

Universidade Estadual de Campinas Faculdade de Engenharia Elétrica e de Computação



IA376L - Deep Learning Aplicado a Síntese de Sinais Prof^a. Dr^a. Paula Dornhofer Paro Costa

Síntese de timbres de instrumentos musicais através de Redes Adversárias Generativas

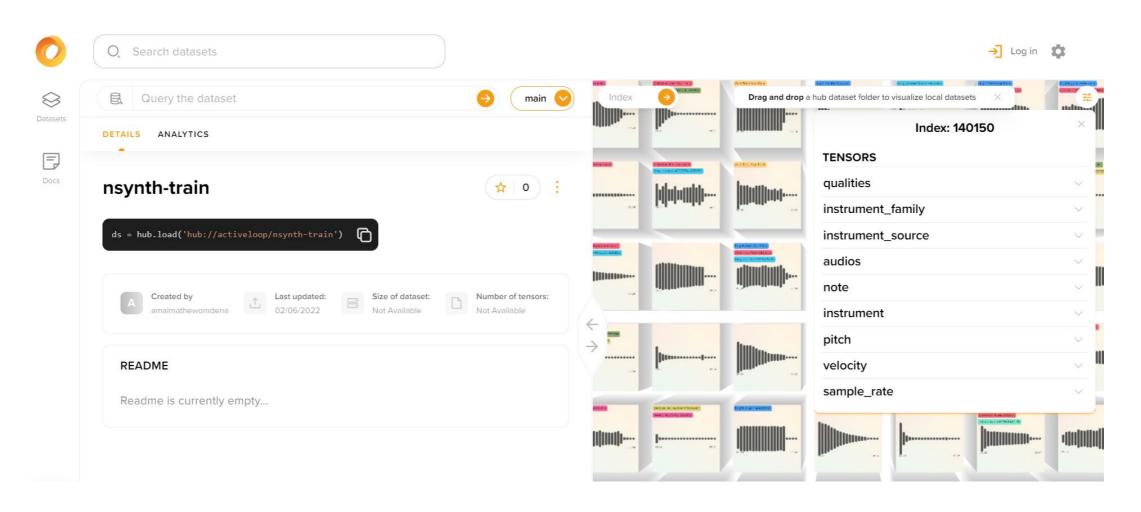
Alunos: Gabriel Santos Martins Dias. RA: 172441.
Gleyson Roberto do Nascimento. RA: 043801.
Patrick Carvalho Tavares R. Ferreira. RA: 175480.

Proposta:

Neste projeto, temos por objetivo a síntese generativa dos timbres de instrumentos musicais como flauta, violão, piano, órgão, metais (sopro), cordas e demais exemplares que constam no Nsynth Dataset através do uso de Redes Adversárias Generativas.

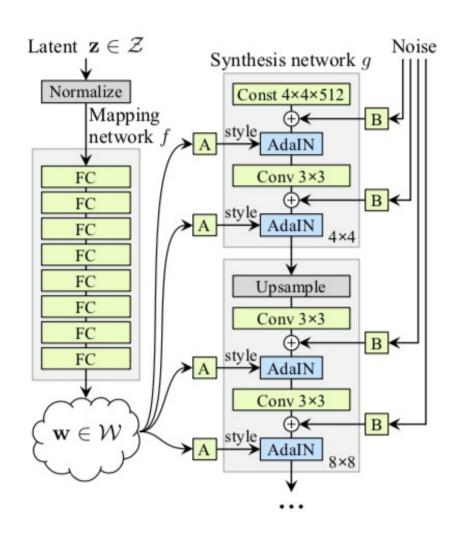
Metodologia I:

Datasets (Active Loop - HUB): nsynth train, nsynth test, nsynth validation



Metodologia II:

Arquitetura da Rede Neural: GANSynth



Assim, o modelo amostra um vetor aleatório z de uma gaussiana esférica e o executa através de uma pilha de convoluções transpostas para aumentar a amostragem e gerar dados de saída x = G(z).

