

TITULOOOOO

Hugo Veríssimo
NOME DE CADEIRA ATUALIZAR24/25
University of Aveiro
Aveiro, Portugal
hugoverissimo@ua.pt

João Cardoso
Foundations of Machine Learning 24/25
University of Aveiro
Aveiro, Portugal
joaocardoso@ua.pt

Abstract—abstract

Keywords: MovieLens, GroupLens, quais meter

I. INTRODUCTION

lala intro

II. METHODOLOGY

A. Data description

data

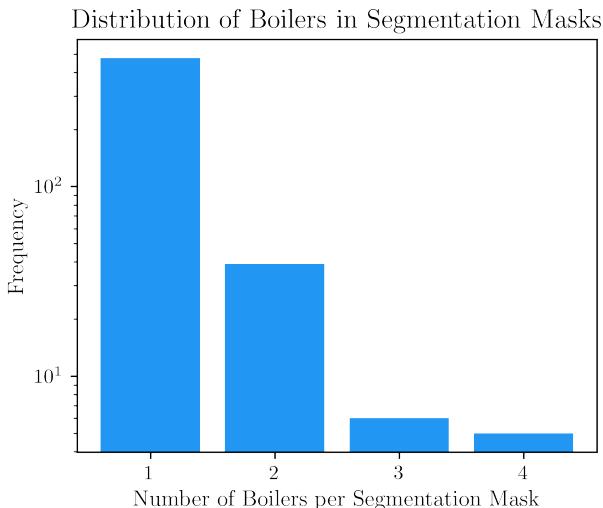


Fig. 1: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

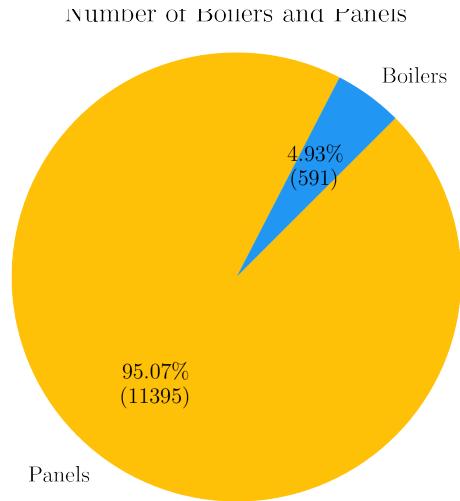


Fig. 2: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION



Fig. 3: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

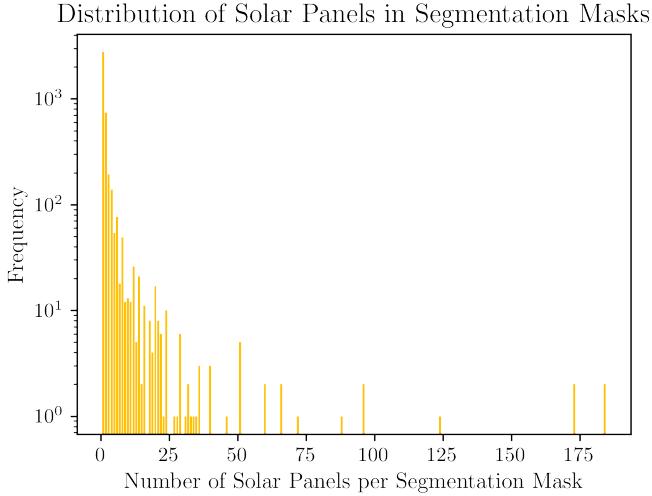


Fig. 4: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

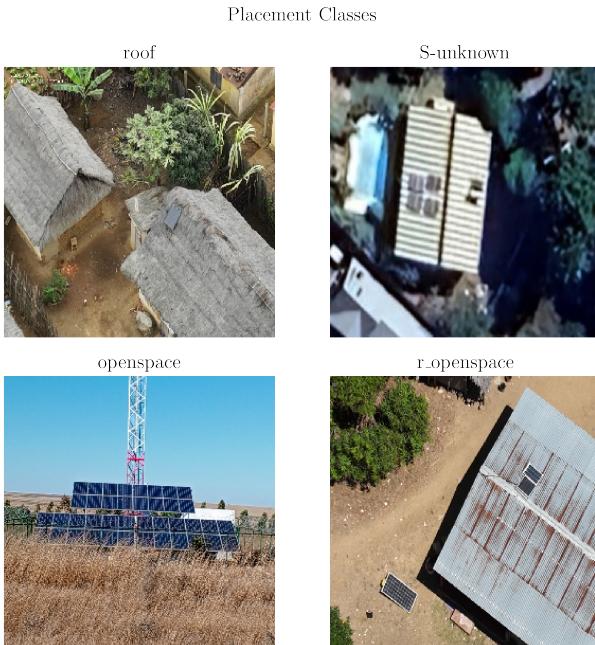


Fig. 5: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

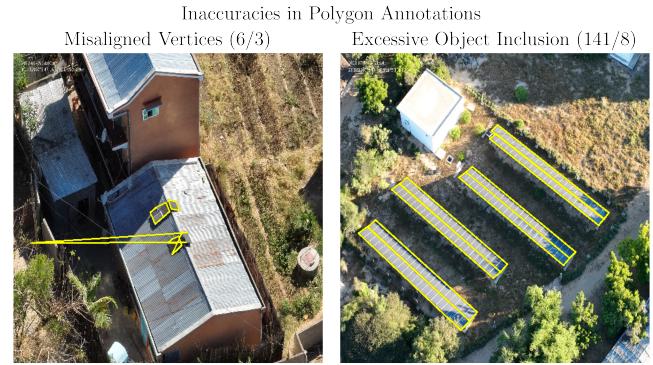


Fig. 6: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION



Fig. 7: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

B. data: coisas pre processamento

01 data v07:

- descrição dos dados, qnt e afins
- tratamento dos polígonos (str para lsita, tratar polígonos com letras no meio, juntar polígonos de imagens c o mesmo id, na mesma linha, pq antes era um polígono por linha)

02 data v01:

- revisão manual de todas as imagens e correção de polígonos mal desenhados ou localizados nas imagens
- criação de classe python para correção dos polígonos e facilitar leitura

03 data v01:

- 263 imagens para o lixo
- separação em 80/20 do dataset em treino e validação, visto q o teste é dado pelo concurso, online
- e acho q é só

C. Data splitting & models implemented

....

D. Exploratory data analysis

aaa

III. DJAISJD MODELS

llalal

A. 03 model01 v04 - hugo

- ler ficheiro train e test pickle
- fez se data augmentation e resize das imagens para 240x240
