# 简介

嘻哈越来越受人们的喜爱,目前已有一些诗歌、歌词生成的工作。该课题属于文本生成任务,目前主流的方法有 variant seq2seq、variant GANs,其中 seq2seq为端到端模型,配上 attention 机制能够达到不错的效果。而 GANs 的生成对抗能够很好学到数据的语义分布。Rap 歌词段落主题突出,节奏性强,部分语句押韵明显,如何让结合不同结构模型或者加入一些限制条件,使得生成的 rap 被人认可,是一个探索性很强的课题。

本次课程将从主流的深度学习两个模型开始入手,首先从 Seq2seq 入手,探索其变体对文本生成的提升。接下来探索 GAN 与其各种变式。如果时间充裕,可以结合强化学习尝试做真正人与机器的 battle。

# 本次课程的目标与计划

- 1. 基于目前最好的文本生成模型,做出很优秀的结果展示
- 2. 在学习中,由于本次课程时间短,而这个课题涉及的知识点较多,可以分为简易版,进阶版,终极版。简易版可以单独探究 Seq2seq 一个模型,并将各种变体尝试完美。进阶版可以尝试更多的模型,包括不限于所提供的 GAN 的变体,包括结合增强学习的GAN 的变体。终极版可以用增强学习最后做 battle。
- 3. 充分利用 Github 上已有的一些写好的模型,达到在几周内快速掌握并实践的目的。 (现提出的几个模型都已找好相应模型,并调试完毕)
- 4. 最终展示目标, 由所挑的难易程度可以有三种评价标准:
  - a) 生成歌词(可读性强,上下文有连接,与人写的歌词差别不大)
  - b) 生成嘻哈歌词(带有嘻哈歌词独有的押韵(包括二押,三押等等)
  - c) 所做系统可以进行 battle (要求较高,输入对方的句子,生成回应)

# 资源准备

- 1) 环境搭建:建议用 Anaconda 建立虚拟环境统一管理 Python: 3.6, Tensorlfow-gpu: 1.8.0, Cuda: 8.0, CuDNN: 6.0
- 2) 硬件: UCloud 的配置足够
- 3) 数据集:
  - a) 嘻哈歌词: 暂时有的嘻哈歌词有脏句,押韵未标明,数据集大小共有 2800 首

歌(仍在增量爬取),内容中英混杂(这个需要选手自己做预处理,需要选手挑出中文,繁简转换,关键词提取歌曲信息并去除等)。

- b) 押韵规则:从网上找到的二押,三押等规则,呈现方式 ".txt "文件。
- c) 歌曲音乐信号:**暂无**,需要爬虫工程师的支持,需要接触过信号的工程师提供音乐转信号的方案。**(按需求可选择做与不做)**

# 按周计划

# 实践课程开始前:

- 1. Python 能读写系统级代码
- 2. 深度学习入门与 Tensorflow 的使用
- 3. 能参与讨论和对比各个技术方案, 并能调通所给的代码

# ● 第一周:

- ➤ Linux 环境中配置环境,包括 Anaconda, Cuda, Cudnn, Tensorflow 等。熟悉 Anaconda 的使用。
- ▶ 跑通 Tensorflow-gpu 的测试脚本。
- ▶ 读 RNN, LSTM, GRU, Seq2seq 的论文, 用 Tensorflow 简单实现几个简单的模型
- ▶ 目标: 熟悉 Tensorflow 的使用,熟悉 RNN 的几种变体,并应用在 Seq2seq 上

### 第二周:

- ▶ 读 Attention 的论文和各种变体,读 Seq2seq 的各种变体论文和应用方法。
- ▶ 讨论制定利用 Seq2seq 生成歌词的初步方案,要求可读性强,上下文有连接,与 人写的歌词差别不大。
- 投入训练歌词开始尝试。在之前做好数据预处理的部分。
- ▶ 目标:组内工作协调好,一部分人做歌词预处理,一部分人研究算法,一部分人做需求分析和调研,安排好每个人的工作。

