

Universidade de Pernambuco

Programa de Pós-Graduação em Engenharia da Computação (PPGEC)

Proposta de Dissertação de Mestrado

Área: **Computação Inteligente**

Título: **Utilização de novas propostas de mudanças nas Redes Convolucionais CNN para melhorar o desempenho no reconhecimento de padrões.**

Orientador – **Mêuser J S Valença (meuservalenca@gmail.com)**

Descrição

As Redes Neurais Convolucionais (ConvNets ou CNNs) são redes neurais artificiais profundas que podem ser usadas para classificar imagens, agrupá-las por similaridade (busca de fotos) e realizar reconhecimento de objetos dentro de cenas. São algoritmos que podem identificar rostos, indivíduos, sinais de rua, cenouras, ornitorrincos e muitos outros aspectos dos dados visuais. A eficácia das redes convolucionais no reconhecimento de imagem é uma das principais razões pelas quais o mundo testemunhou a eficácia do aprendizado profundo. Este tipo de rede está impulsionando grandes avanços em [Visão Computacional](#). Entretanto como diz o Prof. Hinton o grande pilo do “gato” que é a operação de maxpooling é também seu grande gargalo: *Hinton: “A operação de pooling usada em redes neurais convolucionais é um grande erro e o fato de funcionar tão bem é um desastre.”*

*A representação interna de dados de uma rede neural convolucional não leva em conta importantes hierarquias espaciais entre objetos simples e complexos. O objetivo deste trabalho consiste em estudar novas alternativas para melhorar esta representação na aprendizagem profunda de tal forma que se possam modelar melhor as relações hierárquicas dentro da representação do conhecimento interno de uma rede neural. Estas mudanças têm por finalidade também permitir que esta nova arquitetura seja capaz de aprender **usando apenas uma fração dos dados que uma CNN usaria** (Hinton menciona isso em sua famosa palestra sobre o [que está errado com as CNNs](#)). De acordo com o Prof. Hinton para aprender a diferenciar os dedos, o cérebro humano precisa ver apenas algumas dúzias de exemplos, centenas no máximo. As CNNs, por outro lado, precisam de dezenas de milhares de exemplos para alcançar um desempenho muito bom, o que parece ser uma abordagem de força bruta que é claramente inferior ao que fazemos com nossos cérebros.*

Referências Bibliográficas

- [1] P. Sermanet, K. Kavukcuoglu, S. Chintala, and Y. Lecun, “Pedestrian detection with unsupervised multi-stage feature learning,” in The IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2013.
- [2] M. D. Zeiler and R. Fergus, Computer Vision – ECCV 2014: 13th European Conference, Zurich, Switzerland, September 6-12, 2014, Proceedings, Part I. Springer International Publishing, 2014, ch. Visualizing and Understanding Convolutional Networks, pp. 818–833.
- [3] Y. LeCun, Y. Bengio, and G. Hinton, “Deep learning,” Nature, vol. 521, pp. 436–444, 2015.
- [4] W. Ouyang and X. Wang, “Joint deep learning for pedestrian detection,” in The IEEE International Conference on Computer Vision (ICCV), 2013.
- [5] Y. Lecun, L. Bottou, Y. Bengio, and P. Haffner, “Gradient-based learning applied to document recognition,” in Proceedings of the IEEE, 1998, pp. 2278–2324.
- [6] P. Dollár, C. Wojek, B. Schiele, and P. Perona, “Pedestrian detection: An evaluation of the state of the art,” PAMI, vol. 34, 2012.
- [7] A. Krizhevsky, I. Sutskever, and G. E. Hinton, “Imagenet classification with deep convolutional neural networks,” in Advances in Neural Information Processing Systems 25. Curran Associates, Inc., 2012, pp. 1097–1105.
- [8] Martín Abadi, Ashish Agarwal, Paul Barham, Eugene Brevdo, Zhifeng Chen, Craig Citro, Greg S Corrado, Andy Davis, Jeffrey Dean, Matthieu Devin, et al. Tensorflow: Large-scale machine learning on heterogeneous distributed systems. arXiv preprint arXiv:1603.04467, 2016.