

UNIVERSIDADE CÂNDIDO MENDES

JÔNATAS OLIVEIRA LOPES SOARES
MAYCON BARRETO LOPES
WALLACE GOMES DE SOUZA

MÓDULO DE MAPEAMENTO DO TOOLKIT HÓRUS

Campos dos Goytacazes - RJ

Junho - 2009

JÔNATAS OLIVEIRA LOPES SOARES
MAYCON BARRETO LOPES
WALLACE GOMES DE SOUZA

MÓDULO DE MAPEAMENTO DO TOOLKIT HÓRUS

Monografia apresentada à Universidade
Cândido Mendes como requisito obrigatório
para a obtenção do grau de Bacharel em
Ciências da Computação.

ORIENTADOR: Prof. D.Sc. Ítalo Matias

CO-ORIENTADOR: Prof. D.Sc. Dalessandro Soares

Campos dos Goytacazes-RJ

2009

JÔNATAS OLIVEIRA LOPES SOARES
MAYCON BARRETO LOPES
WALLACE GOMES DE SOUZA

MÓDULO DE MAPEAMENTO DO TOOLKIT HÓRUS

Monografia apresentada à Universidade
Cândido Mendes como requisito obrigatório
para a obtenção do grau de Bacharel em
Ciências da Computação.

Aprovada em ____ de _____ de 2009.

BANCA EXAMINADORA

Prof. D.Sc. Ítalo Matias - Orientador
Doutor pela UFRJ

Prof. D.Sc. Dalessandro Soares
Doutor pela PUC-Rio

Prof. BLABLABLA
Univeridade de Londres

Dedico este trabalho a minha mãe, irmã e namorada.

Jônatas

Dedico este trabalho a meus pais.

Maycon

Dedico este trabalho a meus pais.

Wallace

Agradecimentos

Agradecemos a Deus, pois sem Ele nada do que se fez poderia ter sido feito; a Ele que nos deu forças pra superar as dificuldades e vencer as barreiras.

Agradecemos aos nossos pais por incetivarem e auxiliarem em nossos estudos desde o início, quando ainda estávamos brincando de aprender até o período atual onde a brincadeira de aprender se tornou uma fome de conhecimento.

Agradecimentos ao orientador e co-orientador que tornaram possível esse momento com seu esforço e dedicação.

Agradecemos aos demais integrantes da Banca Examinadora, os quais, pelo menos em algum momento, desde a origem até a conclusão do trabalho, deram a sua contribuição.

Agradecemos a todos os professores da Universidade Cândido Mendes do curso de ciências da computação, que nos acompanharam e nos ensinaram nessa fase única e marcante de nossas vidas, que foi nossa formação acadêmica.

Eu, Jônatas, agradeço em especial minha mãe que me deu o suporte muito além do que lhe era cabível e motivou-me a continuar mesmo em momentos de fraqueza, a minha irmã que com sua doçura me manteve sempre otimista e por último, mas não menos importante,

a minha namorada que esteve ao meu lado em grande parte do processo de graduação.

Eu, Maycon, agradeço em especial

Eu, Wallace, agradeço em especial

Agradecemos também à Chrystiano, Leandro, Lucas e Thiago que participaram diretamente da nossa formação e, juntamente conosco, proporcionaram a conclusão deste trabalho.

E os nossos sinceros agradecimentos a todas as pessoas que, direta ou indiretamente contribuíram para que este trabalho fosse concluído.

Resumo

Palavras-chave: MAPEAMENTO, LOCALIZAÇÃO, SIMULTANEOUS LOCALIZATION AND MAPPING, SLAM, TOOLKIT, HÓRUS, AGENTE.

Abstract

Keywords: MAPPING, LOCALIZATION, SIMULTANEOUS LOCALIZATION AND MAPPING, SLAM, TOOLKIT, HÓRUS, AGENT.

Sumário

1	Introdução	12
2	Inteligência Artificial	13
2.1	Agentes Inteligentes	13
2.2	Estruturas de agentes	14
2.2.1	Agentes reativos simples	15
2.2.2	Agentes reativos baseados em modelos	15
2.2.3	Agentes reativos em objetivos	16
2.2.4	Agentes baseados em utilidade	16
2.3	Teste de Turing	16
2.4	Cognição	17
3	Ambiente	18
3.1	Especificação de um ambiente	18
3.2	Propriedades de ambientes de tarefas	19
3.2.1	Completamente observável e parcialmente observável	19
3.2.2	Determinístico e Estocástico	19
3.2.3	Espisódico e Sequencial	20
3.2.4	Estático e Dinâmico	20
3.2.5	Discreto e Contínuo	20
3.2.6	Agente único e Multiagente	20
3.3	Ambiente tarefa para agente virtual	21
4	Robótica	22
4.1	Sensores	23
4.2	Efetuadores	24
4.3	Categorias da robótica	25
4.4	Arquiteturas em Robótica	25
4.4.1	Arquitetura de subsunção	26
4.4.2	Arquitetura de três camadas	26

