

Um Estudo de Mapeamento de Sistemas Multiagentes baseados em FIPA para Arquiteturas GPGPU

Luiz Guilherme Oliveira dos Santos¹
Orientadora: Flávia Bernardini¹

¹Universidade Federal Fluminense(UFF)
Pólo Universitário de Rio das Ostras(PURO)
Departamento de Ciência e Tecnologia(RCT)
Rio das Ostras - RJ, Brasil

24 de Agosto de 2010

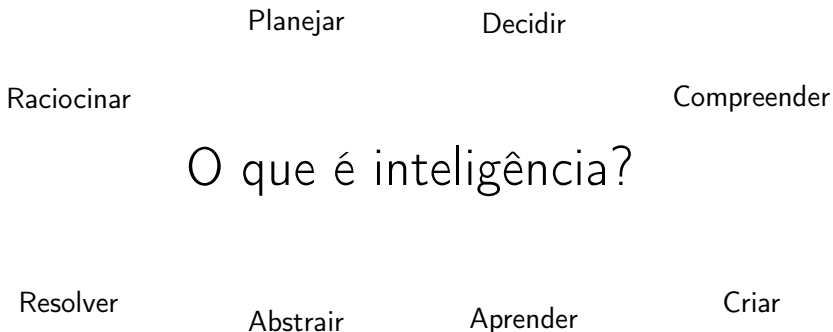
Sumário Principal

- 1 Introdução
- 2 Agentes Inteligentes
- 3 Arquiteturas de GPUs
- 4 Estudos de Caso
- 5 Conclusão

Sumário Principal

- 1 **Introdução**
- 2 Agentes Inteligentes
- 3 Arquiteturas de GPUs
- 4 Estudos de Caso
- 5 Conclusão

O que é **inteligência**?



Discussão Filosófica

Como criar inteligência?

- Mitos
- Engenhocas complexas
- “Penso, Logo Existo”
(René Descartes)
- Desenvolvimento da Lógica Matemática
- Turing(Colossus I) e Von Neumann(ENIAC)

Discussão Filosófica

Como criar inteligência?

- Mitos
- Engenhocas complexas
- “Penso, Logo Existo”
(René Descartes)
- Desenvolvimento da Lógica Matemática
- Turing(Colossus I) e Von Neumann(ENIAC)

As máquinas podem “pensar”?

- Aprendizado de Hebb [Hebb, 1949]
- Teorias: “Teste de Turing” [Turing, 1950]
- Histórias, Suposições [Asimov, 1950]
- Criação da Área de Inteligência Artificial

Inteligência Artificial

Entusiasmo Inicial(1952-1969)

- *General Problem Solver* [Newell et al., 1959]
- *Geometry Theorem Prover* [Gelertner, 1959]
- LISP
- Solucionador de problemas de Cálculo, SAINT [Slagle, 1963]
- Solucionador de Problemas de QI, ANALOGY [Evans, 1968]

Inteligência Artificial

Entusiasmo Inicial(1952-1969)

- *General Problem Solver* [Newell et al., 1959]
- *Geometry Theorem Prover* [Gelertner, 1959]
- LISP
- Solucionador de problemas de Cálculo, SAINT [Slagle, 1963]
- Solucionador de Problemas de QI, ANALOGY [Evans, 1968]

Tempos Difíceis(1969-1980)

- Maioria dos programas não continham de fato um conhecimento
- Teoremas maiores não puderam ser resolvidos
- Sistemas Especialistas como o MYCIN [Shortliffe and Buchanan, 1984]
- PROLOG e PLANNER

Inteligência Artificial

Resurgimento(1980-Atual)

- Retropropagação
- Redes Bayesianas
- Mineração de Dados
- Teoria dos Agentes



Figura: Carro Autônomo construído por alunos da Universidade de Stanford cruza o deserto de Las Vegas em 7 horas

Agentes Inteligentes



- Relacionamento com a Sociedade:

Figura: Robô Mars Rover da NASA [Buchanan, 2005].

Agentes Inteligentes



Figura: Robô Mars Rover da NASA [Buchanan, 2005].

- Relacionamento com a Sociedade:
 - ▶ Comunicação
 - ▶ Cooperação
 - ▶ Negociação
- Exemplos de Uso:

Agentes Inteligentes



Figura: Robô Mars Rover da NASA [Buchanan, 2005].

- Relacionamento com a Sociedade:
 - ▶ Comunicação
 - ▶ Cooperação
 - ▶ Negociação
- Exemplos de Uso:
 - ▶ Carros inteligentes
 - ▶ Exploração Espacial e Marinha
 - ▶ Entretenimento Digital
 - ▶ Simulações

Sumário Principal

- 1 Introdução
- 2 Agentes Inteligentes**
- 3 Arquiteturas de GPUs
- 4 Estudos de Caso
- 5 Conclusão

Agente Inteligente

De acordo com [Russell and Norvig, 1995], as características principais de um agente são:

Agente Inteligente

De acordo com [Russell and Norvig, 1995], as características principais de um agente são:

- Ele age num determinado ambiente
- Comunica-se com outros agentes
- Tem objetivos individuais a atingir ou uma função de satisfação a otimizar
- Tem recursos próprios
- É capaz de perceber seu ambiente (de modo limitado)
- Possui competência e oferece serviços
- Seu comportamento tende a atingir seus objetivos utilizando as competências e os recursos que dispõe
- Possui Funções de percepção e comunicação

Estrutura de um agente

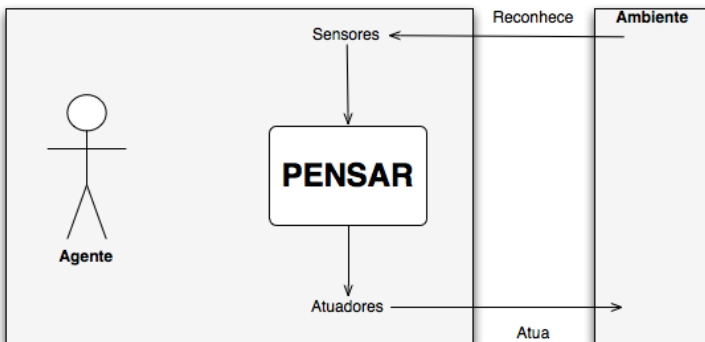
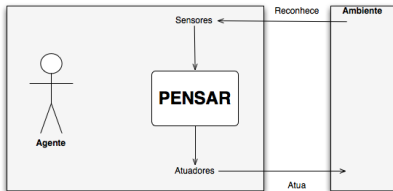


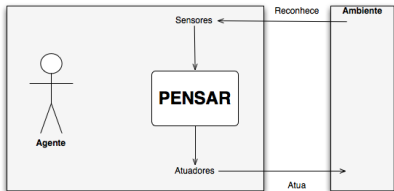
Figura: Estrutura Básica de um Agente

Estrutura de um agente

- Sequência de Percepção,
 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$

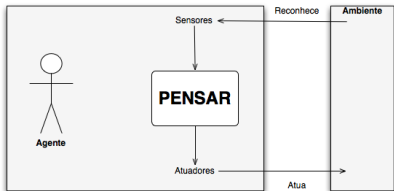


Estrutura de um agente



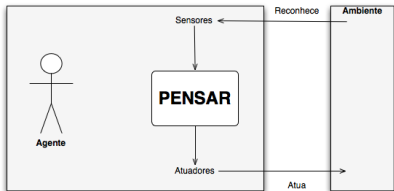
- Sequência de Percepção,
 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$
- Autonomia de Decisão

