro [1] para o cálculo da multiplicação de uma matriz por um vetor usando as linhas da matriz e foram feitas alterações para que o algorítimo ultilizasse as colunas ao invés das linhas.

Umas dos maiores barreiras encontradas foi a ultilização da função do MPI chamada MPI_Type_vector. Para que fosse calculado a soma usando as colunas da matriz, foi usando a função MPI_Redurce_scatter. Muitas horas foram gastas para implementar este algorítimo.

5.2 Resultados

Seguindo o raciocínio, foram realizados 5 testes para cada teste. Para que fosse possível analsar a escalabilidade do programa, realizados 4 testes com tamanhos de matrizes diferentes. Escolhemos um tamanho inicial da matriz de odem 1024, de forma que o tempo de execução ficasse na ordem de milissegundos. Consequentimente, realizamos testes para matriz de ordem 2048, 4096 e 8192. A Tabela 3 abaixo mostra todos os testes realizados.

A partir dos resultados obtidos, foram plotados os graficos de run time para cada algorítimo. A Figura 8 e a Figura 9 apresentam o tempo de execução para cada algorítimo. A eficiência e speedup são plotados logo em seguida nas Figura 10 até a Figura 13. Para o cálculo desses parâmetros, foram usadas as equações abaixo.

$$t_{speedup} = \frac{t_{serial}}{t_{paralelo}} \ AND \ e = \frac{t_{serial}}{p \times t_{paralelo}}$$

	Run time test			Run time test					
	Colunas Linhas			2048					
		Col	unas		nhas	Colunas		Linhas	
		Run Time	Mediana	Run Time	Mediana	Run Time	Mediana	Run Time	Mediana
		2.73E-03		2.72E-03		1.09E-02		1.08E-02	
		2.77E-03	0.0027809	2.76E-03	0.002764	1.23E-02	0.0122681	1.08E-02	
	1	3.06E-03		3.01E-03		1.23E-02		1.20E-02	0.010952
		2.78E-03		2.72E-03		1.09E-02		1.10E-02	
		3.25E-03		2.94E-03		1.23E-02		1.20E-02	
		2.10E-03		1.81E-03		5.60E-03		5.48E-03	
		1.44E-03		1.40E-03		6.25E-03		6.19E-03	
	2	1.51E-03	0.0015061	1.40E-03	0.001404	5.58E-03	0.0056019	5.49E-03	0.005486
		1.68E-03		1.55E-03		5.55E-03		5.48E-03	
		1.44E-03		1.40E-03		6.26E-03		6.30E-03	
		1.46E-03		1.41E-03		3.07E-03		2.93E-03	
		1.42E-03		1.43E-03		3.07E-03		2.95E-03	
Processos	4	1.43E-03	0.0014341	1.42E-03	0.0014229	5.59E-03	0.0055711	5.54E-03	0.005543
		1.42E-03		1.46E-03	•	5.61E-03		5.58E-03	
		1.44E-03	,	1.40E-03		5.57E-03		5.62E-03	
		1.59E-03		1.49E-03	-{	3.05E-03		2.93E-03	
	8	1.47E-03 1.54E-03	0.0014892	1.54E-03 1.18E-03	0.001179	3.03E-03 3.02E-03	0.0030198	2.95E-03 2.97E-03	0.0029521
	0	1.49E-03	0.0014692	1.16E-03	0.001179	3.01E-03	0.0030198	2.97E-03 2.96E-03	0.0029521
		1.46E-03		1.15E-03		2.99E-03		2.95E-03	
		1.31E-03		1.14E-03		5.24E-03		5.36E-03	0.0045161
		1.28E-03		1.18E-03		4.91E-03		4.37E-03	
	16	1.80E-03	0.0012801	1.18E-03	0.001183	5.21E-03	0.0052109	4.52E-03	
		1.26E-03		1.21E-03		4.41E-03		4.11E-03	
		1.23E-03		1.76E-03		6.92E-03		5.17E-03	
			40	96		8192			
		4.34E-02		4.34E-02		1.73E-01		1.73E-01	
		4.33E-02		4.33E-02	0.0433109	1.73E-01	0.1731122	1.73E-01	0.1732931
	1	4.33E-02	0.043344	4.33E-02		1.73E-01		1.73E-01	
		4.33E-02		4.33E-02		1.73E-01		1.74E-01	
		4.33E-02		4.33E-02		1.73E-01		1.73E-01	
		2.21E-02		2.19E-02		9.56E-02		8.78E-02	
	_	2.21E-02		2.19E-02	1	8.78E-02	1	8.75E-02	ļ]
	2	2.20E-02	0.0220621	2.19E-02	0.0219431	9.90E-02	0.0879262	8.78E-02	0.087677
		2.21E-02		2.20E-02		8.78E-02		8.77E-02	
		2.37E-02		2.19E-02		8.79E-02		8.77E-02	
		2.23E-02		2.20E-02	-	8.91E-02		8.79E-02 8.79E-02	- ∤
Processos	4	1.31E-02 1.19E-02	0.0130711	1.24E-02 1.18E-02	0.0124381	8.90E-02 4.73E-02	0.0889862	4.70E-02	0.0879059
1 Tocessos	*	2.22E-02	0.0150711	2.20E-02	0.0124361	4.73E-02 8.91E-02	0.0889802	8.79E-02	0.0879039
		1.19E-02		1.18E-02		8.90E-02		8.79E-02	
		1.16E-02		1.16E-02		4.61E-02		4.61E-02	
		1.16E-02		1.16E-02	1	4.61E-02		4.60E-02	
	8	1.16E-02	0.011632	1.16E-02	0.01157	4.61E-02	0.0461321	4.60E-02	0.046056
		1.18E-02		1.16E-02		4.61E-02		6.17E-02	
		1.48E-02		1.16E-02		4.62E-02	1	4.62E-02	
		1.86E-02		1.85E-02		6.16E-02		5.19E-02	
		1.70E-02		1.68E-02		5.00E-02		4.91E-02	0.0502989
	16	2.76E-02	0.0185752	1.76E-02	0.0167971	6.51E-02	0.0616128	5.03E-02	
		1.75E-02		1.65E-02		6.74E-02]	5.01E-02	
		2.17E-02		1.67E-02		5.01E-02		6.17E-02	