# ● 第三周:

- 加入对押韵的考虑,从句尾单押,到句内的二押,三押等。
- ▶ 读 GAN 的论文和各种变体,熟悉其结构与数学推导。
- ▶ 讨论制定需要尝试的 GAN 与相应的变体。
- ▶ 投入数据开始做实验,比对 Seq2seq 的结果,观察结果。做 error analysis。
- ▶ 目标:加入押韵机制,包括大量的 coding 部分。要求达到可允许范围的押韵即可。

# ● 第四周

- ➤ 尝试增强学习做 battle 的思路(用最简单的 Q-learning 即可),利用已有的生成模型做迁移学习。制定评价标准,即相应的 reward 机制。制定每一步 action 更新的方向,此步需要更多的思考。
- ➤ 如果达不到这一步,可以用之前的生成模型,尝试改成 battle 的形式。例如提取对方句子中的主题,生成我们相应的应对。
- ▶ 做一个简单的视觉呈现页面。
- ▶ 解决完善存在的问题,完善最终效果,做进一步的 error analysis。
- ▶ 目标:录制最终自己觉得最完美的 demo。

## ■ 团队的 milestone :

- 1) 首先学习并调通且尝试 Seq2seq 与 GAN 的各种尝试,以我们对面试成员水平的了解。最少需要 2 周或两周以上。结合押韵的考虑,因为工程量较大,可能要做很多尝试。可能会占满三周的时间。
- 2) 因此 milestone 设为
  - ii. 学习结束后的第一周末:尝试 Seq2seq 及其所有变体
  - iii. 学习结束后的第二周末:尝试 GAN 及其所有变体
  - iv. 学习结束后的第三周(提交环节): 尽量结合押韵做进一步的改进
  - v. 如果有的组能进度比较快,可以尝试对 battle 的强化学习做进一步的尝试

#### 分组方案

- 实践开始前,各自准备
- 实践课开始后,以 3-4 人为一个小组,10 个人分为三组。三组分别分为 1)需求分析, error analysis 组 2) 算法分析组 3) coding 组。成员可看自己的实力选择进入哪一组,组内成员可互相帮助。每组一名组长,整队 10 人选出一人统筹规划。

# 相关学习资料

# 历史工作:

- 1. https://www.jigizhixin.com/articles/2017-05-22
- 2. https://blog.csdn.net/zhangzeyuaaa/article/details/77596348

# 视频学习资料:

1. RNN1: https://www.bilibili.com/video/av10590361/?p=36

- 2. RNN2: <a href="https://www.bilibili.com/video/av10590361/?p=37">https://www.bilibili.com/video/av10590361/?p=37</a>
- 3. Seq2seq:https://www.bilibili.com/video/av9770302/?p=25
- 4. GAN: https://www.bilibili.com/video/av9770302/?p=15
- 5. Reinforcement Leraning: https://www.bilibili.com/video/av10590361/?p=39

# 论文:

1. RNN:A Critical Review of Recurrent Neural Networks for Sequence Learning. 第一篇 太久远了

2. LSTM: https://dl.acm.org/citation.cfm?id=1246450

3. Seq2seq: https://arxiv.org/abs/1409.3215

4. Attention: https://arxiv.org/abs/1409.0473

5. Attention: https://arxiv.org/abs/1506.07503

6. SkipThought: Skip-Thout Vectors

7. VAE: Auto-encoding variational bayes

8. GAN: Generative Adversarial Networks

9. ARAE: Adversarially Regularized Autoencoders

10. SegGAN: Seguence Generative Adversarial Nets with Policy Gradient

#### 诗歌生成:

- 1. Chinese Poetry Generation with Planning based Neural Network
- 2. Chinese Song lambics Generation with Neural Attention-Based Model

# GAN的变种:

1. https://zhuanlan.zhihu.com/p/26491601

# 歌曲生成, 例子:

1. seq2seq+attention赵雷:

https://36kr.com/p/5064512.htmlhttps://mp.weixin.qq.com/s/uYiq2knJ0rrzdpuvbd mWhw

2. 用char-CNN生成https://github.com/leido/char-rnn-cn

# 书单:

Deep Learning, Ian Goodfellow, Yoshua Begio, Aaron Couvile

# 课件:

text-generation-survey(附件中)