5	O Toolkit Horus	28
5.1	Objetivo	28
5.2	Arquitetura	28
5.3	Módulos do Horus	28
5.3.1	Core do Horus	28
5.3.2	Modulo de Visão	29
5.3.3	Modulo de Mapeamento	29
6	Mapeamento	30
6.1	SLAM	31
6.1.1	Landmark Straction	31
6.1.2	Data Association	33
6.1.3	State Estimation	34
6.1.4	State Update	34
6.1.5	Landmark Update	34
7	Aplicação com ambiente virtual e agente autônomo	36
7.1	Simulador	36
7.2	Ambiente	37
7.3	O mapeamento	39
8	Resultados obtidos	40
9	Conclusões e Trabalhos Futuros	41
	Apêndices	43
A	Dependências do Tool kit	43
B	Instalações	44

Lista de Figuras

2.1	Ações entre ambiente e agentes inteligentes.	14
4.1	À esquerda, robô que trabalha como policial, no Japão. À direita, robô criado para ser maestro de uma orquestra.	22
7.1	O agente utilizado nos testes. Modelado em Blende3D.	38
7.2	O ambiente utilizado para a prova de conceito. Modelada em Blende3D. .	38
7.3	Os lasers projetados a partir do agente. Gerenciados pelo Panda3D.	39

Lista de Tabelas

6.1	Algoritmo RANSAC	32
-----	----------------------------	----

Capítulo 1

Introdução

A robótica era um sonho até pouco tempo atrás, hoje em dia a sua existência é tão comum que muitas vezes nos passam despercebidos grandes avanços da área. Cada vez mais robos, ou melhor, agentes estão presentes em nosso dia-a-dia a fim de facilitar nossos afazeres a fim de nos tornar mais produtivos. A robótica móvel é um campo da robótica que estuda as vantagens da mobilidade dos agentes. Essa mobilidade os tornam capazes de avançar ainda mais em ambientes de difícil acesso ao ser humano.

Capítulo 2

Inteligência Artificial

É uma área de estudo da ciência da computação que se preocupa em fazer com que dispositivos computacionais tenham ações e reações similares as capacidades humanas, tais como: pensar, criar, solucionar problemas entre outros.

Tal inteligência pode ser aplicada de várias formas para tornar um agente, um agente inteligente, capaz de ter capacidades próprias.

2.1 Agentes Inteligentes

Um Agente, por definição, é todo elemento ou entidade autonoma que pode perceber seu ambiente por algum meio cognitivo ou sensorial e de agir sobre esse ambiente por intermédio de atuadores.

Algumas definições do termo agente na lingua portuguesa tais como "O que opera ou é capaz de operar", "O que promove negócios alheios" e "Autor". Existem definições de agentes em várias áreas do conhecimento humano.

- Sociologia: Dentro dos estudos sociologicos, a definição de agentes inteligentes está relacionada aos seres humanos.
- Economia: Os agentes inteligentes são aqueles que operam de forma mais astuta dentro de um ambiente econômico.

- Robótica: Na robótica, que é nosso foco, o agente inteligente é visto como um agente que possui uma inteligência (artificial) e se utiliza dela para ter autonomia, proatividade e até mesmo tomada de decisões.

Nesse projeto será abordada a utilização de agentes inteligentes na área de tecnologia, que engloba robótica e também a área de software com agentes em ambientes virtuais. Dentro desse propósito, o agente é todo aquele que é capaz de perceber o ambiente através de sensores e efetuar transformações nesse ambiente através de efetadores.

2.2 Estruturas de agentes

Uma estrutura básica consiste no programa do agente e arquitetura do agente. O programa do agente é aquele que contém a inteligência dele que analisará os dados obtidos dos sensores e passará para os efetadores quais as ações necessitam ser tomadas, já a arquitetura é todo o aparato de dispositivos que o agente tem a sua disposição para perceber o ambiente.

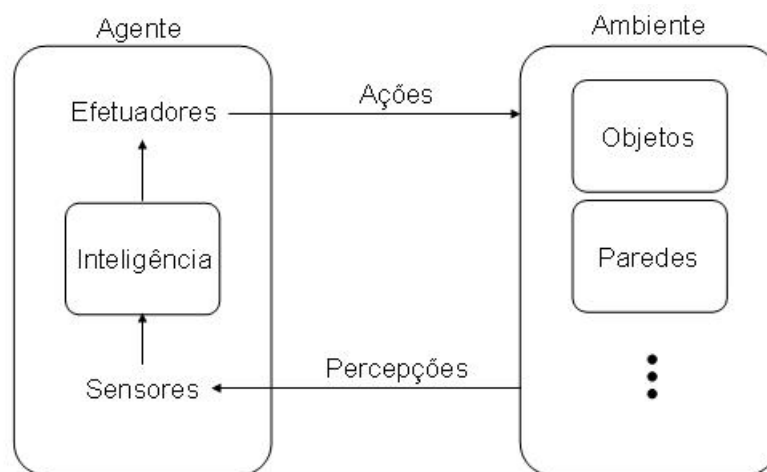


Figura 2.1: Ações entre ambiente e agentes inteligentes.

Um arquitetura de agente deve estar preparada para receber as requisições que forem enviadas à ela pelo programa de agente, não seria correto pedir que a arquitetura seguisse recomendações como Ative o Laser se a mesma não contiver o dispositivo. É necessário que as percepções e ações estejam adequadas com a inteligência que as controlará.

Os tipos de programas de agentes podem ser definidos em quatro categorias gerais. Que são:

- Agentes reativos simples.
- Agentes reativos baseados em modelo.
- Agentes baseados em objetivos.
- Agentes baseados em na utilidade.

