



## Python的智能问答之路

张晓庆



# 目录 contents >> 智能问答简介

- 》 QA快速实践
- >> Python开发的利与弊
- >> 总结展望





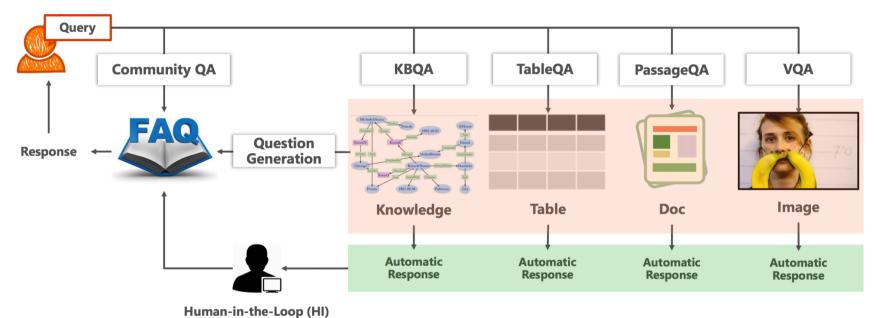


## 1智能问答简介

智能问答领域分类、举例、应用场景

## 智能问答领域分类





[Duan 2017]



## 智能问答举例-Community QA



#### • 数据结构化

- ▶ 用问答对的方式进行知识表示
- 知识点:由若干个问题(相似问)、以及 能回答这些问题的答案组成
- ▶ 知识库:由若干个知识点组成

#### • 模型

▶ 找到和用户query最匹配的问题,进而给 出对应的答案

#### 特点

- ▶ 易于维护
- ➢ 符合实际业务场景
- ▶ 为什么用这种形式?
  - ✓ 减轻人工维护答案的工作量
  - ✓ 同一知识点下的问题语义相同,是很好的 训练数据

#### 问答对

Q:宝宝低烧是否需要吃药

Q:宝宝3个月了,烧37.3度,要吃退烧药吗

Q:宝宝低烧是不是不用吃药 A:低烧建议宝宝多喝热水...

Q:新生儿喂奶量建议

Q:刚开始给新生儿喂奶,什么比例呀?

Q:新生儿怎么喂奶,喂多少A:新生儿可视体重的大小...



宝宝低烧37.5要吃药吗



问答模型



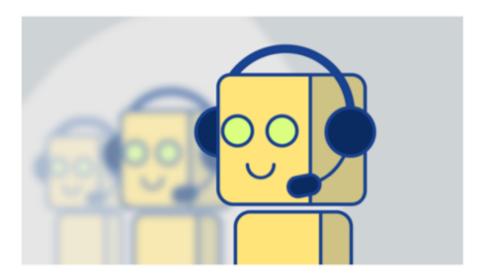
低烧建议宝宝多喝温水观察即可,有利于锻炼宝宝免疫力的,当高烧超过38.5的时候可以吃退烧药降温。



## 智能问答应用场景



- 辅助人工
  - ▶ 客服
  - ▶ 营销
  - ▶ 特定领域、重复性的对话
- GUI补充
  - ▶ 语音助手
  - ▶ 电话助手
- Voice-only Apps
  - ▶ 智能音箱
  - > 车载设备
  - ▶ 可穿戴设备









## 2 QA快速实践

任务拆解、各个击破

## 任务拆解



- 业务
  - ▶ 解决什么问题?
- 数据
  - ▶ 标注数据
  - ▶ 训练数据
  - ▶ 测试数据
  - ▶ 评估数据
- 建模
  - ▶ 输入输出?
  - ▶ 工作流?

#### · 语言工具

- > C++
- > Python
- > Java
- > GO
- 模型
  - ▶ 统计模型
  - ▶ 传统机器学习模型
  - ▶ 深度学习模型
  - ▶ 如何选择?是否组合?

## 评估

- > 评估指标
- ▶ 工具
- 迭代
  - ➤ 策略?
- 服务化
  - ▶ 服务框架
  - ▶ 性能
  - ▶ 稳定性



## 各个击破 - 业务



- ◆ 想给小孩报名英文课,不清楚课程内 容和价格怎么办?
- ◆ 课程看着不错,能直接帮忙预约一次 体验课?
- ◆ 想给爸妈买点红酒,该怎么挑?怎么 给爸妈讲解红酒的喝法?红酒要怎么 保存?





## □ 营销场景机器人

### □ 特性:

- ✔ 商务团队好帮手,多平台多渠道获客
- ✔ 回答标准且及时,第一时间有效引导
- ✔ 有效减少人力投入,提升线索收集数量



## 各个击破 - 业务



- ◆ 准备出国旅游,不会上网怎么办?需要提前准备什么?国外充电插座和国内是一样的吗?
- ◆ 30块的流量包是多少G?
- ◆ 办理海淀区高新技术企业需要准备哪些材料?