Estrutura de um agente



- Sequência de Percepção, $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$
- Autonomia de Decisão
- Agenda Própria

Estrutura de um agente



- Sequência de Percepção, $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$
- Autonomia de Decisão
- Agenda Própria
- Reativos \times Cognitivos
- Pode ser modelado como uma máquina de estados

Estrutura de um Agente

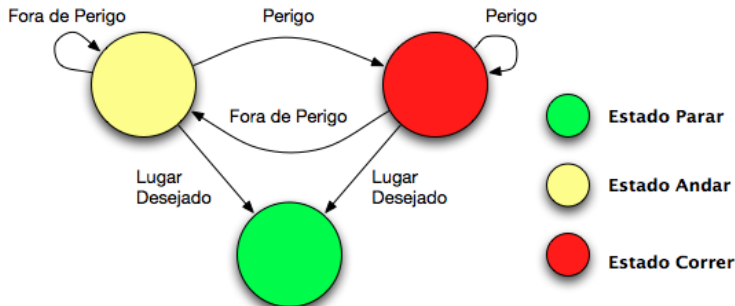


Figura: Exemplo de uma máquina de estados para um agente inteligente

Taxonomia dos Agentes

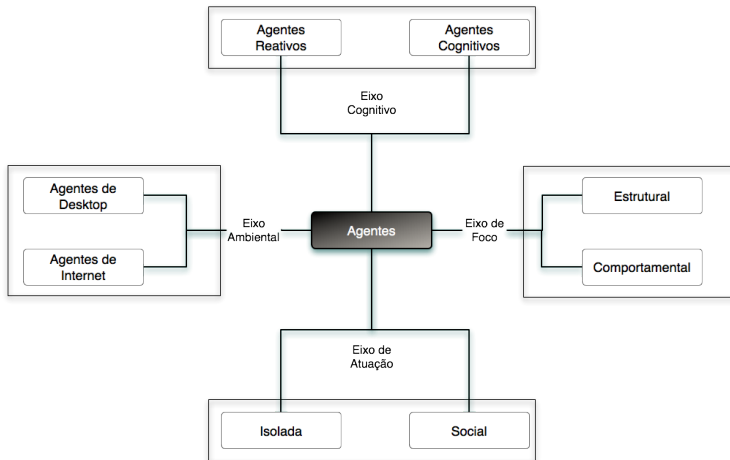


Figura: Taxonomia dos Agentes [Garcia and Sichman, 2003]

- Até o momento falamos como o agente resolve problemas de forma **isolada**.

IA Distribuída

- Até o momento falamos como o agente resolve problemas de forma isolada.
- Apesar de existirem problemas de forma isolada, eles **representam uma pequena parcela**
- Uma inteligência distribuída precisa de:

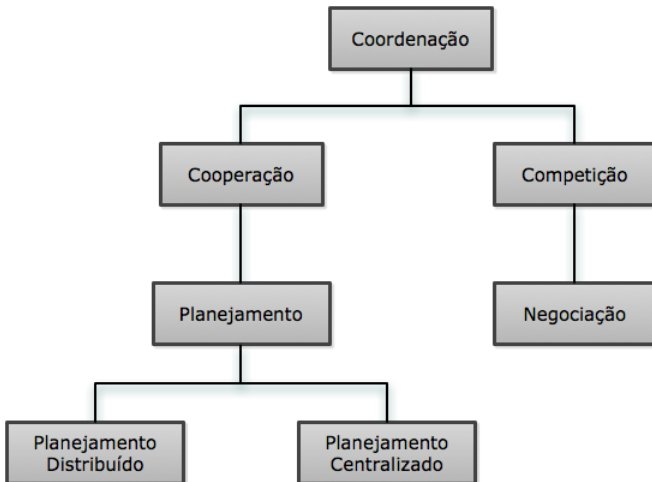
IA Distribuída

- Até o momento falamos como o agente resolve problemas de forma isolada.
- Apesar de existirem problemas de forma isolada, eles representam uma pequena parcela
- Uma inteligência distribuída precisa de:
 - ▶ Infraestrutura
 - ▶ Interação entre os agentes
 - ▶ Planejamento Distribuído
 - ▶ Protocolos de Comunicação
 - ▶ Protocolos de Negociação

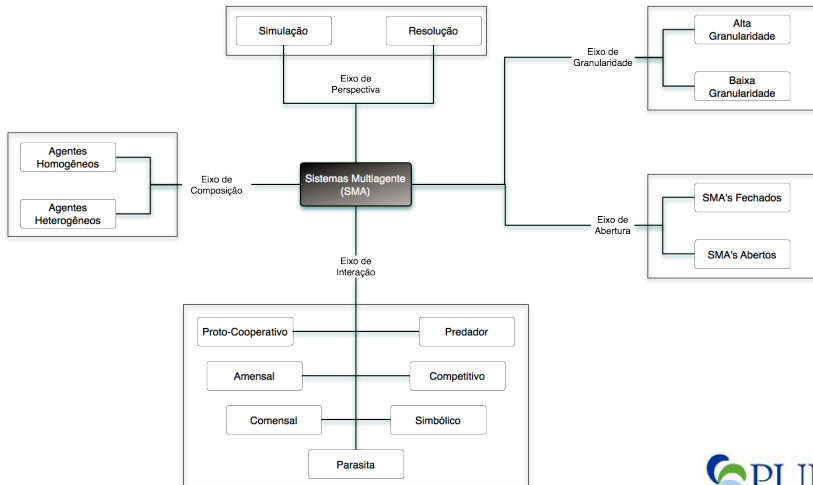
Definição

*“Um Sistema Multiagente é um sistema que consiste de um número de agentes que **interagem uns com os outros**. Além disto, para interagir de forma eficaz, os agentes deste sistema devem ser capazes de **cooperar, se coordenar e negociar entre si**.” [Wolldridge, 2002]*

Taxonomia de Comportamento [Wolldridge, 2002]



Taxonomia Dos Sistemas Multiagentes [Garcia and Sichman, 2003]



Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes

Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes
- Arquitetura *peer-to-peer*

Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes
- Arquitetura *peer-to-peer*
- Necessita da criação de padrões

Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes
- Arquitetura *peer-to-peer*
- Necessita da criação de padrões
- Podem ser facilmente modelados para Linguagens Orientado a Objetos

Similaridades

Diferenças

Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes
- Arquitetura *peer-to-peer*
- Necessita da criação de padrões
- Podem ser facilmente modelados para Linguagens Orientado a Objetos

Similaridades

- Encapsulamento
- Herança
- Comunicação

Diferenças

Programação Orientada a Agentes(AOP)

- Paradigma de Computação centrado na teoria de agentes
- Arquitetura *peer-to-peer*
- Necessita da criação de padrões
- Podem ser facilmente modelados para Linguagens Orientado a Objetos

Similaridades

- Encapsulamento
- Herança
- Comunicação

Diferenças

- Autonomia dos Agentes
- Comportamento Dinâmico
- Linha de execução própria do agente

- Do inglês *Foundation For Intelligent Physical Agents*, criada em 1996

FIPA

- Do inglês *Foundation For Intelligent Physical Agents*, criada em 1996
- Objetivo: Desenvolver **padrões** para desenvolvimento de aplicações relacionadas a teoria de agentes
- Define questões importantes como:

- Do inglês *Foundation For Intelligent Physical Agents*, criada em 1996
- Objetivo: Desenvolver padrões para desenvolvimento de aplicações relacionadas a teoria de agentes
- Define questões importantes como:
 - ▶ Controle dos Agentes
 - ▶ Estrutura de mensagens
 - ▶ Serviço de transporte de mensagens
 - ▶ Ações Comunicativas
 - ▶ Protocolos de interação
 - ▶ Entre outros.

