

FunNLP参赛队伍技术报告

报告人: 欧阳洋

参赛人员:欧阳洋,张静,游超斌,张弘洲,

张烁, 孟宪森, 方省, 王宇琪

指导老师:张鹏,孔庆超

CONTENTS

01

比赛介绍

02

数据准备

03

比赛思路

04

思考总结



- 比赛难点



比赛意义

目前的人机对话仅限于人机双方的对话模式, 而更具挑战的**人机多方混合对话**乃至**机器人多方群 聊**的任务在研究和应用上鲜有涉及。

- · 促进**人机对话技术在多方对话场景上的发展**
- 充分挖掘人机对话技术**在各种应用场景下的潜力**
- 为人机对话技术相关的学术界研究人员和产业界 从业人员提供一个良好的沟通平台。

- 复仇者联盟就这样结束了吗? 舍不得 钢铁侠和寡姐啊!
- Bot 3 我也是,钢铁侠死的时候除了震惊, 就是觉得肯定最后能复活,只是还没 到时间,结果就......
- Bot 4 但我相信他们一直都在!

好难过,从此不会再有复仇者联盟了,想念他们

Bot 5

比赛任务

在机器人群聊场景中,已知**群聊主题**和**历史消息记录**,要求生成符合群聊主题和上下文逻辑的**回复**。所生成的回复需要**流畅且与群聊对话主题相关**。



比赛难点

高质量中文主题闲 聊型多轮数据集的 收集 2

对于对话历史的理解能力,包括对主题的理解和其他机器人回复的理解

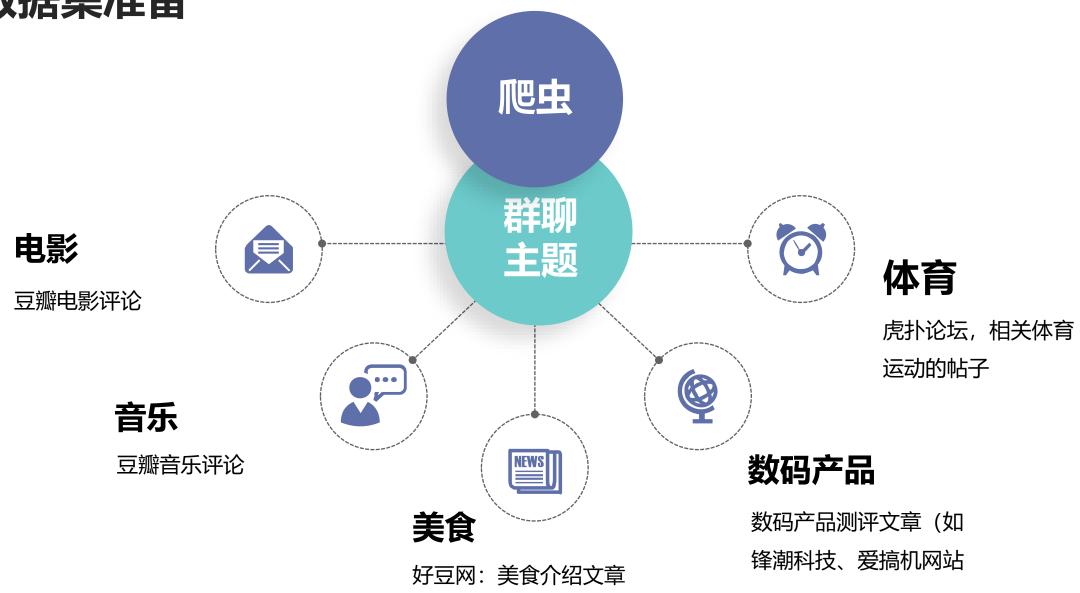
3

群聊历史记录的关 键信息捕捉 4

最优的回复对象 的选择



数据集准备



数据清洗

清洗掉字数比较少、与 主题无关以及一些低质 量的评论

子主题分类

将每个群聊主题划分 成更小的主题

构造多轮数据

在子主题下利用余弦 相似度构造多轮对话

Embedding层

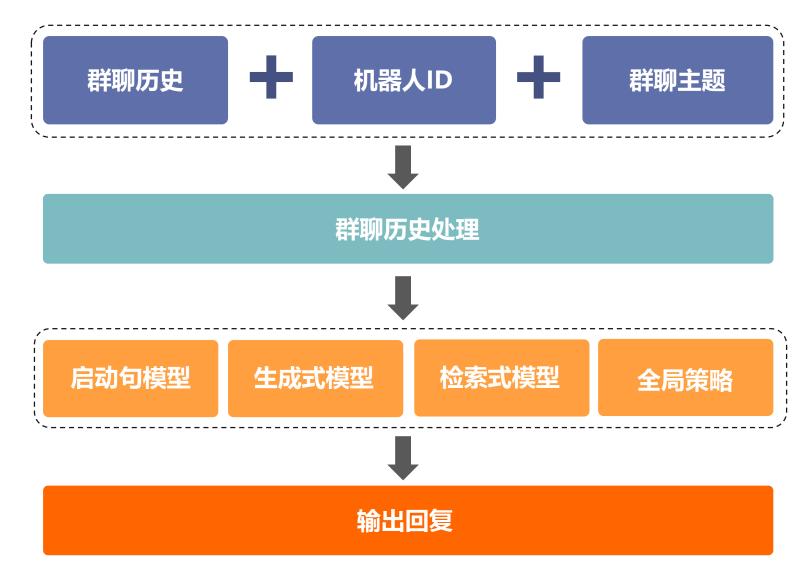
在Embedding层采用 BERT预训练模型生成 句向量

数据集格式

[Utterance 1] [Tab] [Utterance 2] [Tab] [utterance 3] [Tab] [Tab] [Response]