## □ 客服场景机器人

#### □ 特性:

- ✔ 永远积极向上, 比传统客服更"善解人意"
- ✓ 回答标准且及时, 永不打烊
- ✔ 支持多平台,支持语音、文字、图片等多种形式
- ✔ 有效减少人力投入,有效提升应答准确率



## 各个击破 - 业务



- ◆ 公司需要打卡吗?公司的文化是什么? 年假多少天?
- ◆ 打车发票要怎么报销?
- ◆ 物业一年物业费多少钱?能帮忙换水 龙头?





## □ 其它场景机器人

- □ 特性:
  - ✓ 有效渗透
  - ✓ 横向复制的可行性



## 各个击破 - 语言工具



#### • 开发成本

- ▶ C++: 简洁紧凑,灵活方便,需要精细设计,开 发成本较高
- ▶ Python:语法简单,完全面向对象,容易入门和 使用
- ▶ Java: 语法简单,面向对象,但框架较重,相对 而言较适用业务程序开发
- ➤ GO:语法简单,支持面向对象、函数、接口编程,开发速度媲美Python

#### • 平台迁移性

- ➤ C++:受环境和编译器影响较大
- ➤ Python:安装简单,服务器ubuntu、centos等都 默认兼容
- ➤ Java:跨平台可用
- ▶ GO: 支持交叉编译, 可在不同平台直接运行

#### 运行速度

- ▶ C++:最快
- ➤ Python:最慢,但是可以通过外调 C/C++/Java分担慢速计算的压力
- ➤ Java:较快
- ➤ GO:C语言一样的执行速度

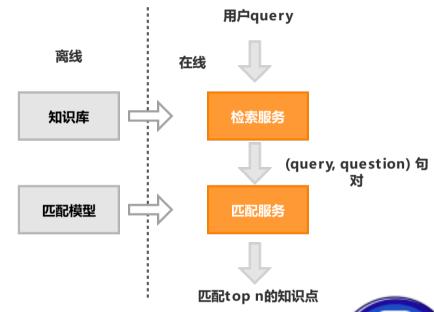
#### 工具完备性

- ► C++:多为开发者开源,如切词、词性标注等基础工具
- ▶ Python:海量的第三方开源工具库
- ▶ Java:较多开源NLP工具, LingPipe、 FudanNLP等
- GO:较多开源NLP相关工具, gonlp,goml等

## 各个击破 - 第一次建模



- 检索(Retrieval)
  - ➤ 每个相似问question作为可被检索的文档
  - ➤ 输入为用户query
  - ➤ 输出为若干个(query, question)句对
  - ▶ 每个相似问都对应一个知识点
- 匹配(Matching)
  - ▶ 计算(query, question)的语义相关性
  - ➤ 返回top n做排序
- 依赖工具
  - ▶ Python:数据预处理、搭建pipeline
  - ▶ Python扩展包:elasticsearch
  - ▶ Python扩展包:wmd



