Implementação de um escalonador de processos em GPU

Guilherme Martins

guilhermemartins@usp.br

6 de abril de 2017



Conteúdo

- Introdução
 - Apresentação
 - Conceitos
- Objetivos
- Metodologia
- 4 Cronograma
- Referências



Guilherme Martins

Graduado em Sistemas de Informação pela Universidade Federal de Viçosa. Atualmente, mestrando em Sistemas Distribuídos e Computação Concorrente sob orientação do professor Paulo S. L. de Souza.

Área de Atuação

- Programação paralela e concorrente;
- Programação híbrida;
- Pesquisa Operacional.

Contato

guilhermemartins@usp.br martins guilherme@live.com



O escalonamento de processos (*process scheduling*) é uma das tarefas fundamentais de um Sistema Operacional. O objetivo de um algoritmo escalonador é definir a melhor ordem de alocação dos processos na CPU no intuito de maximizar a quantidade de *jobs* processados e minimizar o tempo de processamento [1].



Existem diversas sequências possíveis para ordenar os processos, levando em consideração diversos critérios como tamanho da tarefa (LPT), ordem de entrada (FIFO), divisão igualitária (FSS), entre outros [2].





Figura 1: Flow Shop or Assembly Line Work Flow, fonte: http://www.bizharmony.com/Blog/September-2013/ monetize-your-abandoned-or-dormant-technologies.aspx



É evidente que existem inúmeras combinações possíveis para o sequenciamento destes processos, que podem gerar melhores ou piores resultados, baseados nas métricas estabelecidas anteriormente.



GPU

GPU (*Graphics Processing Unit*) ou Unidade de Processamento Gráfico é uma classe de microprocessadores especializados no processamento gráfico em computadores. Define-se computação com GPU a utilização conjunta da placa gráfica e da CPU no intuito de acelerar o processamento de aplicações ou dados.

http://www.nvidia.com.br/object/what-is-gpu-computing-br.
html



Nvidia GeForce GTX Titan Z (desktop)



Figura 2: Nvidia GeForce GTX Titan Z (desktop), fonte: http://www.nvidia.com.br/object/geforce-gtx-titan-z-br.html

Nvidia GeForce GTX 980M (Notebook)



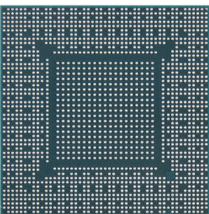


Figura 3: Nvidia GeForce GTX 980M (Notebook), fonte: http://www.nvidia.com.br/object/geforce-gtx-900m-graphics-cards-br.html

AMD Radeon R9 nano (desktop)



Figura 4: AMD Radeon R9 nano (desktop), fonte: http://www.amd.com/pt-br/products/graphics/desktop/R9

AMD Radeon R9 m200 (notebook)

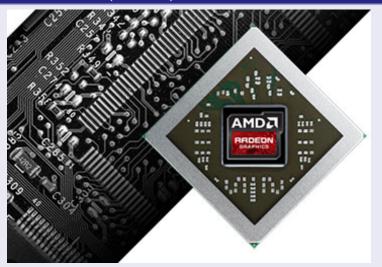


Figura 5: AMD Radeon R9 m200 (notebook), fonte: http://www.amd.com/pt-br/products/graphics/notebook/r9-m200

GPGPU

General Purpose Graphics Processing Unit ou Unidade de Processamento Gráfico de Propósito Geral trata-se da do uso, através de tecnologias para programação de propósito geral, como OpenCL e CUDA, de placas de vídeo para outros fins além de renderização gráfica. Ou seja, é a utilização da GPU para realizar a computação em aplicações que antes eram tratadas pela CPU.

Exemplos

Exemplos da utilização das GPUs para outros fins podem ser identificados nas áreas de processamento de imagem, visão computacional, inteligência artificial, cálculo numérico e pesquisa operacional.

fonte

https://pt.wikipedia.org/wiki/GPGPU

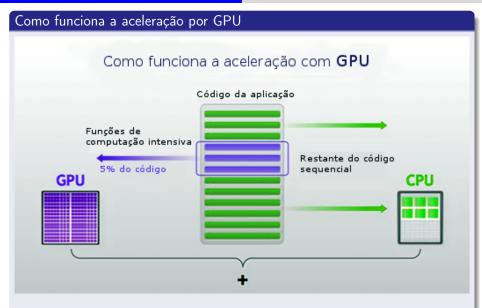


Figura 6: fonte:

http://www.nvidia.com.br/object/what-is-gpu-computing-br.html

CUDA

CUDATM (Compute Unified Device Architecture) é uma plataforma de computação paralela e um modelo de programação inventados pela NVIDIA. Ela permite aumentos significativos de performance computacional ao aproveitar a potência da unidade de processamento gráfico (GPU) para o processar dados.