Framework JADE

- Desenvolvido pela Telecom Itália
- Sob licença LGPL(*Library GNU Public License*)
- Implementado em JAVA

Framework JADE

- Desenvolvido pela Telecom Itália
- Sob licença LGPL(*Library GNU Public License*)
- Implementado em JAVA
- Segue os **padrões FIPA**

Framework JADE

- Desenvolvido pela Telecom Itália
- Sob licença LGPL (*Library GNU Public License*)
- Implementado em JAVA
- Segue os padrões FIPA
- Para **administrar os agentes** são criados *Containers* onde os agentes se registram
- Existe um container espacial chamado de *Main Container*, e dois agentes especiais, o DF e o AMS responsáveis pelo Diretório facilitador de Serviço de mensagens respectivamente.

Framework JADE

- Desenvolvido pela Telecom Itália
- Sob licença LGPL (*Library GNU Public License*)
- Implementado em JAVA
- Segue os padrões FIPA
- Para administrar os agentes são criados *Containers* onde os agentes se registram
- Existe um container espacial chamado de *Main Container*, e dois agentes especiais, o DF e o AMS responsáveis pelo Diretório facilitador de Serviço de mensagens respectivamente.
- Uso de *Behaviours*

Sumário Principal

- 1 Introdução
- 2 Agentes Inteligentes
- 3 Arquiteturas de GPUs**
- 4 Estudos de Caso
- 5 Conclusão

Histórico da GPU (*Graphics Processing Unit*)

- Primeiros controladores gráficos aparecem nos anos 80, com o Atari 8 bits

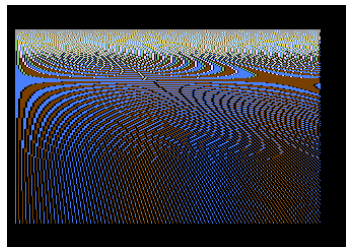


Figura: Exemplo de tela do Atari 8 bits. Resolução 320x192

Histórico da GPU (*Graphics Processing Unit*)

- Primeiros controladores gráficos aparecem nos anos 80, com o Atari 8 bits
- Chips aceleradores 2D começam a surgir nos anos 90

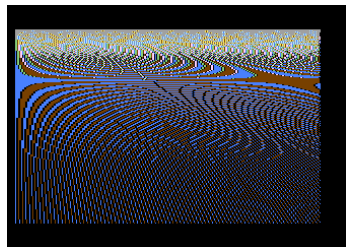


Figura: Exemplo de tela do Atari 8 bits. Resolução 320x192

Histórico da GPU (*Graphics Processing Unit*)

- Primeiros controladores gráficos aparecem nos anos 80, com o Atari 8 bits
- Chips aceleradores 2D começam a surgir nos anos 90
- Soluções 3D integrando CPU e GPU em 97

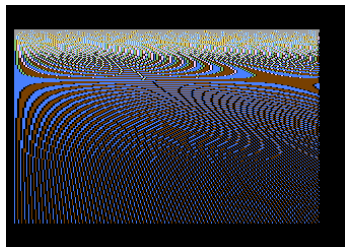


Figura: Exemplo de tela do Atari 8 bits. Resolução 320x192

Histórico da GPU(*Graphics Processing Unit*)

- Primeiros controladores gráficos aparecem nos anos 80, com o Atari 8 bits
- Chips aceleradores 2D começam a surgir nos anos 90
- Soluções 3D integrando CPU e GPU em 97
- Surgem API's como OpenGL e DirectX

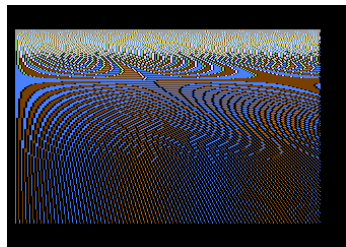


Figura: Exemplo de tela do Atari 8 bits. Resolução 320x192

Histórico da GPU (*Graphics Processing Unit*)

- Primeiros controladores gráficos aparecem nos anos 80, com o Atari 8 bits
- Chips aceleradores 2D começam a surgir nos anos 90
- Soluções 3D integrando CPU e GPU em 97
- Surgem API's como OpenGL e DirectX
- Em 1999 surge a primeira arquitetura com Shaders

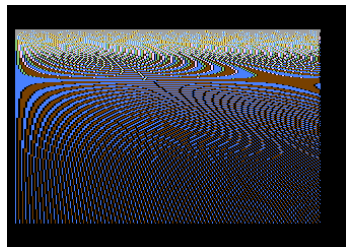
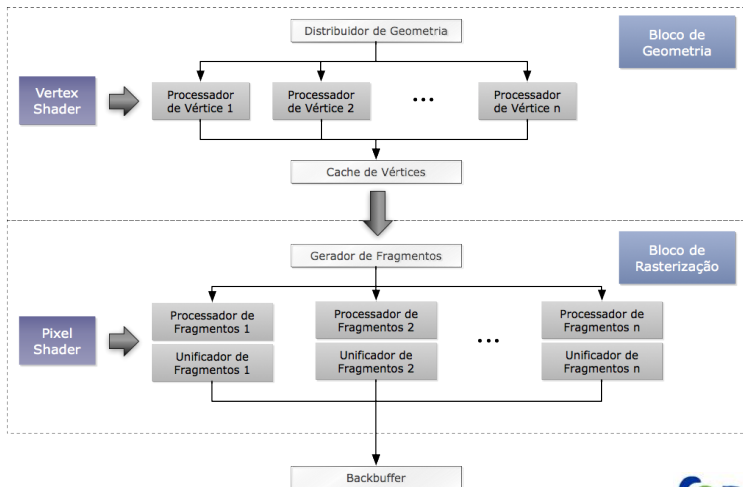


Figura: Exemplo de tela do Atari 8 bits. Resolução 320x192

Arquitetura de GPU com Shaders



GPGPU(*General Purpose Programming using a Graphics Processing Unit*)

- Até 2006 era difícil criar um programa não-gráfico para GPU
- A cada ano a diferença entre GPUxCPU em GFlops aumenta

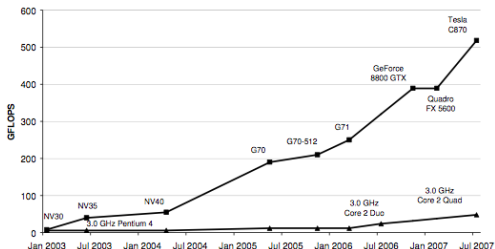


Figura: Diferença de Performance CPUxGPU em GFlops

GPGPU(*General Purpose Programming using a Graphics Processing Unit*)

- Até 2006 era difícil criar um programa não-gráfico para GPU
- A cada ano a diferença entre GPUxCPU em GFlops aumenta
- Quanto mais escaláveis e quanto maior carga de trabalho, melhor
- Em 2007 Temos o CUDA [NVIDIA, 2007]