2.2.1 Agentes reativos simples

O tipo mais simples de agente, ele se utiliza apenas da condição atual para definir suas ações, deixando de lado todo o histórico de percepções que poderiam influenciar diretamente na ação atual. Ele utiliza-se apenas do que é chamado de regra da condição-ação, que define que toda vez que uma percepção atual do agente passa por uma condição, ele deve agir conforme o descrito naquela condição sem se quer analisar as anteriores. Essa é mesma inteligência que há no corpo humano no que diz respeito a reflexos inatos, aqueles que ocorrem de forma involuntária.

Tal agente tem regras muito específicas de como agir em determinadas situações e como agir no geral (uma espécie de *default*) e normalmente capturam através dos sensores e passam para um mecanismo de inferência para simplesmente determinar em qual condição a leitura do ambiente se adequa e qual ação será tomada.

2.2.2 Agentes reativos baseados em modelos

Modelos são as informações de como é o funcionamento de um determinado conhecimento que é migrado para um conhecimento computacional e torna-se assim um modelo do mundo (o conhecimento do ambiente em questão). O agente que se utiliza do conhecimento prévio de "como as coisas funcionam" para poder tomar decisões de alteração de estado ou alteração do ambiente é o agente baseado em modelos.

Com isso temos que o agente tem que armazenar o seu estado interno com o histórico de percepções previamente inseridas para assim ter com o que comparar no momento em que se colocar em uma situação com as mesmas características.

2.2.3 Agentes reativos em objetivos

Quando levamos em conta um destino ou um objetivo que o agente deve atingir, assim como um robô que deve localizar uma determinada sala, esse agente está agindo com foco no objetivo. Além da necessidade de armazenar o estado, quando se leva em consideração um objetivo, o agente deve conhecer algo que diga a ele quando parar (algum marco do objetivo). Assim ele poderá analisar se ele está mais próximo do objetivo e se para onde ele der ir.

2.2.4 Agentes baseados em utilidade

No momento em que um agente questiona se está seguindo por um caminho que terá maior êxito, ele está questionando a utilidade daquela ação. Os agente baseados em utilidade são aqueles que sabendo de seus objetivos e seu estado atual definem a melhor possibilidade para alcançar o objetivo(s) e poderando sempre se a importância do objetivo e seu estado atual.

2.3 Teste de Turing

O Teste de Turing é utilizado para analisar se um programa, no nosso caso um agente artificial, é capaz de interagir com um ser humano como se fosse um outro ser humano.

O teste inicialmente foi feito da seguinte forma, dois humanos e um agente artificial eram colocados isolados e por meio de uma comunicação (um computador) um interrogador, que estaria se comunicando com os três simultaneamente, deverá conseguir identificar quem é o agente. Caso o interrogador não consiga identificar ele através desse "diálogo" o agente passaria no teste, caso contrário falharia.

Mesmo sendo uma representação simples, muitas empresas ainda utilizam o Teste de Turing (de forma mais adequada aos propósitos delas) para testar alguns softwares.

2.4 Cognição

A capacidade de processar informações que qualquer sistema tem, isso é o que define a **cognição**. Seja através de percepções, pensamentos, memória ou mesmo o raciocínio sobre algo. A palavra foi definida pela primeira vez na época de Platão e citada por várias vezes por seu discípulo Aristóteles.

O campo da ciência cognitiva reuni conhecimento de inteligência artificial e conhecimentos de psicologia no que diz respeito a construção de modelos de precisos e verificáveis dos processos de funcionamento da mente humana. A ciência cognitiva precisa necessariamente de vários seres humanos ou animais já para fazer os testes de inteligência artificial leva-se em consideração, em nosso caso, apenas um computador.

No início da IA, era identificado que um bom algoritmo para uma determinada tarefa era necessariamente um bom modelo de desempenho para o humano e vice-versa. Na atualidade são vistos como campos distintos, esse desacoplamento fez com que ambos os campos desenvolvem separadamente, o que auxiliou ambas, pois as evoluções em uma área poderiam ser usadas pela outra de forma "não-obrigatória".

Capítulo 3

Ambiente

De uma forma geral, um ambiente é um conjunto das condições, situações e/ou condições onde existe determinado objeto ou ocorre uma determinada ação. No caso desse projeto o ambiente significa o local onde está inserido um agente deve explorar, mapear e navegar.

Antes de imaginar um agente inteligente, deve-se pensar em um ambiente de tarefas, que será utilizado para ser o "problema" em si que os agentes devem utilizar para gerar suas "soluções". Esse problema é chamado de ambiente de tarefa.

3.1 Especificação de um ambiente

O ambiente de tarefa, onde o agente irá realizar suas tarefas, tem que ser o mais completo possível. Lembrado que o agente deve ser inserido em um ambiente que seja apropriado ao seu propósito. Alguns fatores serão levados em consideração ao projetar um agente:

1. Medida de desempenho: Qual será o objetivo do projeto? minimizar custos, minimizar consumo de energia, otimizar rotas, melhorar mapeamento etc.
2. Ambiente: Que tipo de ambiente? Estático, determinístico, previsível etc.
3. Agente: Que tipo de agente? Humanóide, próprio para ambiente aquático, voador etc.

4. Sensores: Que tipo de sensores devem ser inseridos no agente? Lasers, sonares, câmeras etc.

Esses fatores serão de enorme importância ao se determinar um ambiente.