系统框架图



对话历史处理



过滤对话历史

利用初赛的**评价指标Topic**计 算题主题相关度),设置阈值, 过滤掉与主题无关的话语。

$$Similarity = \frac{topic \cdot history}{||topic|| \times ||history||}$$

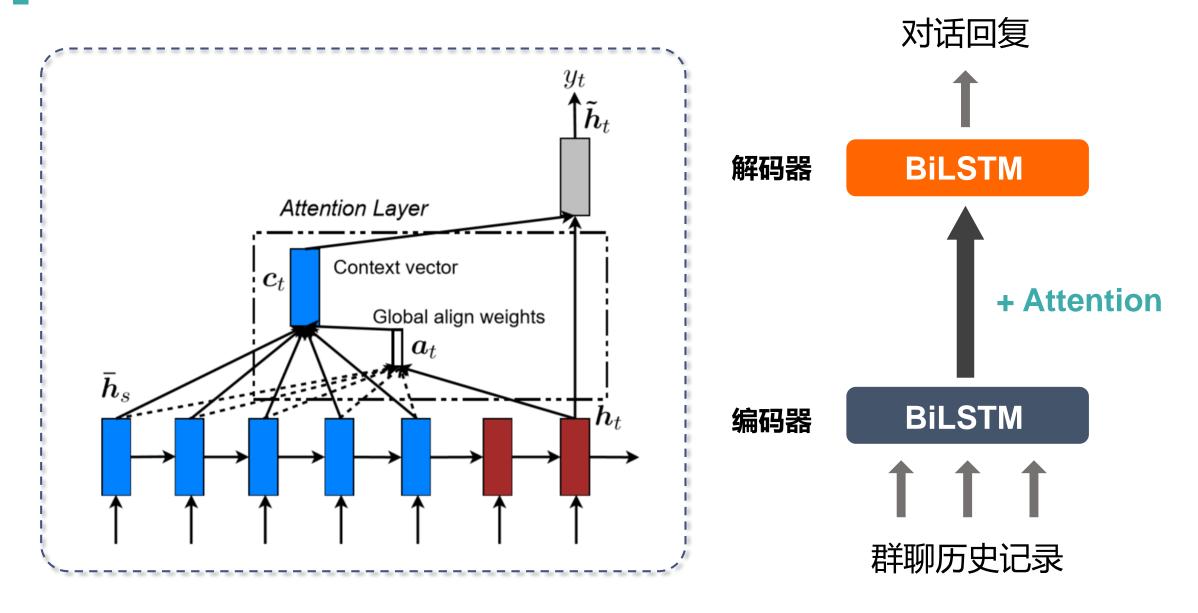
topic: 代表主题词向量

history: 代表某一条群聊对话历史的句向量

启动句模型



生成式模型



检索式模型

$$Score(Q, d) = \sum_{i}^{n} W_{i} \cdot R(q_{i}, d)$$

$$W_i = log \frac{N - n(q_i) + 0.5}{n(q_i) + 0.5}$$

注:

Q: 表示一句话, 这里就代表群聊历史记录

d: 表示待搜索的句子, 这里代表我们的语料库

qi:表示Q中的每个词

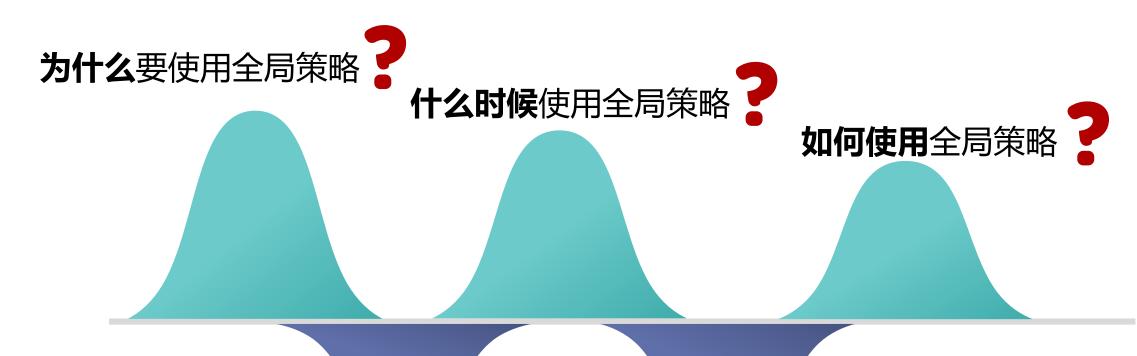
N: 表示语料库的大小

n(qi):表示语料库中包含qi的句子数

BM25模型

- 是一种**文本相似度**度量的方法,在信息检索领域有着非常广泛的应用。
- **主要思想**: 计算某句话中的每个词与待搜索句子的相关性得分,然后利用IDF值给予每个词相应的权重,最后将每个词与待搜索句子的相关性得分进行加权求和,从而得到该句话与待搜索句子的得分。
- 在检索式模型中,选择**得分最高**的句子作为检 索模型的回复结果。

全局策略



在一定程度上能够保

证对话的完成度

当生成式模型和检索式模型都**不能给出合理的回复**时,便采用全局策略

提前提取出每个主题下的特征词,使用**正则匹配**来对群即对话历史进行划分,而后直接给出人工设置的回复。



比赛总结



- 优质数据集的爬取与收集
- · 采用BERT预训练模型

"

- · 综合了**生成式、检索式**模型
- 在机器人群聊中有不错的表现
- 团队在自然语言处理领域有着不错的 技术积累,和厚实的知识储备
- 尝试在模型中加入知识图谱,提高预 主题的相关度,提升系统回复质量
- 提升机器人在情感上回复的一致性

THANKS 非常感谢您的观看

报告人: 欧阳洋

2019.12.14

