

Aprendizado de máquina na classificação de plantas amazônicas

Uma introdução ao projeto W.A.V.A.

Allex Lima e Marcos Salame

12 de agosto de 2017

Embrapa Amazônia Ocidental

Outline

Um pouco sobre a Embrapa

Plantas Amazônicas

O projeto WAVA

Algumas ferramentas úteis

Uma CNN em minutos

Um pouco sobre a Embrapa



Missão

Viabilizar soluções de pesquisa, desenvolvimento e inovação para a sustentabilidade da agricultura, em benefício da sociedade brasileira.

Visão

Ser referência mundial na geração e oferta de informações, conhecimentos e tecnologias, contribuindo para a inovação e a sustentabilidade da agricultura e a segurança alimentar Unidades Centrais localizadas em Brasília

Unidades Descentralizadas em todas as regiões do Brasil

Laboratórios Virtuais no Exterior (Labex), nos EUA, Europa, China e Coreia do Sul Escritórios Internacionais na América Latina e África

Algumas unidades

• Embrapa Informática Agropecuária

- Localizada em Campinas SP
- Atua com engenharia de sistemas de software, computação científica, tecnologia de comunicação, bioinformática e agroclimatologia

• Embrapa Instrumentação

- Localizada em São Carlos SP
- Trabalha em áreas como física e engenharia

• Embrapa Monitoramento por Satélite

- Localizada em Campinas SP
- Opera em áreas de inovações geoespaciais

Plantas Amazônicas

A Amazônia

contém mais de 30.000 espécies

10% das plantas de todo o planeta







- O fruto do guaranazeiro (Paullinia cupana var. sorbilis), o guaraná, é utilizado como um dos principais insumos em indústrias de bebidas e cosméticos;
- Entretanto, a proliferação de doenças e pragas incita uma baixa produtividade nos estados que o cultivam de forma tradicional, a partir mudas oriundas de sementes;
- A Embrapa, então, tem disponibilizado 19 cultivares resistentes a diversos fatores bióticos e abióticos que afetam a guaranaicultura na região amazônica, desde a década de 70.



O projeto WAVA

- Identificar os principais cultivares de guaranazeiros
 - A partir de uma amostra foliar
 - Utilizando técnicas de aprendizado de máquinas
 - DT + HOG
 - SVM (Kernel RBF) + HOG
 - CNN*
- Visando auxiliar o trabalho de técnicos, pesquisadores e guaranaicultores



Extração de características

Histogram of **O**riented **G**radients – HOG (Histograma de gradientes orientados)

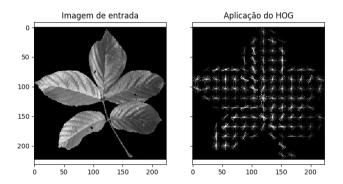


Figura 1: Entrada e resultado do processo de extração de características, através do método HOG.

Redes Neurais Convolucionais

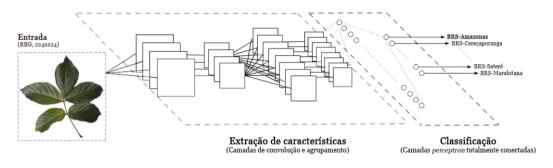


Figura 2: Ilustração do processo de classificação dos cultivares de guaraná através da arquitetura LeNet, um modelo de CNN.

O Dataset



- Como ainda não existe imagens das folhas dos cultivares de guaranazeiros em bases de imagens públicas, como o ImageNet, P@ntNet e Flavia dataset
- Foi essencial o desenvolvimento de um dataset próprio
 - Dois cultivares: BRS-Amazonas e BRS-Cereçaporanga
 - data augmentation

Pré-processamento de imagens

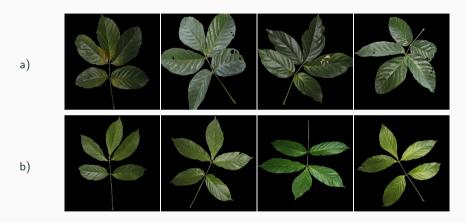


Figura 3: Amostras do *dataset* após pré-processamento e *data augmentation*. Na primeira linha, variedades do cultivar BRS-Amazonas e, na linha b), do BRS-Cereçaporanga.