3.2 Propriedades de ambientes de tarefas

A quantidade de ambientes de tarefas que podem ser criados é enorme, no entanto, podemos subdividir em categorias. Essas categorias determinam um projeto apropriado para o agente e as principais técnicas que devem ser implementadas no agente. As categorias são:

3.2.1 Completamente observável e parcialmente observável

Se os sensores de um agente permitem acesso ao estado completo do ambiente em cada instante, diz-se que o ambiente é completamente observável. Um ambiente tarefa é completamente observável se os sensores detectam todos os aspectos que são relevantes para escolha de uma ação, relevância tal que depende da medida de desempenho. Um ambiente é parcialmente observável quando devido a ruído, sensores imprecisos, sensores mal configurados ou parte do ambiente estão ausentes nos dados do sensor.

3.2.2 Determinístico e Estocástico

Se o próximo estado do ambiente é completamente determinado pelo estado atual e pela ação executada pelo ambiente, dizemos que o ambiente é determinístico; caso contrário, ele é estocástico. A princípio, um agente não precisa se preocupar com a incerteza em um ambiente completamente observável e determinístico. Porém, se o ambiente for parcialmente observável, ele poderá parecer estocástico. Isso é verdadeiro se o ambiente é complexo, tornando-se difícil de controlar todos os aspectos não-observados.

3.2.3 Episódico e Sequencial

Em um ambiente de tarefa episódico, a experiência do agente é dividida em episódios atômicos. Cada episódio consiste na percepção do agente, e depois na execução de uma única ação. É crucial que o episódio seguinte não dependa das ações anteriores, executadas em episódios anteriores. Por outro lado, em ambientes sequenciais, a decisão atual poderá, na maioria das vezes certamente irá, afetar todas as decisões futuras, como por exemplo o jogo de xadrez onde cada mudança afeta todas as posteriores.

3.2.4 Estático e Dinâmico

Caso o ambiente mude enquanto o agente está se movimentando (seja para mapear, navegar etc), dizemos que o ambiente é dinâmico para esse agente; caso contrário, ele é estático. Ambientes estáticos são muito mais fáceis de manipular e observar, por que o agente não precisa continuar a observar o mundo enquanto está decidindo sobre a realização da ação, nem precisa se preocupar com o tempo, mas o nível de desempenho do agente se alterar, podemos dizer que o ambiente é semi-dinâmico.

3.2.5 Discreto e Contínuo

A distinção entre discreto e contínuo pode se aplicar ao estado do ambiente, do modo como o tempo é tratado, e ainda às percepções e ações do ambiente. Por exemplo, um ambiente de estados discretos como um jogo de xadrez tem um número finito de estados distintos. A entrada proveniente de câmeras digitais é discreto, mas em geral é tratada como representação de intensidades e posições que variam continuamente, logo, é contínuo.

3.2.6 Agente único e Multiagente

A distinção entre ambiente do agente único e o ambiente dos multiagentes pode parecer bastante simples. Por exemplo, um agente que resolve um jogo de palavras cruzadas sozinho está claramente em um ambiente de agente único, enquanto um agente que joga

Poker está claramente em um ambiente multiagente.

3.3 Ambiente tarefa para agente virtual

Os ambientes tarefa que são utilizados com agentes virtuais, normalmente, tem seu foco em simular ambientes reais sejam eles quais forem. Dessa forma os ambientes tarefa funcionam como simuladores para os agentes virtuais agirem a fim de "solucionar" o problema que aquele ambiente propõe.

Em sua grande maioria os ambientes tarefas virtuais são completamente observáveis para facilitar a implementação do agente, mesmo sabendo que isso pode variar e muito no ambiente real, bem como o ambiente também é determinístico para que o agente saiba exatamente qual será o próximo estado para o qual ele irá.

Um ambiente tarefa virtual pode ser Dinâmico ou estático de acordo com o propósito, assim como discreto ou estático. Em quase todos os casos também se observa que são episódicos, também para facilitar a implementação do agente.

Os agentes únicos ou multiagente (vários agentes) são amplamente utilizados. Mesmo com propósitos diferentes, os agentes únicos são bons para testar a capacidade de um ser naquele ambiente, sendo ele único e com uma inteligência mais robusta, já ao utilizar-se de multiagentes, o uso de uma grande massa permite que a inteligência seja limitada porém a área de cobertura, comunicação entre outros atributos tornam eles tão capazes (se não mais capazes) que os agentes únicos.

Capítulo 4

Robótica

A ciência robótica é reponsável pela parte da tecnologia que tem por intuito otimizar tarefas feitas por humanos e, em alguns casos, substituí-los por motivos que vão desde a preservação da integridade do ser humano até mesmo a ocupação de seu cargo de trabalho. Alheios a um mundo de filmes e preconceitos, os robôs tornam os resultados dos serviços melhores e sua precisão é muito maior que a de um funcionário humano.



Figura 4.1: À esquerda, robô que trabalha como policial, no Japão. À direita, robô criado para ser maestro de uma orquestra.