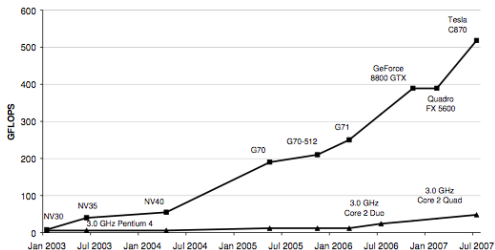
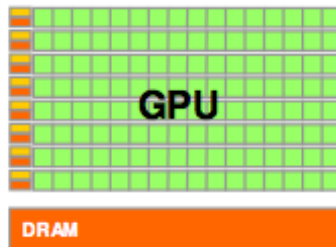
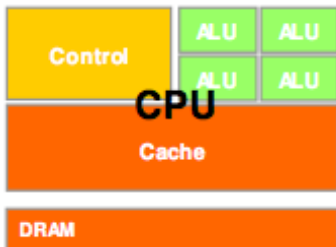


Figura: Diferença de Performance CPUxGPU em GFlops

Diferença de Arquitetura entre CPU e GPU



Características

- Extensão de C

Características

- Extensão de C
- *Host* × *Device*
- 3 abstrações principais:

Características

- Extensão de C
- *Host* × *Device*
- 3 abstrações principais:
 - ▶ Hierarquia de Threads
 - ▶ Hierarquia de Memória
 - ▶ Barreiras de Sincronização

Características

- Extensão de C
- *Host* × *Device*
- 3 abstrações principais:
 - ▶ Hierarquia de Threads
 - ▶ Hierarquia de Memória
 - ▶ Barreiras de Sincronização
- Funções especiais chamadas de *kernels*
- Uso de palavras-chave para determinar tipos de variáveis e tipos de função
- Não tem Recursão ou Alocação Dinâmica

Hierarquia de Threads

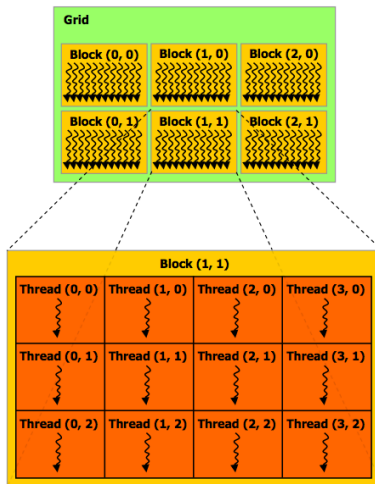
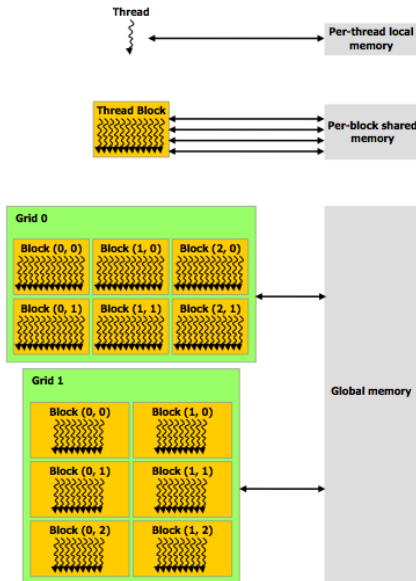
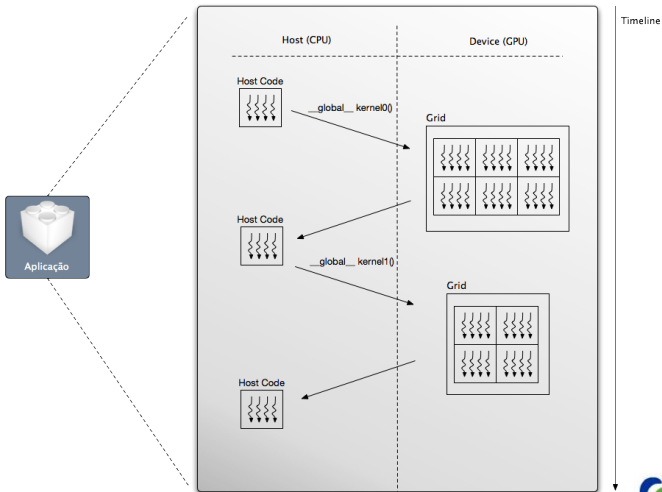


Figura: Grid de Threads

Hierarquia de Memória



Programação Heterogênea



Exemplo de Código

```
// Definicao da variavel compartilhada entre as threads
__shared__ float vet[N];

// Definicao do Kernel
__global__ void corners(float vet[N]){
    int index = threadIdx.x;

    syncthreads()
    if((index + 1) < N && (index - 1) > 0){
        vet[index] = vet[index]+ vet[index+1] + vet[index-1];
    }
}

int main(){
    ...
    // Chamada do Kernel
    corners<<<1,N>>>(vet[N]);
}
```

Sumário Principal

- 1 Introdução
- 2 Agentes Inteligentes
- 3 Arquiteturas de GPUs
- 4 Estudos de Caso**
- 5 Conclusão

Motivação e Trabalhos Relacionados

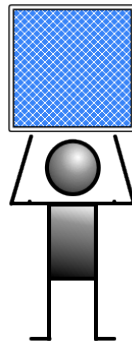
- Muitos trabalhos utilizando Teoria de Agentes, como:
 - ▶ Criação de veículos autônomos [Stone and Veloso, 1997]
 - ▶ Coordenação de sinais de trânsito [Bazzan, 2005]
 - ▶ Sistemas de evacuação [Dimakis et al., 2009]
- Convergência da entre IA e GPGPU, como:
 - ▶ Crowd Simulation [Passos et al., 2008]
- Objetivos desse trabalho:

Motivação e Trabalhos Relacionados

- Muitos trabalhos utilizando Teoria de Agentes, como:
 - ▶ Criação de veículos autônomos [Stone and Veloso, 1997]
 - ▶ Coordenação de sinais de trânsito [Bazzan, 2005]
 - ▶ Sistemas de evacuação [Dimakis et al., 2009]
- Convergência da entre IA e GPGPU, como:
 - ▶ Crowd Simulation [Passos et al., 2008]
- Objetivos desse trabalho:
 - ▶ Mapear um sistema multiagente criado a partir de uma arquitetura distribuída, para arquiteturas GPGPU
 - ▶ Mostrar diferenças, vantagens, desvantagens e uma análise de desempenho

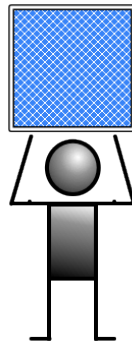
Problema dos Caixotes

- Os agentes devem passar os caixotes de um lado para o outro
- Interação em um mapa unidimensional
- Objetivos do Estudo:



Problema dos Caixotes

- Os agentes devem passar os caixotes de um lado para o outro
- Interação em um mapa unidimensional
- Objetivos do Estudo:
 - ▶ Criação do ambiente
 - ▶ Interação dos agentes
 - ▶ Número elevado de agentes