 $Tabela \ \textit{3 - Teste de run time Matriz x Vetor}$

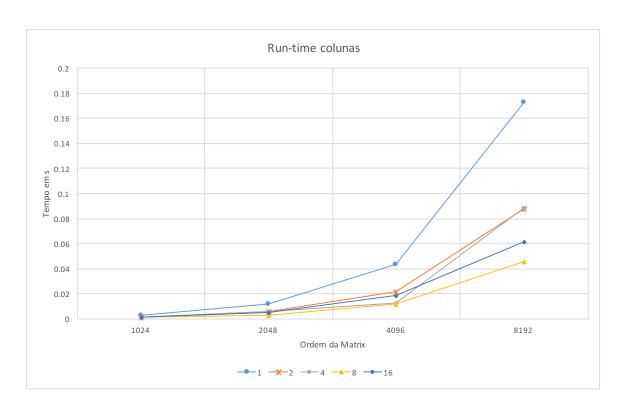
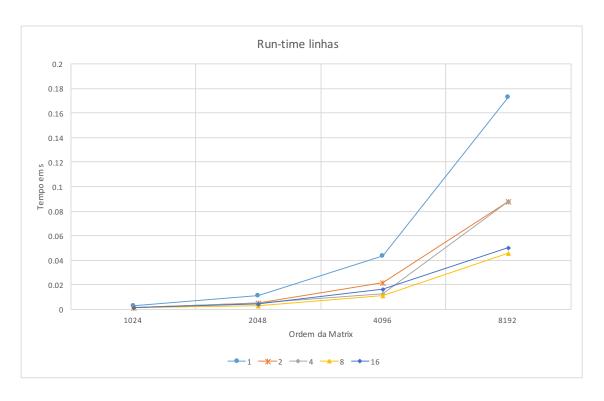