Os robôs são agentes que executam tarefas no mundo físico. Para isso utilizam dispositivos para realizar suas ações: os sensores e os efetadores. A grande maioria dos robôs podem ser incluídos em três categorias principais:

1. Robôs manipuladores
2. Robôs móveis
3. Robôs híbridos

4.1 Sensores

A robótica se utiliza de vários dispositivos para emular os sentidos e as reações humanas em determinadas situações. Esses dispositivos tratam diferentemente cada um dos sentidos humanos. Os sensores passivos são aqueles que fazem a observação, propriamente dita, do ambiente, como por exemplo câmeras, que observam os sinais gerados por outras fontes no ambiente. Em contra partida, os sensores ativos são aqueles que a partir dele emite-se uma energia para obter medições do ambiente, assim como um sonar, que é um transdutor ultra-sônico.

Muitos agentes utilizam telêmetro, sensores capazes de medir distâncias, para definir o quão próximo ele está do objeto. Um desses sensores é o telêmetro a laser que através de uma varredura obtém-se a distância dos pontos onde a emissão do laser colidiu com um objeto. Alguns sensores medem distâncias mais curtas tais sensores já chamados de táteis. Estes são sensores de pequenas distâncias, painéis de choque e pele sensível. Eles são usados para tarefas de maior precisão como segurar um vidro, por exemplo.

Outro tipo de sensores são os de tratamentos de imagem, tais como câmeras que analisam o ambiente e podem extrair características do ambiente. Entre vários tipos de visão computacional, uma deve ser levada em consideração quando falamos em robótica, é a estereoscópica que analisa a imagem quanto a sua profundidade. Os odômetros também são importantes e se alocam na categoria sensores propeiceptivos que são aqueles que fornecem informações ao agente sobre ele próprio.

4.2 Efetadores

Os sensores são os dispositivos para obter informações do ambiente, já os efetadores são aqueles que agem sobre o ambiente a fim de mover o agente por ele ou efetuar uma alteração de forma no ambiente, ou em si. O grau de liberdade (GLD) é um conceito usado para saber a quantidade de direções independentes que um agente pode se mover. Todas essas direções em um agente são chamados de estado cinemático. Já um estado dinâmico é aquele que inclui uma dimensão adicional para a taxa de mudança de cada dimensão cinemática.

Enquanto agentes não-rígidos podem ter por exemplo um grau de liberdade adicional, como um cotovelo que garante mais um grau de liberdade e é inerente ao agente, os agentes rígidos tem um grau de liberdade a menos com a falta de articulações como a anterior.

Para os agentes móveis a capacidade de locomoção pode ser através de vários tipos de tração. Tração diferencial possuem duas rodas (ou esteiras) acionadas de forma independente uma de cada lado. Quando ambas as rodas se movem na mesma velocidade e sentido movem o agente para frente ou para trás. Caso girem em sentidos opostos ele gira no mesmo ponto. Já na tração sincronizada cada roda é independente e pode mover-se e girar em seu próprio eixo. Tal movimentação é pouquíssimo usada pois se não for gerenciada corretamente pode causar problemas na movimentação incorreta.

Outro tipo movimentação é a utilização de pernas na movimentação do agente. Elas tem a capacidade de percorrer terrenos acidentados mais facilmente porém são extremamente lentas e sua construção é difícil. Existem duas categorias de movimentação através dos pés:

- Dinamicamente estável: Onde o agente pode permanecer de pé desde que não pare de fazer movimentações, ou seja, ele necessita de movimentar-se para poder ficar de pé.
- Estaticamente estável: O agente tem capacidade de ficar de pé mesmo que esteja parado (ou seja, estático).

Dentre os mecanismos de movimentação são observadas várias formas de energia que mantêm a movimentação dos agentes. A grande maioria utiliza motores elétricos por ser

mais barato e ter mais dispositivos que utilizam esse tipo de energia no mercado. Existem também os tipos de atuação pneumática, que utiliza gás comprimido e a hidráulica que usa fluídos pressurizados.

4.3 Categorias da robótica

Os robôs manipuladores são aqueles que tem sua base fixa de forma a não se movimentar além do alcance de suas partes móveis, assim como um braço. Esse tipo de robô é muito utilizado nas linhas de produção em indústrias automotivas, siderúrgicas, metalúrgicas etc. Esses robôs tem normalmente tem, normalmente, efetadores que alteram a forma do objeto afetado, como soldas, cortadores, efetadores de pressão, entre outros. Também existem manipuladores em tarefas mais precisas como em hospitais no auxílio em cirurgias delicadas.

Se os robôs manipuladores tem a característica de ficarem estáticos, os móveis são o oposto, eles podem se movimentar através de efetadores de movimento. Robôs móveis são muito utilizados para alcançar locais que são insalubres aos seres humanos, tais como fundo do mar, superfície de vulcões, dutos de ar condicionado e inclusive superfícies de outros planetas, assim como foi feito em Marte com o Sojourner, nome do robô dado pela NASA, que peregrinou pelo solo do planeta vermelho.

Os robôs híbridos são equipados como os manipuladores e também são móveis, normalmente são vistos na sua forma humanoíde, ou seja, com forma humana. Muitos cientistas tentam ensinar esses robôs a efetuar tarefas domésticas, em alguns casos até mesmo interagir com humanos.

4.4 Arquiteturas em Robótica

Uma forma de estruturar os algoritmos usados para gerenciar o robô, assim como as ferramentas e linguagens utilizadas para produzir a inteligência do robô em questão é chamada de arquitetura de software de robótica. Ela também engloba todos os programas que partic-

iparam do software.

Existem várias arquiteturas, dentro da literatura as mais citadas são a arquitetura de subsunção e a arquitetura em camadas.