Metodologia III:

Ferramentas:

Ferramenta	Descrição
Google Colab	Ferramenta para elaboração dos notebooks e códigos em linguagem Python 3.8
Active Loop - HUB	Ferramenta para manipular o repositório com o Nsynth Dataset
Tensorflow	Ferramenta principal de manipulação de tensores e construção da GAN
Pytorch	Ferramenta secundária de manipulação de tensores e rede neural
Magenta	Ferramenta para manipulação de áudio em inteligência artificial
Librosa	Ferramenta de análise de features de áudio
SDV – Table Evaluate	Ferramenta para avaliação de dados tabulares
Seaborn	Ferramenta para Data Visualization

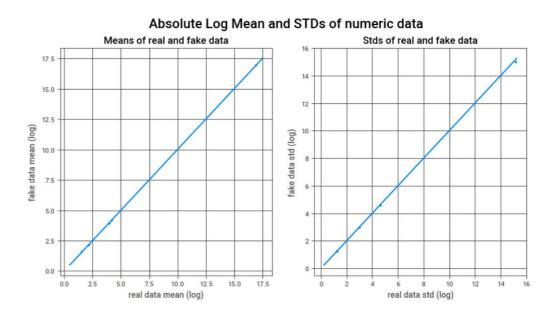
Avaliação I:

Quantitativa:

1) Teste Kolmogorov-Smirnov para avaliar o score entre o áudio real e sintetizado;

Qualitativa:

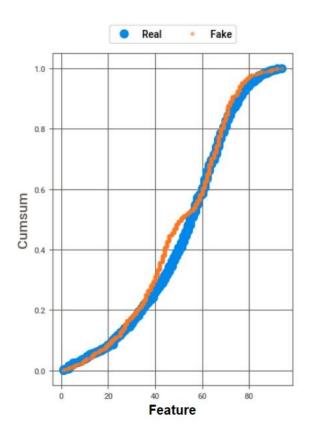
1) Gráfico log-log da média dos dados reais x média dos dados sintetizados; gráfico log-log do desvio-padrão dos dados reais x desvio-padrão dos dados sintetizados (para verificar tendência de 45°);



Avaliação II:

Qualitativa:

2) gráfico da soma cumulativa dos dados reais e sintetizados (para verificar diferença de distribuição);



3) histograma dos dados reais e sintetizados (para verificar diferença de distribuição);



Avaliação III:

Music Information Retrieval: através das análises espectrais existentes na Biblioteca Librosa, fazer o comparativo entre as features espectrais do áudio real e do áudio sintetizado. Serão analisadas as seguintes features espectrais:

STFT, espectrograma, mel espectrograma, cromagrama, MFCC, RMS, espectral bandwith, espectral rolloff, espectral flatness e zero-crossing rate.

Referências Bibliográficas:

[1] Engel, J.; Agrawal, K. K.; Chen, S.; Gulrajani, I.; Donahue, C.; Roberts, A.; "Gansynth: Adversarial Neural Audio Synthesis"; ICLR; 2019;

Nesta referência temos a apresentação da GANSynth e sua arquitetura, de forma que representa a principal referência para este projeto;

[2] Karras, T.; Laine, S.; Aila, T.; "A style-based generator architecture for generative adversarial networks"; CoRR; abs/1812.04948; 2018b;

Nesta referência temos a apresentação da abordagem da síntese de imagens que inspirou o artigo da GANSynth, de forma que ela apresenta maiores detalhes com relação ao processo de síntese da GAN;

[3] Muller, M.; "Information Retrieval for Music and Motion"; 1ª Edição; Editora Springer; 2010;

Nesta referência temos as definições de *Music Information Retrieval* (MIR) e, consequentemente, das *features* a serem observadas para a comparação entre os dados reais e os dados sintetizados.

Resultados Esperados:

A síntese de áudio ainda está em franca evolução, todavia, pelos artigos envolvendo o uso da GANSynth, o que esperamos é que a diferença entre os dados sintetizados e os reais não seja tão grande tanto nas análises quantitativas quanto qualitativas e, principalmente, que respeite a ordem de grandeza das *features* espectrais de MIR.