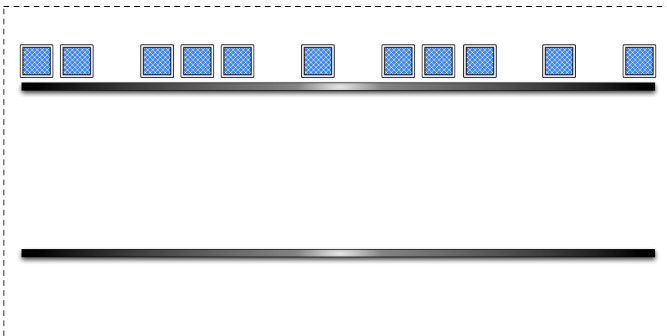
Representação do Sistema

Ambiente



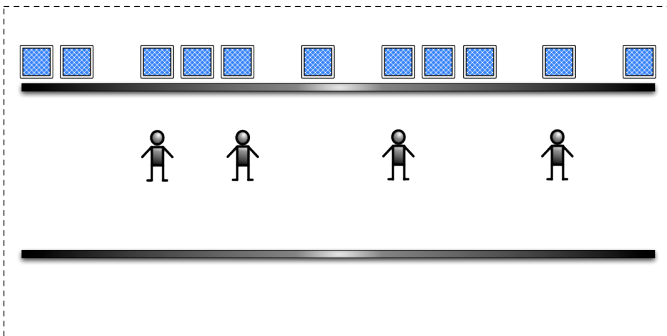
Representação do Sistema

Ambiente



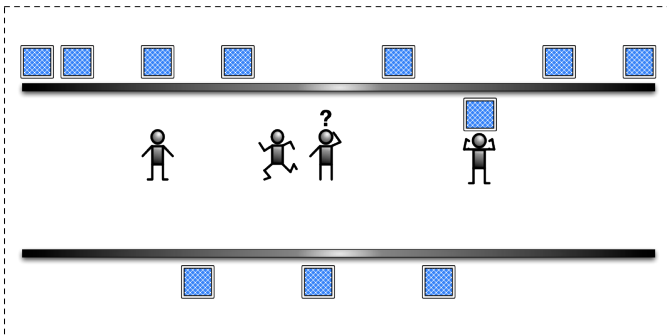
Representação do Sistema

Ambiente



Representação do Sistema

Ambiente



Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
- Inteligência:
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
- Inteligência:
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
 - ▶ Vetor Unidimensional, onde cada índice do vetor representa a ID do agente.
- Inteligência:
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
 - ▶ Classe privada que herda atributos da classe Behaviour, e contém métodos action() e done()
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
 - ▶ Vetor Unidimensional, onde cada índice do vetor representa a ID do agente.
- Inteligência:
 - ▶ Programada diretamente no *kernel*
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
 - ▶ Classe privada que herda atributos da classe Behaviour, e contém métodos action() e done()
- Cenário:
 - ▶ Classe Scenario

CUDA

- Agentes:
 - ▶ Vetor Unidimensional, onde cada índice do vetor representa a ID do agente.
- Inteligência:
 - ▶ Programada diretamente no *kernel*
- Cenário:
 - ▶ Vetor unidimensional com variáveis booleanas

Maapeando de JADE para CUDA

JADE

- Vantagens:
- Desvantagens:

CUDA

- Vantagens:
- Desvantagens:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Vantagens:
 - ▶ Ferramental provido pelo *framework* e pela linguagem JAVA
 - ▶ Alto nível Abstração
- Desvantagens:
 - ▶ Muito trabalho em problemas simples
 - ▶ Criação dos agentes

CUDA

- Vantagens:
 - ▶ Criação de agentes na chamada do *kernel*
 - ▶ Alta escalabilidade
- Desvantagens:
 - ▶ Grande uso de estruturas de dados
 - ▶ Alocação na GPU(`cudaMalloc()` e `cudaMemcpy()`)

Análise de Performance

Máquina utilizada:

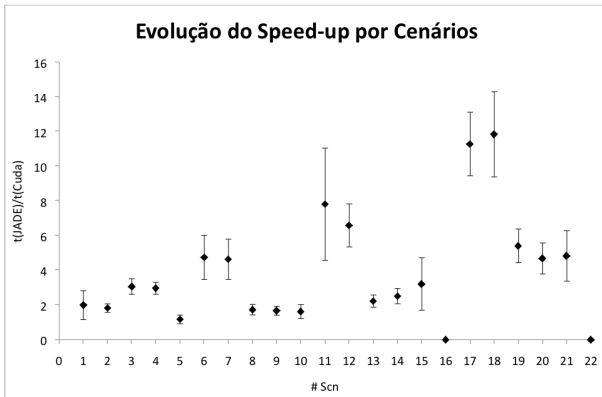
- CPU Intel Core 2 Duo 2.26GHz
- 4GB de RAM DDR3
- GPU NVidia Geforce 9400M
- 256MB DDR3 para a GPU

Análise de Performance: Casos de Teste

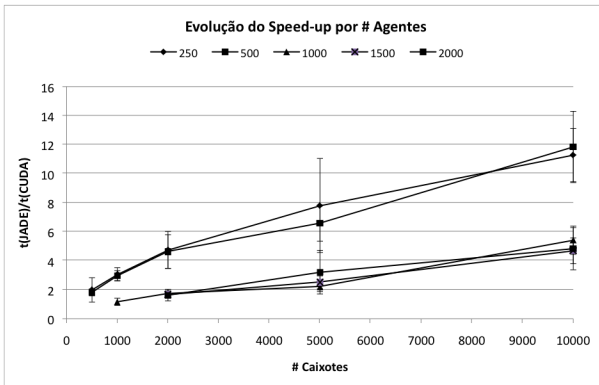
Scn	# Agentes	# Caixotes
1	250	500
2	500	500
3	250	1,000
4	500	1,000
5	1,000	1,000
6	250	2,000
7	500	2,000
8	1,000	2,000
9	1,500	2,000
10	2,000	2,000
11	250	5,000

Scn	# Agentes	# Caixotes
12	500	5,000
13	1,000	5,000
14	1,500	5,000
15	2,000	5,000
16	5,000	5,000
17	250	1,0000
18	500	1,0000
19	1,000	10,000
20	1,500	10,000
21	2,000	10,000
22	5,000	10,000

Análise de Performance: Gráficos

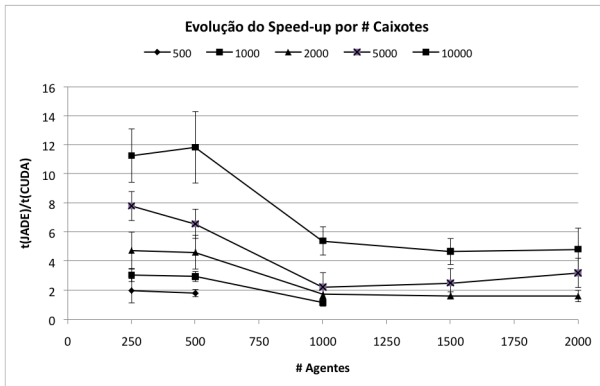


Análise de Performance: Gráficos



Cenários Unidimensionais: Problema dos Caixotes

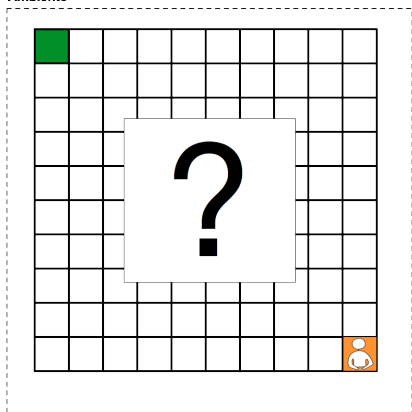
Análise de Performance: Gráficos



Pathfiding A*

- O agente deverá encontrar o caminho da sua origem até o final (*checkpoint*)
- Interação em um mapa bidimensional
- Objetivos do Estudo:

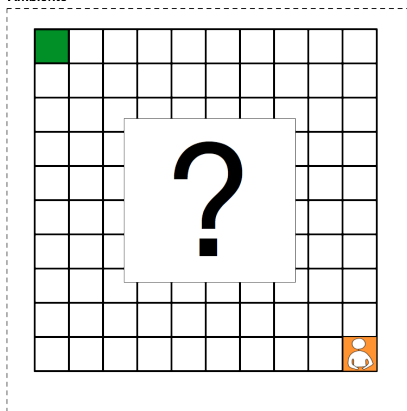
Ambiente



Pathfiding A*

- O agente deverá encontrar o caminho da sua origem até o final (*checkpoint*)
- Interação em um mapa bidimensional
- Objetivos do Estudo:
 - ▶ Avaliar situações mais complexas
 - ▶ Sincronização
 - ▶ Busca pelo caminho

Ambiente



Algoritmo A*

- Algoritmo de busca heurística [Nilson, 1971]

Algoritmo A*

- Algoritmo de busca heurística [Nilson, 1971]
- Avalia o nó n a partir de uma função $f(n) = g(n) + h(n)$, onde:

Algoritmo A*

- Algoritmo de busca heurística [Nilson, 1971]
- Avalia o nó n a partir de uma função $f(n) = g(n) + h(n)$, onde:
 - ▶ $g(n)$ é o caminho estendido a partir da soma de custo, ou distância ao longo do caminho
 - ▶ $h(n)$ é a estimativa até o nó objetivo
- Recebe como entrada o Mapa, os pontos iniciais e final, e retorna um caminho organizado em uma lista de pontos

Algoritmo A*

- Algoritmo de busca heurística [Nilson, 1971]
- Avalia o nó n a partir de uma função $f(n) = g(n) + h(n)$, onde:
 - ▶ $g(n)$ é o caminho estendido a partir da soma de custo, ou distância ao longo do caminho
 - ▶ $h(n)$ é a estimativa até o nó objetivo
- Recebe como entrada o Mapa, os pontos iniciais e final, e retorna um caminho organizado em uma lista de pontos
- Possui complexidade média $O(N \exp(C\phi(N)))$ [Pearl, 1984], onde:

Algoritmo A*

- Algoritmo de busca heurística [Nilson, 1971]
- Avalia o nó n a partir de uma função $f(n) = g(n) + h(n)$, onde:
 - ▶ $g(n)$ é o caminho estendido a partir da soma de custo, ou distância ao longo do caminho
 - ▶ $h(n)$ é a estimativa até o nó objetivo
- Recebe como entrada o Mapa, os pontos iniciais e final, e retorna um caminho organizado em uma lista de pontos
- Possui complexidade média $O(N \exp (C\phi(N)))$ [Pearl, 1984], onde:
 - ▶ $\phi(N) = \log(N)^k$
 - ▶ N é o número de partições até o nó objetivo
 - ▶ k é o número de níveis

Algoritmo A*

Requer: *Map*: $m \times n$ Mapa Bidimensional.

Requer: *Pos*: Posição do Agente.

Requer: *Checkpoint*: Posição desejada do Agente.

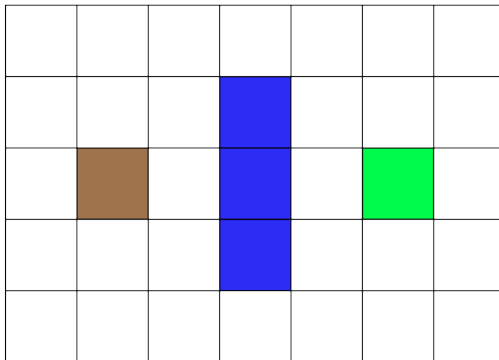
Condição: *ListaAberta* = *ListaFechada* = $\{\phi\}$.

```

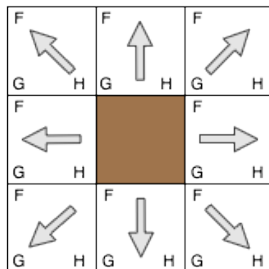
1: ListaAberta  $\leftarrow$  Pos;
2: enquanto Checkpoint  $\notin$  ListaFechada and ListaAberta  $\neq \{\phi\}$  faça
3:   A  $\leftarrow$  ListaAberta[0];
4:   ListaFechada  $\leftarrow$  A;
5:   Remover(A, ListaAberta);
6:   para todo Adjacentes Aj de A faça
7:     se Ajx, y não é um obstáculo e  $0 \leq x \leq m, 0 \leq y \leq n$  então
8:       se  $\neg(\exists P, P\{x, y\} = A_j\{x, y\}$  e  $P \in \textit{ListaAberta}$ ) então
9:         ListaAberta  $\leftarrow$  Aj;
10:        Ordenar(OpenList);
11:        senão se Aj{G} < P{G} então
12:          Remover(P, OpenList);
13:          OpenList  $\leftarrow$  Aj;
14:          Ordenar(OpenList);
15:        fim se
16:      fim se
17:    fim para
18:  fim enquanto
19: Path  $\leftarrow$  Organizar(ClosedList); // Pegar todos os pontos necessários do caminho.
20: Retorne Path;