4.4.1 Arquitetura de subsunção

Essa arquitetura é uma estrutura formada por controladores a partir de máquinas de estados finitos. Cada nó é representado por uma dessas máquinas que contém testes de variáveis ou para rastreio da execução da máquina de estados relativo a um teste. Já os arcos são usados para envio de mensagens para outras máquinas ou para dispositivos do robô. As máquinas resultantes contém um relógio interno que controla a duração do percurso da mensagem no arco, por esse motivo, elas são chamadas de MEFAs (máquinas de estados finitos ampliadas).

O principal problema da utilização de MEFAs é que normalmente elas são implementadas com os valores brutos dos sensores ou seja sem tratamento, quando se tem um mecanismo de inferência que analisará de forma precisa as informações para tomar uma decisão não se pode ter entradas imprecisas. Isso causa problemas no momento de um MEFA aferir uma entrada. Por esse motivo a arquitetura de subsunção é raramente usada em larga escala, apenas para fins didáticos

4.4.2 Arquitetura de três camadas

A arquitetura em três camadas consiste em uma camada reativa, outra executiva e a última deliberativa.

A camada reativa é aquele que se encontra no mais baixo nível, que controla o robô. Ela oferece um controle de análise repetitiva de sensor-ação. Tal ciclo capturará as leituras atuais dos sensores e atuará caso seja ordenado por uma camada superior.

A camada executiva serve como união entre a camada reativa e a deliberativa. Recebe as reações obtidas da camada reativa e as propaga para a deliberativa assim como recebe um conjunto de pontos gerados pela camada deliberativa e passa para a camada reativa

atuar.

A camada deliberativa gera as soluções de planejamento baseadas em modelos previamente inseridos ou em modelos desenvolvidos através de aprendizado. Em geral todas as informações usadas por esta camada são retidas da camada executiva.

Existem algumas variações da arquitetura de três camadas em vários softwares de robôs, porém devido sua rigidez, são adicionadas outras camadas para torná-la mais adaptável aos outros tipos de problemas.

Capítulo 5

O Toolkit Horus

Uma breve introdução para explicar o Hórus.

5.1 Objetivo

Explicar o objetivo e principais funcionalidades.

5.2 Arquitetura

Demonstrar a arquitetura utilizada.

5.3 Módulos do Horus

Principais funcionalidades de cada um dos módulos, de forma mais explicada. .

5.3.1 Core do Horus

Acredito que o math entraria aqui.

5.3.2 Modulo de Visão

OCR, PlateDetection, ...

5.3.3 Modulo de Mapeamento

Mapeamento, grafo, SLAM, ...

Capítulo 6

Mapeamento

O mapeamento é uma funcionalidade que é tratada de muitas formas dentro da literatura. O uso de algoritmos de mapeamento permite que um agente móvel possa identificar sua posição em um ambiente desconhecido e identificar o local em que está inserido. Com o ambiente devidamente mapeado é possível otimizar a rota uma vez que o agente já o conhece.

Algumas técnicas de mapeamento que foram estudadas:

- Técnica utilizando o algoritmo Dijkstra e Subida de Montanha.
- Método incremental convencional.
- Técnica baseada em grafos de visibilidade.
- SLAM (Simultaneous Localization and Mapping).

O método de mapeamento que será incluído no Toolkit Hórus será o SLAM (Simultaneous Localization and Mapping), tendo em vista que ele soluciona dois problemas clássicos da teoria das posições, que define a dificuldade de se localizar em um ambiente desconhecido e a dificuldade de mapear um ambiente onde não se sabe onde está.

6.1 SLAM

O Simultaneous Localization and Mapping é uma técnica utilizada em agentes autônomos para o mapeamento de ambientes desconhecidos levando em consideração a sua posição atual como a posição inicial para início do mapeamento. Os sensores que podem ser utilizados para a implementação do são diversos. Para a prova de conceito foi utilizado o odômetro, dispositivo que mensura distâncias percorridas, e o laser, dispositivo para detectar a presença de objetos no ambiente.

O SLAM é composto por vários segmentos que são independentes e tem suas comunicações muito bem estabelecidas o que os torna mais flexíveis quanto aos algoritmos utilizados em cada um dos segmentos. Cada um dos segmentos tem uma enorme gama de algoritmos que o compõe. Foram incorporadas ao Tool Kit apenas as mais otimizadas e relevantes para melhor utilização no processo.

Esses segmentos são:

1. Landmark Extraction: Segmento responsável pela extração de marcos no ambiente.
2. Data Association: Segmento que associa os dados extraídos de um mesmo marco por diferentes leituras do laser.
3. State Estimation: Segmento responsável por estimar a posição atual do robô com base em seu odômetro e nas extrações de marcos no ambiente.
4. State Update: Segmento que atualiza o estado atual do agente.
5. Landmark Update: Segmento que atualiza as posições dos marcos no ambiente em relação ao agente.

6.1.1 Landmark Straction

A forma de gestão dos marcos (objetos) e dos pontos de movimentação (áreas de movimentação do agente) foi feita através de um grafo. A escolha dessa estrutura foi baseada na sua credibilidade e largo uso na literatura.

Existem dois algoritmos que foram analisados para ser incorporados nesse segmento: o RANSAC e o SPIKE.