Figura 8 - Run time matriz colunas



 $Figura\ 9\ -\ Run\ time\ matriz\ linhas$

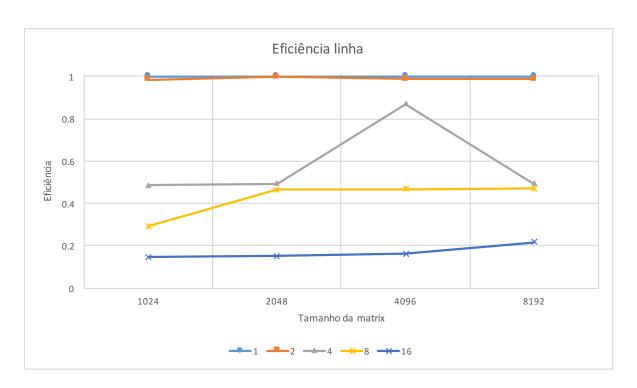
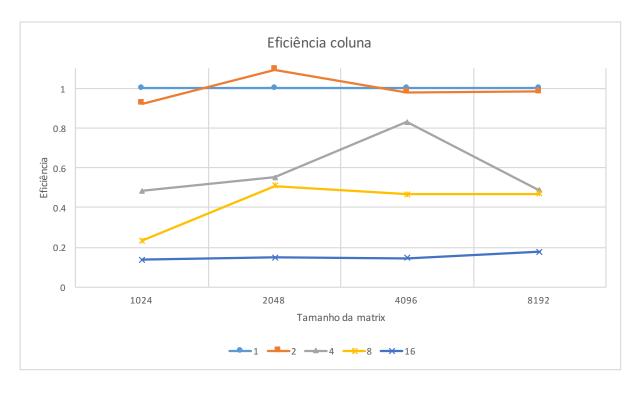


Figura 10 – Eficiência matriz linha



 $Figura\ 11\ -\ Eficiência\ matriz\ coluna$

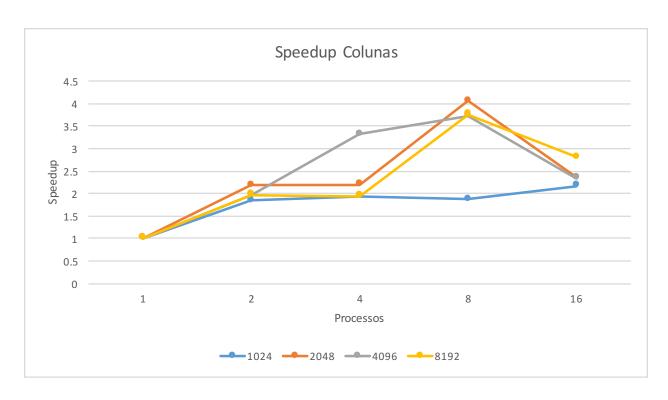
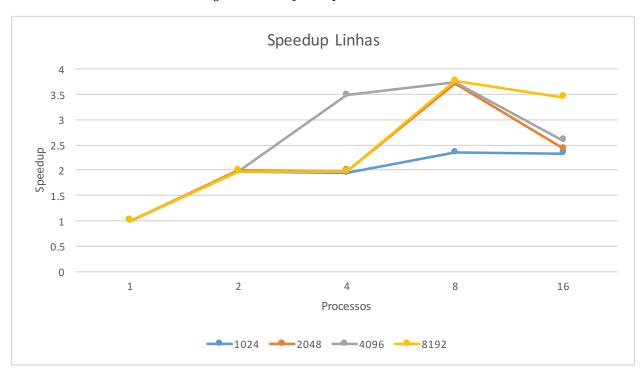