O modelo de programação CUDA utiliza as linguagens C, C++ ou Fortran.

http://www.nvidia.com.br/object/cuda_home_new_br.html



Fluxo de processamento em CUDA Memória CPU principal Copia dados de ocesssamento Instrui o processamento Copia o resultado Memória da GPU Executa paralelamente GPU em cada Core (GeForce 8800)

Figura 7: Adaptado de https://en.wikipedia.org/wiki/CUDA

Fluxo de Processamento

em CUDA

GPUs são dispositivos que oferecem poder computacional bastante superior aos processadores comuns CPUs, quando trata-se de problemas massivamente paralelos e que apresentam um espaço solução considerável. Uma das ferramentas mais estáveis e utilizadas na literatura para resolução de problemas diversos em GPU trata-se da plataforma CUDA [3].



Conteúdo

- Introdução
 - Apresentação
 - Conceitos
- Objetivos
- Metodologia
- 4 Cronograma
- Referências



Objetivo Geral

Simular as funcionalidades de um escalonador de processos de um Sistema Operacional em GPU.

Objetivos Específicos

- Desenvolver um método heurístico baseado nas diferentes abordagens de scheduling presentes na literatura que garanta uma solução razoável para o problema em questão;
- Avaliar o desempenho computacional da solução desenvolvida, comparando com outras já existentes;
- Documentar as conclusões obtidas através da escrita de um artigo.



Conteúdo

- Introdução
 - Apresentação
 - Conceitos
- Objetivos
- Metodologia
- 4 Cronograma
- Referências



O algoritmo será construído baseado na metodologia *multistart*, que prevê que diversas soluções iniciais podem ser paralelamente refinadas, através de uma técnica como SWAP e SHIFT, e suas interações podem ser avaliadas através de um critério de parada ou metodologia de corte (*branch & bound*).



Pretende-se gerar instâncias de *jobs*, através de uma ferramenta como o IBM CPLEX, que apresentarão quantidade e tempos de processamento variável. A solução construída deve ser capaz de processar estes dados em GPU, gerar as sequências e tempos finais, que serão comparados com algoritmos tradicionais.



Conteúdo

- Introdução
 - Apresentação
 - Conceitos
- Objetivos
- 3 Metodologia
- 4 Cronograma
- Referências



Cronograma de Atividades do Projeto

Tabela 1: Cronograma do Projeto em Meses

Atividade	Abril	Maio	Junho
Estudo da ferramenta e Revisão Bibliográfica	•		
Implementação	•	•	•
Testes e Validação		•	•
Escrita do Relatório Final (artigo)			•



Conteúdo

- Introdução
 - Apresentação
 - Conceitos
- Objetivos
- Metodologia
- 4 Cronograma
- Referências



Andrew S Tanenbaum and Herbert Bos. Modern operating systems.

Prentice Hall Press, 2014.

Michael L Pinedo.

Scheduling: theory, algorithms, and systems. Springer Science & Business Media, 2008.

Mathias Bourgoin, Emmanuel Chailloux, and Jean-Luc Lamotte. Efficient abstractions for gpgpu programming.

International Journal of Parallel Programming, 42(4):583–600, 2014.

Ashok Dwarakinath.

A fair-share scheduler for the graphics processing unit. PhD thesis, STONY BROOK UNIVERSITY, 2008.





N Melab, I Chakroun, M Mezmaz, and D Tuyttens.

A GPU-accelerated Branch-and-Bound Algorithm for the Flow-Shop Scheduling Problem.

14th IEEE International Conference on Cluster Computing, Cluster'12, 2012.



Sparsh Mittal and Jeffrey S. Vetter.

A survey of cpu-gpu heterogeneous computing techniques.

ACM Comput. Surv., 47(4):69:1-69:35, July 2015.