6.1.1.1 RANSAC

O RANSAC (Random Sampling Consensus) algoritmo que utiliza-se de uma grande quantidade de informações para estimar os dados relevantes de um modelo matemático. Em conjunto com o SLAM o RANSAC identifica linhas de acordo com os pontos passados pelo laser, através da identificação de pontos muito próximos uns dos outros pode-se concluir que ali existe linhas, ou nesse caso, paredes que impossibilitam a transposição do agente.

while

- Houverem leituras de laser não associadas.
- **E** o número de leituras for maior que o limiar;
- **E** o número de iterações não for maior que o limite.

do

- Selecionar uma leitura de laser na lista.
- Seleciona uma quantidade S de exemplos de leitura do laser que estão associadas a uma quantidade D de graus daquele laser.
- Usando esses exemplos S e a leitura original para calcular o menor quadrado que se ajuste a linha.
- Determinar quantas leituras do laser estão dentro de X unidades de medida que melhor se ajustam a linha.

if O número de leituras do laser que ficam sobre a linha é maior que o Consensus **then**

- Calcular o novo mínimo quadrado que melhor se ajuste a linha, com base em todas as leituras e a linha formada anteriormente.
- Adicionar o melhor ajuste baseado no calculo anterior.
- Remover o número de leituras que cruzam a linha do total de leituras não associadas.

end if

end while

Tabela 6.1: Algoritmo RANSAC

Através de vários marcos o RANSAC obtêm uma amostra que será analisada a fim

de encontrar pontos próximos, consequentemente uma parede, baseado em um limiar de proximidade. Esse limiar é chamado de Consensus.

6.1.1.2 SPIKE

O algoritmo de extração de marcos SPIKE faz a extração através da análise de um determinado montante de valores do laser, estimada uma diferença muito grande de um marco para outro, por exemplo, 0.6 metros, defini-se um SPIKE no marco que diferiu dos demais, isso serve para identificar grandes mudanças no ambiente, como por exemplo um laser lançado através das pernas de uma mesa que geraria grandes diferenças entre os feixes de laser que tocarem a(s) perna(s) e os laser que passarem por entre ela(s). Nesse momento o marco que foi detectado na perna da cadeira se torna um SPIKE.

O algoritmo leva em consideração um ambiente onde existem muitas diferenças entre dois marcos, em ambientes onde não existem tantas diferenças, esse algoritmo não tem eficiência.

6.1.2 Data Association

O segmento Data Association (tradução livre: Associação de Dados) é responsável pela filtragem e associação dos dados obtidos através dos dispositivos do agente.

Uma vez que um marco seja visualizado em um passo do agente e esse mesmo marco é visto novamente em um novo passo, a sua posição mudou, em relação ao agente. O Data Association faz a análise da posição atual do marco com a sua posição imediatamente anterior, com esse paralelo certifica-se que o marco existe ou se ele foi removido da cena.

Este segmento tem como saída para o State Estimation um lista indexada pela posição do agente contendo os marcos da cena. Dessa forma torna-se mais fácil a localização do marco e em que posição ele foi identificado.

6.1.3 State Estimation

O segmento State Estimation (tradução livre: Estimação do Estado) tem com objetivo analisar as informações passadas pelo Data Association e estimar as posições dos marcos e do agente, com essas informações ele prepara as posições de cada elemento na cena e analisa o estado anterior já gravado.

As posições dos marcos devem coincidir com as mesmas posições deles em posições anteriores do agente (caso os marcos sejam reobservados), essa garantia de que a posição irá coincidir é tida pelo cálculo da posição do marco num plano cartesiano. o cálculo é:

$$Landmark(x, y) = (AgentActualPositionX + \cos \theta, AgentActualPositionY + \sin \theta)$$

a posição do marco leva em consideração posição do robô para identificar em que posição o marco está a partir dele, isso torna o agente capaz de mapear baseado na posição dele e o ângulo é em relação ao laser do agente que colide com marco.

6.1.4 State Update

O State Update (tradução livre: Atualização do Estado) faz a gravação do estado atual do agente, sua posição, em relação a posição inicial, valores relativos ao odômetro. Esse passo do SLAM apesar de ter uma responsabilidade aparentemente pequena, leva-se muito tempo para definir o tipo de estrutura que será usada para gravação dos estados. Algumas, com o foco em performance, armazenam em listas devido alta velocidade de gravação, outros preferem uma lista indexada (também conhecido como *map*) para facilitar na busca pelas informações. A mais recomendada é uma lista indexada, utilizando a posição atual como chave.

6.1.5 Landmark Update

Com o mesmo objetivo e com focos diferentes, o State Update (tradução livre: Atualização de marcos) faz a gravação do estado atual dos marcos, sua posição, em relação a posição

do agente. Assim como é no State Update, no Landmark Update é difícil definir a melhor estrutura de dados para armazenamento. A estrutura mais indicada nesse caso também é a lista indexada, que também deve ser indexada pela posição atual do agente.

Capítulo 7

Aplicação com ambiente virtual e agente autônomo

A fim de produzir uma prova de conceito, foi implementada uma aplicação onde foi possível demonstrar a eficiência do algoritmo de mapeamento. Foi produzido um simulador com gravidade, colisão, rederização de texturas, objetos e atores (o agente nesse caso) e, tendo esse simulador como base, foi criada a aplicação que tem um agente utilizando-se do Toolkit Hórus para mapeamento e navegação dentro do ambiente simulado.