- input foi so a imagem e output foi so nr boil, nr pan
- modelo EfficientNetV2B0, imagenet, sem mudar os pesos originais
- adicionei global avg pool, dense, dropout e dps output
- usei random search para encontrar units do dense e learning rate, se calhar devia ter usado para o dropout tbm, too late
- usei early stopping, paciente 3, restore best wiehgts
- loss Huber delta 1, compiler adamW, métrica para melhor: mae
- dps de escolher o melhor, tem uns graficos no notebook das metricas
- o modelo n aprendeu bem as features q devia, underfitting
- **public score:** 3.040397919

B. outros modelos - H

- 05: m03: ef net com features + imagem
- 06: m04: ef net com features + imagem + weights no output (pan vs boild)
- 08: m06: random forest (img + feat)
- 09: m07: XGBRegressor (img + feat) = public score: 2.948509485

C. zulo40 models type

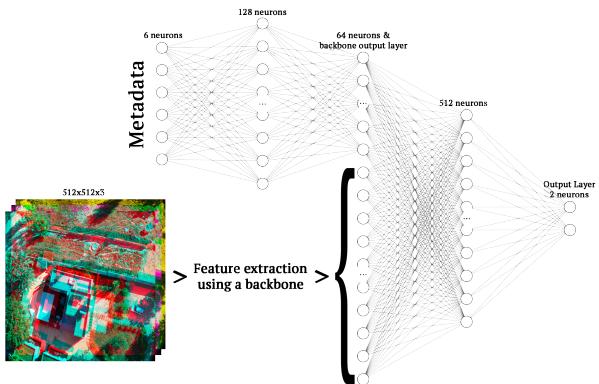


Fig. 8: CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION CAPTION

faz data augmentations
o cv q ele usa consiste em
- 3 folds
- para cada fold, um treino e um validacao (80/20), ajustanto um modelo em cada fold.

- no fim, junta os modelos (3, pq sao 3 folds) e faz a media das previsoes

- ou seja, usa 3 modelos como um só

ele usa Test-Time Augmentation (TTA), where the model makes multiple predictions on augmented versions of the same image (e.g., flipping, scaling, cropping). These predictions are later averaged to improve accuracy.

D. faa02 ig

TABLE I: Error metrics for the train and test set (CF-LR), along with the number of samples for each.

| Dataset | RMSE | MAE | Support |
|-----------|---------|---------|---------|
| Train Set | 0.58842 | 0.44604 | 80668 |
| Test Set | 1.24037 | 0.90651 | 20168 |

IV. DISCUSSION

A. Performance Metrics

discussao

V. CONCLUSION

conc

WORK LOAD

Both authors contributed equally to the project.

REFERENCES