

Universidade Federal Rural de Pernambuco - UFRPE Departamento de Estatística e Informática - DEINFO Programa de Pós-Graduação em Informática Aplicada - PPGIA Redes Neurais Artificiais



Estudo de modelos de redes neurais convolucionais para a classificação de vias urbanas limpas e sujas

Introdução

- Limpeza urbana;
- Visão computacional;
- Eficiência na detecção de zonas para limpar.

Objetivo

Usar modelos pré-treinados de CNN para classificar, imagens de ruas contendo lixo ou não, corretamente para avaliar e comparar o desempenho dos modelos utilizados.

Referencial Teórico

- Aprendizado de máquina supervisionado;
- Redes Neurais Convolucionais:
 - ResNet18,
 - VGG16,
 - DenseNet121,
 - MobileNet_2,
 - AlexNet.
- → Transferência de Aprendizado.

Abordagem da proposta

Aplicação de modelos de Redes Neurais Convolucionais para a detecção de lixo em imagens de ruas.

Trabalhos Relacionados

- ☐ YOLO TrashNet: Garbage Detection in Video Streams
- □ Urban Street Cleanliness Assessment Using Mobile Edge Computing and Deep Learning

Base de dados

Clean/Littered Road Classification - Kaggle.

- 237 imagens;
- ☐ Classes: Clean e Dirty.

Fonte: https://www.kaggle.com/datasets/faizalkarim/cleandirty-road-classification

Base de dados



Fonte: https://www.kaggle.com/datasets/faizalkarim/cleandirty-road-classification

Experimentos

■ Linguagem de Programação e Bibliotecas Utilizadas:

TABLE I BIBLIOTECAS PYTHON UTILIZADAS NO EXPERIMENTO. FONTE: A AUTORA.

Biblioteca	Aplicação	
PyTorch	Implementações de aprendizado de máquina, CNN e Transferência de Aprendizado	
Matplotlib	Plotagem de gráficos	

Ambiente de Desenvolvimento: Google Colab - GPU T4.

Experimentos

□ Pré-Processamento de Dados:

TABLE II Distribuição dos dados. Fonte: a autora.

Clean				
Total	Treinamento	Validação	Taxa	
113	74	38	33%	
7777	Dirt	у		
Total	Treinamento	Validação	Taxa	
124	83	41	33%	

Experimentos

- Treinamento dos modelos:
 - Transfer Learning;
 - Treinamento da última camada, a totalmente conectada;
 - ☐ 25 épocas.

Tabela III
RESULTADOS DOS 5 MODELOS UTILIZADOS. FONTE: A AUTORA.

Modelo	Acurácia	Tempo de Treinamento	
ResNet18	0.987500	3m 3s	
VGG16	0.987500	4m 1s	
DenseNet121	0.962500	3m 53s	
MobileNetv2	0.975000	3m 14s	
AlexNet	0.975000	2m 59s	

- Rede: ResNet18
- → Acurácia 0.98
- ☐ Tempo de Treinamento: 3m e 3s.
- Imagens Preditas:

predicted: clean predicted: dirty









predicted: dirty

- Rede: VGG16
- → Acurácia 0.98
- ☐ Tempo de Treinamento: 4m e 1s.
- Imagens Preditas:

predicted: clean predicted: dirty predicted: clean predicted: dirty









- Rede: DenseNet121
- → Acurácia 0.96
- Tempo de Treinamento: 3m e 3s.
- ☐ Imagens Preditas:

predicted: dirty predicted: clean predicted: clean predicted: dirty









- ☐ Rede: MobileNet_2
- ☐ Acurácia 0.97
- Tempo de Treinamento: 3m e 14s.
- Imagens Preditas:

predicted: dirty predicted: clean predicted: dirty predicted: clean









- ☐ Rede: AlexNet
- Acurácia 0.97
- Tempo de Treinamento: 2m e 59s.
- Imagens Preditas:

predicted: clean predicted: dirty predicted: clean predicted: dirty









Conclusões

- ResNet18 foi o melhor modelo;
- Eficácia da transferência de aprendizado;
- → Futuro: Implementação de um sistema automatizado nas vias da cidades.

Referências

- [1] A. Krizhevsky, I. Sutskever, and G. E. Hinton, "Imagenet classification with deep convolutional neural networks," in Advances in *Neural Information Processing Systems*, 2012.
- [2] K. Simonyan and A. Zisserman, "Very Deep Convolutional Networks for Large-Scale Image Recognition," in *Proceedings of the International Conference on Learning Representations (ICLR)*, 2015.
- [3] K. He, X. Zhang, S. Ren, and J. Sun, "Deep Residual Learning for Image Recognition," in *Proceedings of the IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*, 2016.
- [4] G. Huang, Z. Liu, L. van der Maaten, and K. Q. Weinberger, "Densely Connected Convolutional Networks," in *Proceedings of the IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*, 2017.
- [5] M. Sandler, A. Howard, M. Zhu, and others, "MobileNetV2: Inverted Residuals and Linear Bottlenecks," in *Proceedings of the IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*, 2018.
- [6] P. Zhang, Q. Zhao, J. Gao, W. Li, and J. Lu, "Urban Street Cleanliness Assessment Using Mobile Edge Computing and Deep Learning," IEEE Access, vol. 7. Institute of Electrical and Electronics Engineers (IEEE), pp. 63550–63563, 2019. doi: 10.1109/access.2019.2914270.
- [7] B. D. Carolis, F. Ladogana, and N. Macchiarulo, "YOLO TrashNet: Garbage Detection in Video Streams," 2020 IEEE Conference on Evolving and Adaptive Intelligent Systems (EAIS). IEEE, May 2020. doi: 10.1109/eais48028.2020.9122693.
- [8] Karim, Faizal and Rajbangshi, Krishnav. (2022, December). Clean/Littered Road Classification, Version 2. Retrieved October 10, 2023 from https://www.kaggle.com/datasets/faizalkarim/cleandirty-road-classification/data.

Obrigada!

Dúvidas?