7.1 Simulador

Um simulador é todo software (em nosso caso) que simula um comportamento de algum sistema. Deve ser capaz de reproduzir, de forma mais fiel possível, a realidade na qual ele tenta emular. No nosso caso foi desenvolvido um simulador de um ambiente, a fim de virtualizar um ambiente real.

O simulador desenvolvido foi tratado como uma aplicação a parte, pois não estava incluído no escopo do projeto, porém tendo em vista a necessidade de um simulador customizado para a realidade de um agente móvel (e na linguagem selecionada) o simulador foi incluído ao projeto.

Alguns requisitos foram necessários para que o simulador fosse projetado. Alguns softwares que foram utilizados: Blender e Panda3d. Como uma das linguagens utilizadas foi Python, buscou-se ferramentas que fossem compatíveis (na verdade ambas são em Python) com as linguagens utilizadas.

Python é um linguagem orientada objetos de tipagem dinâmica, onde os tipos dos dados são atribuídos durante a interpretação do código dinamicamente e forte. O Python tem foco na produtividade com uma sintaxe legível e simples, bem como módulos auxiliares (grande maioria OpenSource) que garantem um excelente desempenho.

O Blender é um produto da Blender Foundation, que é open source e desenvolvido em Python para modelagem de objetos 3D que está disponível para vários sistemas operacionais sobre a licença GNU (General Public License).

O Panda3D é um produto da equipe de desenvolvimento da Walt Disney para renderização de jogos e ambientes virtuais em terceira dimensão. Está sobre licença da BSD License (com algumas modificações para adequação a realidade do projeto).

7.2 Ambiente

O ambiente em que o agente foi testado consiste em uma área que simula um galpão com 5 cômodos onde o agente inicia sua movimentação no cômodo 1 e pode alcançar qualquer ponto do ambiente a partir de sua posição inicial. O ambiente que foi desenvolvido tem como objetivo emular, em menor escala, um ambiente real.

O agente utilizado foi inspirado no personagem de um filme que também é um agente inteligente, é possível notar a semelhança na figura 7.1.

A figura 7.2, que demonstra o ambiente que foi utilizado, pode-se ter uma visão em perspectiva do ambiente modelado. Ele foi modelado em Blender, tal ferramenta proporcionou os recursos de modelagem UV, texturização, determinação de medidas precisas, entre outros. O Blender foi selecionado, também, por conta da sua legibilidade de fácil assimilação tendo em vista que o Toolkit foi desenvolvido em Python e a ferramenta utiliza a mesma linguagem para produzir os modelos.



Figura 7.1: O agente utilizado nos testes. Modelado em Blende3D.

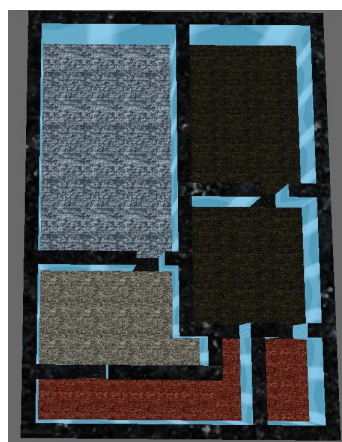


Figura 7.2: O ambiente utilizado para a prova de conceito. Modelada em Blende3D.

O Panda3d foi utilizado para fazer todos os tratamentos de colisão e virtualização de câmeras e renderização do agente no ambiente. Os lasers, áreas de colisão são tratados conforme a imagem 7.3 Como o Blender3D agilizou o processo o fato do Panda3D ser em Python.

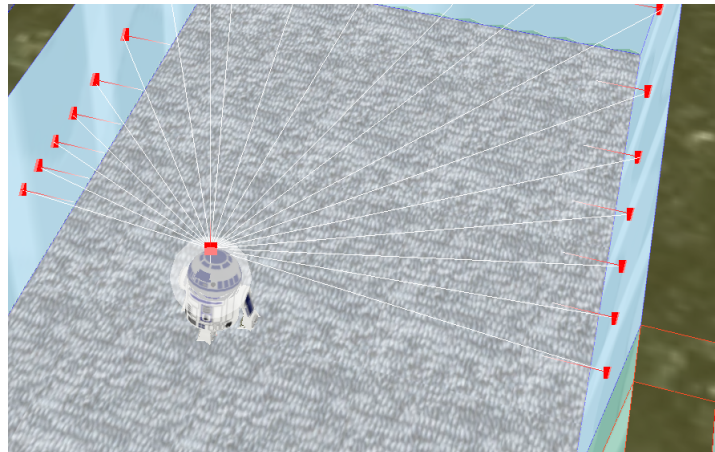


Figura 7.3: Os lasers projetados a partir do agente. Gerenciados pelo Panda3D.

7.3 O mapeamento

No que diz respeito ao mapeamento foram utilizadas algumas técnicas a fim de testar o desempenho do agente no ambiente proposto.

Capítulo 8

Resultados obtidos

Capítulo 9

Conclusões e Trabalhos Futuros

Referências Bibliográficas

- 1 DALFOVOS, C. R. C. de Abreu e D. O. Simulação de robôs aplicando o algoritmo de dijkstra e subida da montanha. *Seminário de Computação, 2005, Blumenau - SC. XIV SEMINCO. Blumenau - Sc : FURB*, Outubro 2005.

Apêndice A

Dependências do Tool kit

Apêndice B

Instalações