```

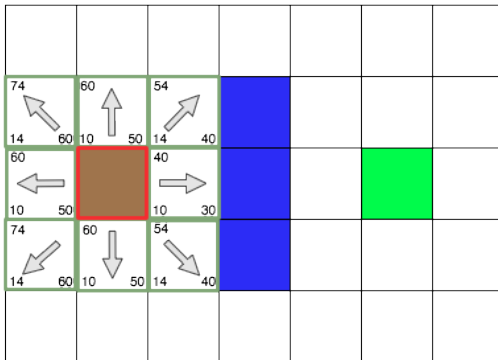
Algoritmo A*



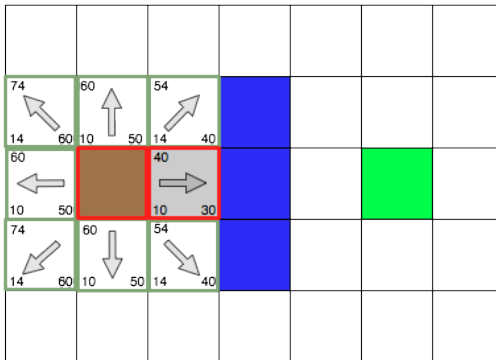
Algoritmo A*



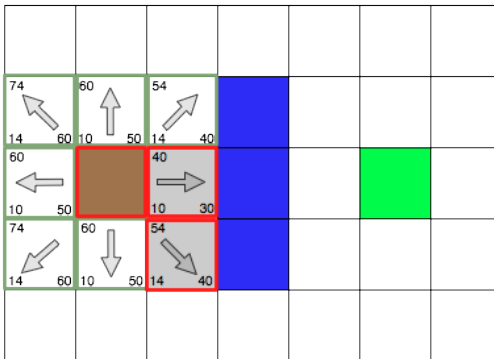
Algoritmo A*



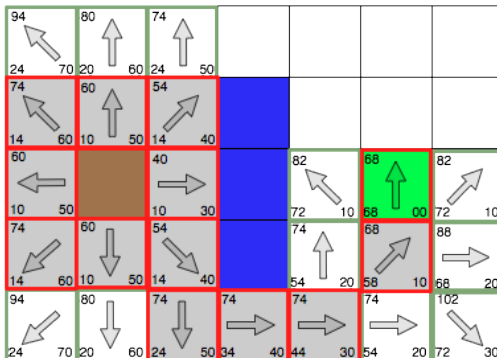
Algoritmo A*



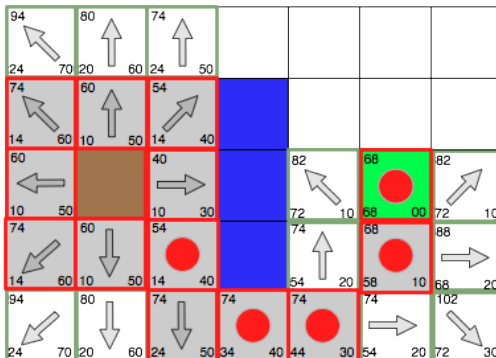
Algoritmo A*



Algoritmo A*

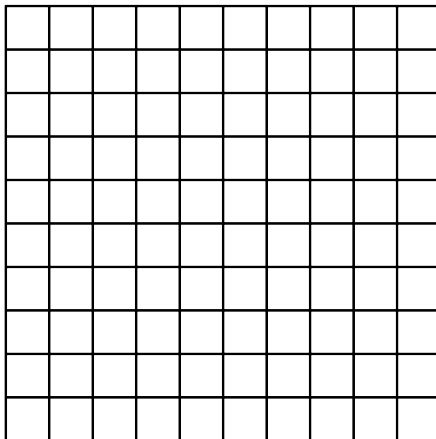


Algoritmo A*



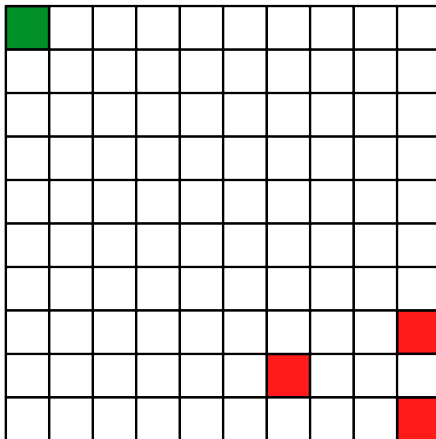
Representação do Sistema

Ambiente

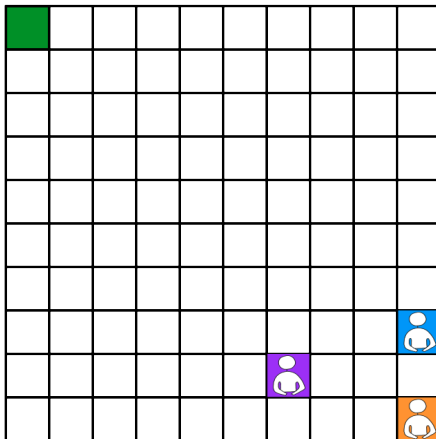


Representação do Sistema

Ambiente

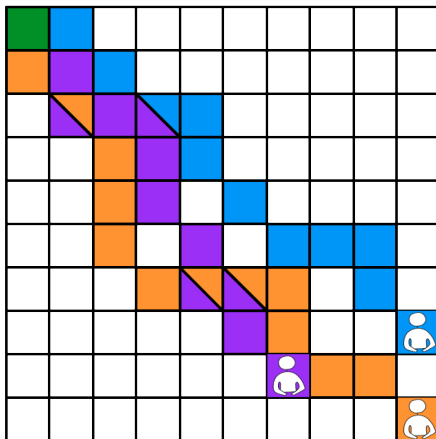


Representação do Sistema

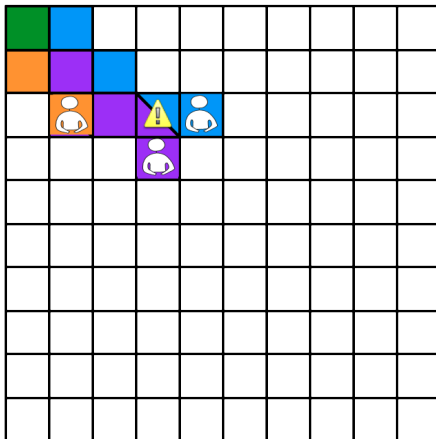
Ambiente

Representação do Sistema

Ambiente

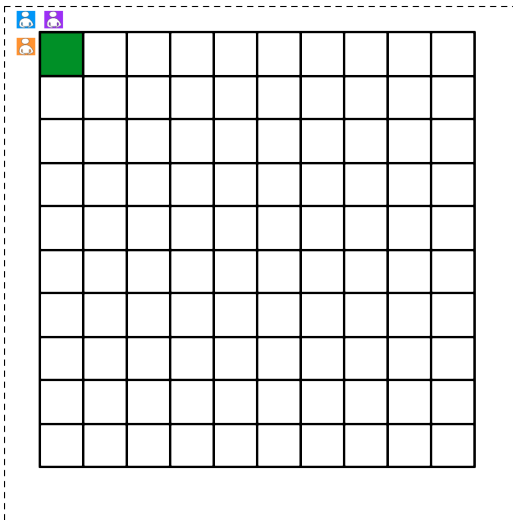


Representação do Sistema

Ambiente

Representação do Sistema

Ambiente



Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
- Inteligência:
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
- Inteligência:
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
 - ▶ 2 vetores unidimensionais, onde o índice dos vetores representam o agente
- Inteligência:
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
 - ▶ Classe privada que herda atributos da classe Behaviour, e contém métodos action() e done()
- Cenário:

CUDA

- Agentes:
 - ▶ 2 vetores unidimensionais, onde o índice dos vetores representam o agente
- Inteligência:
 - ▶ Criada diretamente no *kernel*
- Cenário:

Mapeando de JADE para CUDA

JADE

- Agentes:
 - ▶ Criados a partir de uma classe que herda atributos da classe Agent e alocados em um AgentContainer.
- Inteligência:
 - ▶ Classe privada que herda atributos da classe Behaviour, e contém métodos action() e done()
- Cenário:
 - ▶ Classe Scenario

CUDA

- Agentes:
 - ▶ 2 vetores unidimensionais, onde o índice dos vetores representam o agente
- Inteligência:
 - ▶ Criada diretamente no *kernel*
- Cenário:
 - ▶ Matriz $m \times n$ representada em um vetor unidimensional de tamanho $m \times n$

Mapeando JADE para CUDA

JADE

- Vantagens:
 - ▶ Ferramental provido pelo *framework* e pela linguagem JAVA
 - ▶ Alocação dinâmica
 - ▶ Alto nível Abstração
- Desvantagens:
 - ▶ Criação dos agentes

CUDA

- Vantagens:
 - ▶ Criação de agentes na chamada do *kernel*
- Desvantagens:
 - ▶ **Grande** uso de estruturas de dados
 - ▶ Alocação Estática
 - ▶ Alocação na GPU(`cudaMalloc()` e `cudaMemcpy()`)
 - ▶ Ineficiência do A*

Análise de Performance

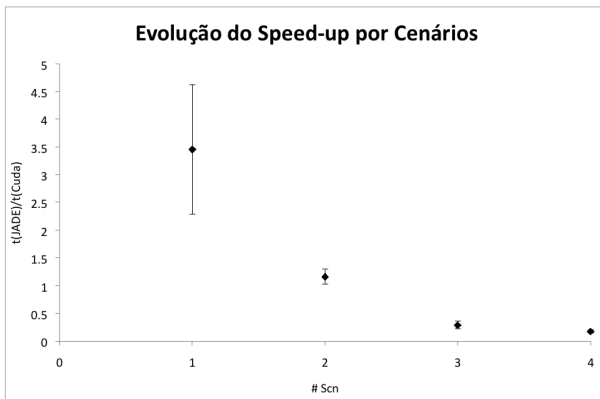
Máquina utilizada:

- CPU Intel Core 2 Duo 2.26GHz
- 4GB de RAM DDR3
- GPU NVidia Geforce 9400M
- 256MB DDR3 para a GPU

Análise de Performance: Casos de Teste

Scn	# Agentes	# Mapa
1	3	6x6
2	5	10x10
3	10	20x20
4	43	40x40

Análise de Performance: Gráficos



Sumário Principal

- 1 Introdução
- 2 Agentes Inteligentes
- 3 Arquiteturas de GPUs
- 4 Estudos de Caso
- 5 Conclusão**

Conclusões e Trabalhos Futuros

- Esse estudo mostrou vantagens, desvantagens, dificuldades e similaridades ao mapear o mesmo problema de um paradigma AOP para o paradigma GPGPU

Conclusões e Trabalhos Futuros

- Esse estudo mostrou vantagens, desvantagens, dificuldades e similaridades ao mapear o mesmo problema de um paradigma AOP para o paradigma GPGPU
- Foi observada uma dificuldade no JADE ao trabalhar com muitos agentes
- Assim como há uma dificuldade no CUDA ao trabalhar com algoritmos complexos

Conclusões e Trabalhos Futuros

- Esse estudo mostrou vantagens, desvantagens, dificuldades e similaridades ao mapear o mesmo problema de um paradigma AOP para o paradigma GPGPU
 - Foi observada uma dificuldade no JADE ao trabalhar com muitos agentes
 - Assim como há uma dificuldade no CUDA ao trabalhar com algoritmos complexos
 - Faltou avaliar:
-
- Trabalhos Futuros:

Conclusões e Trabalhos Futuros

- Esse estudo mostrou vantagens, desvantagens, dificuldades e similaridades ao mapear o mesmo problema de um paradigma AOP para o paradigma GPGPU
- Foi observada uma dificuldade no JADE ao trabalhar com muitos agentes
- Assim como há uma dificuldade no CUDA ao trabalhar com algoritmos complexos
- Faltou avaliar:
 - ▶ Comunicação
 - ▶ Outros modelos de programação orientada a agente, como o BDI [Rao and Georgeff, 1995]
 - ▶ Agentes Heterogêneos
- Trabalhos Futuros:

Conclusões e Trabalhos Futuros

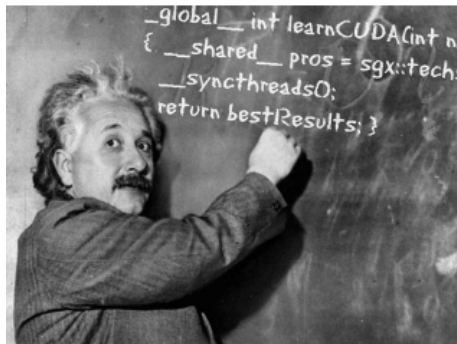
- Esse estudo mostrou vantagens, desvantagens, dificuldades e similaridades ao mapear o mesmo problema de um paradigma AOP para o paradigma GPGPU
- Foi observada uma dificuldade no JADE ao trabalhar com muitos agentes
- Assim como há uma dificuldade no CUDA ao trabalhar com algoritmos complexos
- Faltou avaliar:
 - ▶ Comunicação
 - ▶ Outros modelos de programação orientada a agente, como o BDI [Rao and Georgeff, 1995]
 - ▶ Agentes Heterogêneos
- Trabalhos Futuros:
 - ▶ Framework de programação de agentes utilizando CUDA
 - ▶ Sistemas de Emergência
 - ▶ Simulação de multidões

Considerações Finais e Agradecimentos

- Toda a tipografia da monografia e da apresentação foi feita utilizando \LaTeX
- Esse trabalho teve um artigo aceito na conferência de Videojogos 2010 em Portugal
- Agradecer:
 - ▶ À Plateia Presente
 - ▶ Aos professores do Pólo Universitário de Rio das Ostras
 - ▶ À minha orientadora, Flávia Bernardini
 - ▶ Ao pessoal do MediaLab

Fim

Perguntas?



“O estado de espírito de uma pessoa se revela em seus sonhos. Devemos nos esforçar para fazer dos sonhos nossos aliados.” (Yamamoto Tsunetomo - Hagakure, O Código Samurai)



Asimov, I. (1950).

I, robot.

Série dividida em 9 contos, publicados separadamente.



Bazzan, A. L. C. (2005).

A distributed approach for coordination of traffic signal agents.

In *Autonomous Agents and Multiagent Systems*, volume 10, pages 131–164. Springer Link.



Buchanan, B. G. (2005).

A (very) brief history of artificial intelligence.

In *American Association for Artificial Intelligence 25th Anniversary Issue*, pages 53–60.



Dimakis, N., Filippoupolitis, A., and Gelenbe, E. (2009).

Distributed building evacuation simulator for smart emergency management.

The Computer Journal.

Accepted to be published. Available at
http://sa.ee.ic.ac.uk/publications/DBES_CJ.pdf.



Evans, T. (1968).

A program for the solution of a class of geometric–analogy intelligence-test questions.

In *Semantic Information about knowledge*, pages 271–353.
MIT Press, Cambridge, Massachusetts.



Garcia, A. C. B. and Sichman, J. S. (2003).

Sistemas Inteligentes, Fundamentos e Aplicações, chapter
Agentes e Sistemas Multiagentes.
Manole.



Gelertner, H. (1959).

Realization of a geometry-theorem proving machine.

In *Proceedings of an International Conference on Information
Processing*, pages 273–282.



Hebb, D. O. (1949).

The Organization of Behavior.

Psychology Press; New edition edition (June 15, 2002).



Newell, A., Simon, H., and Simon, J. C. (1959).

Report on a general problem-solving program.

In *Proceedings of the International Conference on Information Processing*, pages 256–264.



Nilson, N. J. (1971).

Problem-solving methods in Artificial Intelligence.

McGraw-Hill.



NVIDIA (2007).

CUDA description.

<http://www.nvidia.com/cuda>.



Passos, E. B., Joselli, M., Zamith, M., Rocha, J., Clua, E. W. G., Montenegro, A., Conci, A., and Feijo, B. (2008).

Supermassive crowd simulation on gpu based on emergent behavior.

In *SBGames 2008*.



Pearl, J. (1984).

Heuristics: Intelligent Search Strategies for Computer Problem Solving.

Addison-Wesley.



Rao, A. S. and Georgeff, M. P. (1995).

Bdi agents: from theory to practice.

In *Proceedings of the 1st International Conference on Multi-Agent Systems*, page 312–319.



Russell, S. and Norvig, P. (1995).

Artificial Intelligence, A Modern Approach.

Prentice Hall, second edition edition.



Shortliffe, E. H. and Buchanan, B. G. (1984).

Rule-Based Expert Systems: The MYCIN Experiments of the Stanford Heuristic Programming Project.

Addison-Wesley.



Slagle, J. (1963).

A heuristic program that solves symbolic integration problems in freshman calculus.

Journal of the Association for Computing Machinery, 10(4).



Stone, P. and Veloso, M. (1997).

Multiagent systems: A survey from a machine learning perspective.

Autonomous Robotics, 8:345–383.



Turing, A. (1950).

Computing machinery and intelligence.

Journal of the Mind Association, LIX:433–460.



Wolldridge, M. (2002).

An Introduction to Multiagent Systems.

John Wiley and Sons.