Performance de classificação

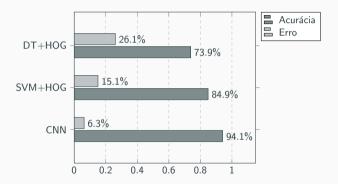
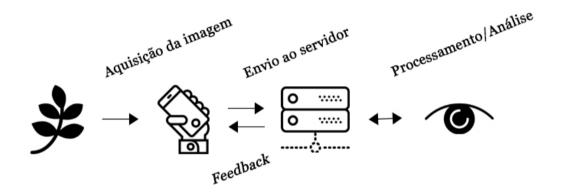


Figura 4: Performance média das técnicas de classificação utilizadas

Arquitetura do projeto



Ambientes



- Servidor/Classificador: **Python 3.x**
 - IDE Spyder (Scientific PYthon Development EnviRonment);
 - Bibliotecas Flask, Scikit-learn, Scikit-image, Keras, NumPy e Matplotlib
 - Treinamento e homologação:
 - Instância dedicada do Google Cloud Platform com processamento Intel[®] Xeon[®] de 16 núcleos com 2.6 GHz cada, 30 GBi de memória RAM e sistema operacional GNU/Linux Debian.
- Cliente: Java 8.x p/ Google Android OS
 - IDE Google Android Studio v2.x; e
 - Android SDK v16 (Jelly Bean 4.0+);

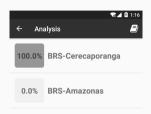
Client: Google Android OS App



(a) "Tela inicial"



(b) Feedback





Algumas ferramentas úteis













Uma CNN em minutos

```
1 #!/usr/bin/env python
2 # -*- coding: utf-8 -*-
3
4 from keras.models import Sequential
5 from keras.layers.convolutional import Conv2D, MaxPooling2D
6 from keras.layers.core import Flatten, Dense, Dropout
7 from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
8 from keras.optimizers import SGD
```

```
1 #!/usr/bin/env python
 2 # -*- coding: utf-8 -*-
 4 from keras.models import Sequential
 5 from keras.layers.convolutional import Conv2D, MaxPooling2D
 6 from keras.layers.core import Flatten, Dense, Dropout
 7 from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
 8 from keras.optimizers import SGD
11 def lenet(height, width, depth, class n):
       model = Sequential()
       model.add(Conv2D(10, (5, 5), strides=(1, 1), activation="relu",
14
                        padding="same", input shape=(height, width, depth)))
       model.add(MaxPooling2D(pool size=(2, 2)))
16
       model.add(Conv2D(25, (5, 5), strides=(1, 1), activation="relu",
18
                        padding="same"))
19
       model.add(MaxPooling2D(pool size=(2, 2)))
20
       model.add(Flatten())
       model.add(Dense(300, activation="relu"))
       model.add(Dropout(0.4))
24
       model.add(Dense(class n, activation="sigmoid"))
26
       return model
```

```
29 if
       name == " main ":
30
      width, height, channels = 124, 124, 3
      batch size = 50
      datagen = ImageDataGenerator(
           rotation range=90,
           width shift range=0.01,
           height shift range=0.01,
           zoom range=0.05,
           channel shift range=0.05,
39
           horizontal flip=True,
           vertical flip=True,
40
           fill mode='constant'.
42
           cval=0)
```

```
29 if
        name == "
30
       width, height, channels = 124, 124, 3
31
       batch size = 50
33
       datagen = ImageDataGenerator(
           rotation range=90,
           width shift range=0.01.
36
           height shift range=0.01,
37
           zoom range=0.05,
38
           channel shift range=0.05,
39
           horizontal flip=True,
40
           vertical flip=True,
           fill mode='constant'.
42
           cval=0)
44
       train generator = datagen.flow from directory(
           target size=(height, width).
46
47
           batch size=batch size)
48
       validation generator = datagen.flow from directory(
50
           target size=(height, width),
52
           batch size=batch size)
```

```
54
       opt = SGD(lr=0.01)
       cnn = lenet(height, width, channels, 3)
56
       cnn.compile(loss="categorical crossentropy", optimizer=opt,
                   metrics=["accuracy"])
58
       cnn.fit generator(
               train generator,
60
               steps per epoch=150,
61
               epochs=2,
62
               validation data=validation generator,
63
               validation steps=150)
```

cnn.save weights('my-cnn-weights.h5')

64 65

```
54
       opt = SGD(lr=0.01)
       cnn = lenet(height, width, channels, 3);
       cnn.compile(loss="categorical crossentropy", optimizer=opt,
                   metrics=["accuracy"])
58
       cnn.fit generator(
               train generator.
60
               steps per epoch=150,
61
               epochs=2,
62
               validation data=validation generator,
63
               validation steps=150)
64
65
       cnn.save weights('my-cnn-weights.h5')
```

Disponível em: github.com/allexlima/pycon-lenet





PyNorte

Telegram: bit.ly/pynorte

Website: pynorte.python.org.br

Github: github.com/pynorte

Facebook: facebook.com/pynorte

Obrigado

allexlima@unn.edu.br marcos.salame@embrapa.br allexlima.com github.com/mfas

compiled in LATEX using Metropolis theme

(github.com/matze/mtheme)