Figura 12 - Speedup matriz colunas



Figura~13 - Speedup~matriz~linhas

Podemos constatar, a partir dos gráficos que ambos os algorítimos apresentam um comportamente similar. É notório ainda que o algorítimo que implemente a multiplicação por colunas apresenta um tempo de execução um pouco superior ao de linhas. O gráfico da Figura 14 mostra que a diferença de execução entre os algorítmos é muito pequena. Para o tamanho da matriz de 2048, a multiplicação por colunas demorou 2,29% a mais do que a multiplicação por linhas. Essa diferença se dá a maneira como ocorre o armazenamento da matriz na memória cache, que para o caso de multiplicações por colunas, ocorrem mais cache misses do que o a multiplicação por linhas.

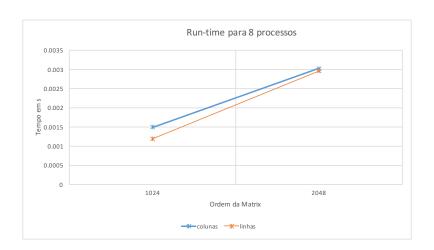


Figura 14 - Comparação para 8 processos da multiplicação matriz x vetor

Analisando os resultados, vemos que conforme o tamanho do problema aumenta, que nesse caso é a ordem da matriz, o speedup e eficiência também aumentam para ambos os algorítimos. Nessa análise, desconsideramos alguns trechos onde o speedup/eficiência diminui a medida que aumentamos o tamanho do problema, porém, como esse teste não é totalmente representativo, desconsideramos esses trechos. Concluimos então que ambos os algorítimos são escaláveis. Programas fortimente escaláveis mantém a eficiência constante quando aumentamos a quantidade de

processos. Já fracamente escaláveis, mantém a eficiência constante a medida que aumentamos o problema e o número de processos. Para o nosso teste, o programa de multiplicação por colunas se apresentou fracamente escalável no trecho marcado de verde na Tabela 4. O nosso programa de multiplicação da matriz por coluna, obteve um speedup superlinear no trecho marcado de vermelho na Tabela 4. Esse resultado não é comum, visto que apenas em alguns casos quando barreiras físicas de hardware são superadas que é possível atingir uma eficiência maior que 1. No entanto, como o teste foi realizado executando o algorítimo diversas vezes e usando a mediana como valor de referencia, o nosso programa obteve de fato um speedup superliner para esses parâmetros em específico.

	Eficiência Matriz Coluna							
Processos	1024	2048	4096	8192				
1	1	1	1	1				
2	0.92322	1.09500	0.98232	0.98442				
4	0.48479	0.55052	0.82901	0.48635				
8	0.23343	0.50782	0.46579	0.46907				
16	0.13578	0.14715	0.14584	0.17560				

Tabela 4 - Eficiência Matriz Coluna

6. Conclusão

Esse trabalho apresentou uma análise detalhada de desempenho e escalabilidade de algorítimos desenvolvidos usando apenas funcões do MPI de ponto a ponto e fez uma comparação com funções já implementadas na biblioteca MPI. Além disso, podemos constatar que estas funções do MPI tem como estrutura uma árvore binária, já a complexidade se mostrou próxima do algorítimo em árvore criado. Também foi constatato que é possível de se obter speedup superlinear quando superamos recursos de hardware. Ferramentas de paralelização de código como o MPI são de fundamental importância para o desenvolvimento de algorítimos e programas paralelos em uma era que a complexidade de problemas aumenta a cada dia. Em um futuro próximo, programação paralela e concorrente será primordial para qualquer programador.

7. Referências

- [1] **Pacheco**, P. S. (2011). An introduction to parallel programming. Amsterdam: Morgan Kaufmann.
- [2] **Mpich.** Web pages for MPI Routines. Disponível em http://www.mpich.org/static/docs/v3.1/www3/.