Projeto de pesquisa

Processos atencionais e aprendizado de máquina para sistemas robóticos

Aluno: Erik de Godoy Perillo Orientadora: Esther Luna Colombini

Resumo

Entender o ambiente ao seu redor é uma tarefa fundamental para o desafio de se obter máquinas autônomas que interagem com o ambiente de forma semelhante à nossa. A alta dimensionalidade dos dados captados por sensores usados para este fim é em geral problemática pois muitas vezes há redundância e irrelevância de informação. Neste projeto, propomos o uso de processos atencionais em cascata com aprendizado de máquina a fim de se obter um sistema de identificação de classificação de objetos em um dado ambiente que seja eficiente, preciso e geral. Por fim, planeja-se implementar uma estrutura que permita o uso das técnicas por projetos robóticos em geral em GPUs embarcadas.

Universidade Estadual de Campinas

1 Introdução

Máquinas capazes de realizar tarefas complexas, perigosas ou maçantes são objeto de interesse e desejo do ser humano há tempos. Robôs industriais já dominam os mais variados setores de produção. Não apenas parados em linhas de montagem, sistemas atuais podem locomover-se em regiões uniformes e previsíveis – como galpões de estoques – trabalhando vinte e quatro horas por dia [warehouse]. Um desafio ainda em aberto, entretanto, é a concepção de robôs que lidam com o imprevisível, reagindo de forma apropriada às mais diversas situações e ambientes do mundo real.

Sistemas que interagem com o ambiente, objetos e pessoas com uma variedade de maneiras semelhante à nossa têm o potencial de ser incrivelmente benéficas para a sociedade. Diversos desafios fascinantes estão associados ao processo de concepção de máquinas gerais desse tipo. Um deles, certamente, é a compreensão. Entender o que lhe cerca é fundamental para uma interação complexa com o resto do mundo.

Ter ciência de sua relação espacial com outros objetos e suas possíveis interações com cada um deles é essencial para a navegação de robôs por casas, ruas e até mesmo locais que seriam impossíveis para um ser humano estar. Essa é uma das tarefas principais que máquinas como carros autônomos, robôs caseiros e de resgate devem cumprir bem. Técnicas que utilizam sensores como câmeras [vision] e LIDAR [car] têm sido usadas com sucesso para identificação e classificação de entidades em um ambiente com o qual o robô interage.

1.1 Motivação

Um problema de sensores usados para tarefas mais complexas de navegação em geral – como câmera e LIDAR – é que seus volumes de dados podem ser demasiadamente grandes. Em um momento qualquer, é improvável que toda a informação provida de um sensor seja necessária. Lidar com todo o conjunto de dados para depois determinar qual parte é relevante pode ser uma tarefa muito custosa computacionalmente. Isso é especialmente crítico para sistemas robóticos que precisam de respostas rápidas para interar com o ambiente em que estão inseridos.

Além disso, o hardware utilizado em robôs autônomos tem sido por muitos anos limitado pelas restrições de em geral ter de ser embarcado e compacto. Avanços recentes têm mudado isso, entretanto. Além do aumento da eficiência e diminuição do tamanho de CPUs impulsionado pelo mercado mobile, esforços têm sido feitos para a concepção de computado-

res com processadores gráficos (GPUs) embarcados. A NVIDIA lançou recentemente os modelos Jetson TK1 e Jetson TX1 [jetson], que são computadores completos com GPUs poderosas e energeticamente eficientes neles inclusas, desenvolvidos especialmente para serem embarcados em projetos móveis. O uso de GPUs em robótica abre a possibilidade do uso de técnicas mais sofisticadas e computacionalmente caras que até então não podiam ser exploradas. Sua natureza paralela permite um grande benefício de operações que podem ser divididas em subproblemas e realizados ao mesmo tempo. Esse é o caso de diversas tarefas como processamento de sinais e técnicas de aprendizado de máquina [gpu], por exemplo.

1.2 Processos atencionais e aprendizado de máquina

O fato de sensores darem uma quantidade muito grande de informação que nem sempre é necessária motiva uma abordagem inspirada no ser humano. Não damos foco a todas as conversas que escutamos ou em tudo que vemos, mas sim apenas na parte que nos convém. Técnicas que fazem uso de processos atencionais têm sido usadas para a segmentação de áreas de relevância na percepção e entendimento do ambiente com sucesso [bio] [esther]. Com essas abordagens, pode-se filtrar muito do que seriam dados irrelevantes ou redundantes, aumentando consideravelmente a eficiência computacional dessas técnicas.

Não só o foco é necessário: em ambientes dos mais variados é necessário, além de identificar, classificar entidades a fim de interagir com elas de forma apropriada. O aprendizado de máquina tem sido uma área de grande sucesso nessa tarefa. Diversas técnicas podem ser utilizadas, como *SVMs* [svm] e redes neurais [nn] a fim de se classificar entidades em geral com alta taxa de acertos.

O que se busca, então, é uma mescla dessas duas técnicas: o uso dos processos atencionais em um estágio inicial de processamento pode atuar como um filtro na informação, passando adiante somente o que é relevante para o estágio de classificação com uso de técnicas robustas de aprendizado de máquina. O que se espera é que tal abordagem possibilite uma percepção eficiente, geral e complexa do ambiente para sistemas autônomos, o que os possibilitaria realizar tarefas mais sofisticadas e traria benefícios objetivos para a área da percepção em robótica.

