Classificação com dados de aúdio

Projeto

Universidade Federal do ABC

Descrição

Neste projeto você desenvolverá um classificador capaz de distinguir gravações de diferentes caracteres. Especificamente, você receberá um arquivo .wav contendo uma sequência de 4 caracteres. Você precisará segmentar essa sequência, *i.e.* separar o áudio referente a cada caractere. Na sequência seu classificador deverá identificar cada caractere. Para cada arquivo wav recebido a predição é a combinação das predições individuais para cada caractere. Para simplificar o problema, consideraremos apenas os seguintes caracteres: a,b,c,d,h,m,n,x,6,7.

Você também participará da geração da base de dados. Para facilitar e padronizar tal geração foi disponibilizado o arquivo **gravacao.zip**, contendo o arquivo **gravacao.html** e alguns arquivos JavaScript da biblioteca P5JS¹. Abra o arquivo html com seu navegador, libere o acesso do microfone e siga as instruções na tela para a gravação. O script escolhe aleatoriamente os caracteres que devem ser gravados. O intuito é evitar a repetição exagerada dos caracteres, o que poderia reduzir a variação nos dados. Cada gravação será de 2 segundos. Você deverá gravar **pelo menos** 10 repetições de cada caractere. Note que após a gravação o seu navegador reproduzirá o áudio gravado e baixará o arquivo correspondente. Quanto maior a quantidade (com qualidade) das gravações, mais fácil tende a ser o trabalho do seu classificador, então faça com cuidado! :)

Todos os participantes devem realizar as gravações e enviar link para download via TIDIA até o dia 02/07.

Algumas amostras de dados já gravados e unidos estão no arquivo **amostras.zip**, dessa forma você já pode explorar ideias de segmentação e classificação para o problema.

Avaliação

Este projeto terá 2 fases de avaliação. A primeira inicia dia 9/7 e finaliza dia 22/7. Enquanto que a segunda inicia dia 23/7 e finaliza dia 22/8. Ao término de cada fase de avaliação você deverá submeter dois arquivos. Um pdf contendo um breve relatório (modelo no TIDIA) e um script que execute o experimento e gere quaisquer tabelas/gráficos do relatório. Este script deve ser preferencialmente R ou Python, outras linguagens serão aceitas com as seguintes ressalvas: (i) deve ser possível executar o script sem adquirir nenhum software, i.e., linguagens e bibliotecas gratuitas; (ii) no relatório deve ter uma descrição do procedimento necessário para executar o script. Ambos os arquivos devem ser submetidos no TIDIA na atividade correspondente.

A avaliação deste projeto será da seguinte forma:

- eficácia da abordagem de classificação: 40%
- metodologia experimental: 30%
- reprodutibilidade: 20%
- qualidade do script de experimentos: 10%

A eficácia da abordagem de classificação será mensurada em relação à três modelos desenvolvidos como **benchmark**. Denotando estes modelos como B1, B2 e B3. Grupos que tiverem eficácia pior que a obtida pelo B1 terão nota zero neste quesito; entre B1 e B2 terão nota 2,5, entre B2 e B3 nota 7,5 e acima de B3 nota 10. A reprodutibilidade será avaliada considerando o que consta no relatório e o que foi obtido ao executar o script de experimento. Na metodologia experimental serão considerados todos os cuidados

¹http://p5js.org

mencionados durante as aulas. Por fim, a qualidade do script é um prêmio para boas práticas de programação e organização!

Kit de iniciante

plot (dados_p_seg [[2]])

Caso você nunca tenha trabalhado com manipulação de arquivos de aúdio e/ou aprendizado de máquina, nesta seção são apresentados alguns códigos em R e Python para servir de exemplo para algumas operações que são úteis no projeto.

Segmentação de áudio com pedaços de tamanho fixo

```
• Exemplo em Python (bibliotecas librosa e pandas)
          - http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/10min.html
          - http://librosa.github.io/librosa/0.4.2/tutorial.html
   import librosa
   import pandas as pd
2
3
4
   data, fs = librosa.load('6.wav', None)
   duracao_total = data.shape[0]/fs
7
   intervalo = 1
8
   dados_p_seg = \{\}
   for i, ini in enumerate(range(0, data.shape[0], fs*intervalo)):
10
      dados_p_seg[i] = pd. Series (data[ini:(ini+fs*intervalo)])
11
12
   dados p seg[0].plot()
   dados_p_seg[1].plot()
      • Exemplo em R (biblioteca tuneR)
          - https://cran.r-project.org/web/packages/tuneR/tuneR.pdf
   library (tuneR)
2
   audio <- readWave('6.wav')
3
4
   str (audio)
   m_audio <- mono(audio)
6
7
   duração total <- length(m)/m@samp.rate
   intervalo <- 1
8
   quebras <- seq.int(0, length(m), by = m@samp.rate * intervalo)
9
10
   dados_p_seg <- lapply(seq_along(quebras),
11
                            function(i){
12
                              q_pos <- if(i == length(quebras)) length(m) else quebras[i+1]</pre>
13
                              m[quebras[i]:q_pos]
14
   })
15
16
17
   plot (dados_p_seg [[1]])
```

Classificação com Análise de Discriminante Linear

• Exemplo em Python (biblioteca scikit-learn)

- http://scikit-learn.org/stable/user_guide.html 1 import sklearn 2 from sklearn.datasets import load iris 3 from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.discriminant_analysis import LinearDiscriminantAnalysis iris = load_iris() X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(iris.data, iris.target, 8 $test_size = 0.4$, random_state=0) 9 10 clf = LinearDiscriminantAnalysis() $y_pred = clf.fit(X_train, y_train).predict(X_test)$ print(sum(y_pred == y_test)/len(y_pred)) • Exemplo em R (biblioteca mlr) - https://mlr-org.github.io/mlr-tutorial/release/html/index.html 1 library (mlr) task <- makeClassifTask(data = iris, target = "Species") lrn <- makeLearner("classif.lda")</pre> rdesc <- makeResampleDesc("Holdout", split = 0.6) mod <- resample(lrn, task, rdesc)</pre> mod