2 Objetivos

Os objetivos deste trabalho são:

- Obter técnicas que permitam a percepção em ambientes diversos para a navegação de sistemas robóticos autônomos por meio do uso de processos atencionais e aprendizado de máquina.
- Realizar uma avaliação de efetividade e eficiência de nossa abordagem e compará-la com outras técnicas utilizadas atualmente.
- Construção de uma plataforma para uso em GPUs embarcadas com ferramentas que permitam o uso de nossa técnica desenvolvida para aplicações variadas de robótica.

3 Materiais e Métodos

3.1 Caso de uso

O desafio *Trekking* [trekking_regras] é uma categoria da série de competições de robótica realizada pela *Robocore* [robocore]. Nessa categoria, o robô deve completar um percurso em um campo de futebol passando por diversas bases em uma ordem prédefinida. Em uma certa região do campo, há obstáculos dos quais o robô deve desviar. O percurso deve ser feito no menor tempo possível.

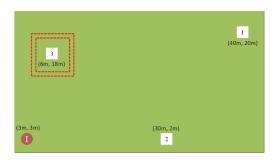


Figura 1: O ambiente de locomoção do robô na categoria Trekking

A Equipe Phoenix de Robótica da Unicamp [phoenix] é formada por estudantes de graduação de diversos cursos de Engenharia e Computação da Universidade Estadual de Campinas. Na equipe, desenvolvem-se variados projetos de robótica, com foco principal em robôs para competir nas categorias das competições da Robocore. A equipe desenvolve atualmente um robô para participar na categoria Trekking, nomeado Projeto Piranha. O robô consiste em um carro elétrico com tração nas quatro rodas e

locomoção por motores brushless. O motor é controlado por meio de um conjunto da NXP composto da placa FRDM-K64F e da placa FRDM-STBC-AGM01 [nxp], que contém diversos sensores inerciais como magnetômetro, giroscópio e acelerômetro. Há também um kit de desenvolvimento com GPU embarcada NVIDIA Jetson TX1. A Jetson TX1 possui um processador ARM Quad-Core Cortex-A57, 4GB de memória RAM e uma GPU NVIDIA Maxwell com 256 núcleos de processamento [tx1]. Seu sistema operacional é o Ubuntu com kernel Linux. Duas câmeras Logitech C270 são os sensores principais usados pela Jetson TX1 para a ambientação do robô no campo.



Figura 2: O robô do projeto Piranha

A pesquisa usará o robô *Piranha* como caso de uso para avaliação da abordagem a ser desenvolvida, com o uso da *Jetson TX1* como plataforma para implementação das técnicas. O robô usa a câmera como principal sensor. Assim, a pesquisa foca em imagens como o sinal a ser processado e analisado.

A ideia é aplicar as técnicas a se obter para o reconhecimento de entidades na imagem, como terreno o qual o robô pode andar, obstáculos do qual deve desviar e bases às quais deve-se chegar. Soluções em processos atencionais serão desenvolvidas separadamente do estágio de classificação de objetos com aprendizado de máquina. Após isso, a união dos dois será feita.

3.2 Avaliação da abordagem proposta

Será feita uma comparação com três técnicas diferentes:

 Uma abordagem específica é utilizada. Um simples threshold de cor pode ser capaz de identificar objetos imagem e classificá-los dado que diferentes classes de objetos têm diferentes cores.

- Aprendizado de máquina puro para reconhecimento de objetos. Nessa abordagem, será dado foco igual a toda a informação. Assim, todo o conjunto deverá ser analisado pelos algoritmos.
- 3. Processos atencionais são utilizados em um estágio anterior ao de classificação com aprendizado de máquina, com a intenção de selecionar subconjuntos de toda informação dada pelo sensor que tenham maior relevância para serem analizados no estágio de classificação.

Com essa comparação, espera-se avaliar cada técnica pelos seguintes critérios:

- Desempenho: o custo computacional da técnica.
- Eficiência: quão corretamente a técnica identifica e classifica as entidades de interesse.

Generalidade: possibilidade da técnica ser utilizadas em outros cenários.

3.3 Construção de plataforma para navegação usando GPUs

Com as técnicas obtidas pelo projeto, espera-se construir uma plataforma de uso geral para robôs autônomos que usem GPUs embarcadas. frameworks de aprendizado de máquina serão estudados para se decidir quais usar. Toda biblioteca será escolhida de forma que se possa utilizar o processamento da GPU. Por meio da linguagem de programação C++ juntamente com Python, um ambiente de treinamento e rotinas de classificação para uso em imagens será desenvolvido.

4 Cronograma

Tarefa/mês	Jul	Ago	Set	Out	Nov	Dez	Jan	Fev	Mar	Abr	Mai	Jun
Revisão Bibliográfica	х											
Modelagem de processos		x	x									
atencionais		X	X									
Modelagem aprendizado de			x	x								
máquina												
Coleta de imagens para					х							
treinamento												
Integração dos sistemas						X						
Implementação de técnicas							X	X				
Testes comparativos									x			
Construção de plataforma para										x	x	
GPU										^	A	
Relatório final												x