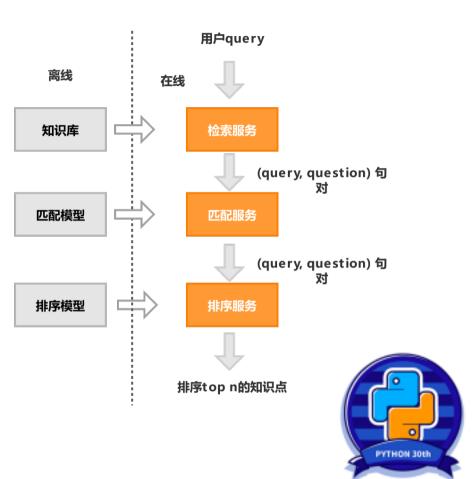
- 存在问题
  - ▶ 相似意图区分能力弱
  - > 泛化能力差



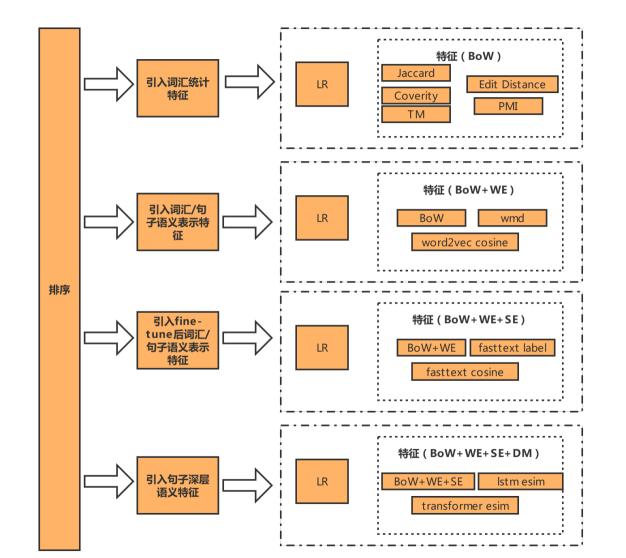
## 各个击破 - 第二次建模



- Baseline:检索+匹配
- 排序(Ranking)
  - 用知识库内的相似问,构造句对训练数据,训练有监督的模型
  - 基于通用领域的问答对,构造句对训练数据,训练通用领域内有监督的模型
  - ▶ 模型融合
  - ▶ 判断(query, question)相关性打分, 返回top n作为最终命中知识点,给出对 应知识点的答案回复用户
- 依赖工具
  - ▶ Python及第三方扩展包



## 各个击破 - 模型



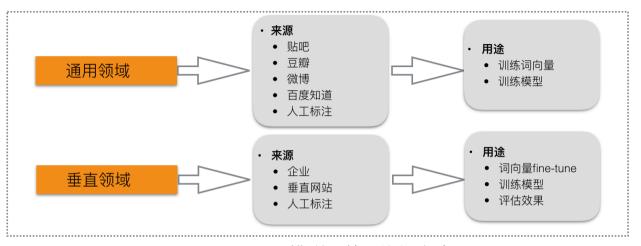




### 各个击破 - 数据



**PYTHON 30th** 



- 开源数据抓取&清洗
- 依赖工具
  - > requests抓取数据
  - ➤ retry重试

- 模型训练&特征生成
- 依赖工具
  - gensim:训练word2vec
  - jieba: 切词,统计生成PMI/TM词典
  - difflib:调用SequenceMatcher生成edit-distance
  - fasttext:对词向量进行fine-tune, 计算fasttext label
  - numpy: 计算w2v cosine/fasttext cosine
  - wmd: 计算wmd特征
  - esim: 计算lstm-esim特征
  - tensorflow: 计算transformer-esim特征
  - scikit learn:调用LR训练模型

## 各个击破 - 评估



婴儿咳嗽怎么食疗	新生儿黄疸吃什么药	没有快递取货码怎么办
宝宝流鼻水咳嗽可以喝什么么	新生儿黄疸可以服用的药物	取货吗被我不小心删了怎么办
宝宝咳嗽吃什么食疗好阿	什么药能治疗黄疸	提货码被我不小心删了
宝宝咳嗽吃食疗吃什么好响	孩子黄疸喝什么药	没有收到取货码
宝宝咳嗽有食疗吗?太小不想用药	新生儿黄疸应该吃点什么药	取货码短信不小心删了
治疗小孩咳嗽的偏方	正常吃什么药能缓解黄疸	取快递的取货码没收到
小孩咳嗽吃什么好的快	黄疸高可以吃什么药	没给我提货码
小儿止咳偏方最有效的	黄疸13.5高的话吃啥药	没收到取件短信
宝宝有点咳嗽怎么食疗	退黄疸用什么药	怎么能知道取货码

#### • 评估数据

- ▶ 领域均衡:6个领域,每个领域50个知识点
- ▶ 评估数据对标训练数据:每个知识点12个相似问用于训练,3个相似问用于评估
- 评估指标
  - ▶ 准确率/召回率/F1值



## 各个击破 - 迭代



方法	领域]	领域2	领域3	领域4	领域5	领域6	平均
BoW + LR	0.871	0.705	0.880	0.713	0.820	0.820	0.801
BoW + WE + LR	0.898	0.725	0.947	0.793	0.840	0.893	0.849
BoW + WE + SE + LR	0.871	0.933	0.953	0.887	0.880	0.947	0.912
BoW + WE + SE + DM + LR	0.918	0.933	0.960	0.893	0.933	0.953	0.932

- badcase分析
- 设计有效特征
  - ➤ IDF加权
- 强化特征语义表示能力
  - ▶ 词袋模型语义表示能力弱
  - ▶ 预训练词向量能提升模型的语义表示能力
  - ➢ 深度学习网络让句子产生交互,能进一步提升语义表示能力
  - ➤ 领域内数据fine-tune是有效的
- 拥抱业界新兴模型
  - bert+MTL



## 各个击破 - 服务化







- 微服务架构2
  - ▶ 降低资源占用
  - ▶ 方便灵活扩容
  - ▶ 资源充分利用
- 服务框架
  - ▶ http:短链接,简单,开发方便
  - > grpc:长链接,安全性



微服务架构1

微服务架构2

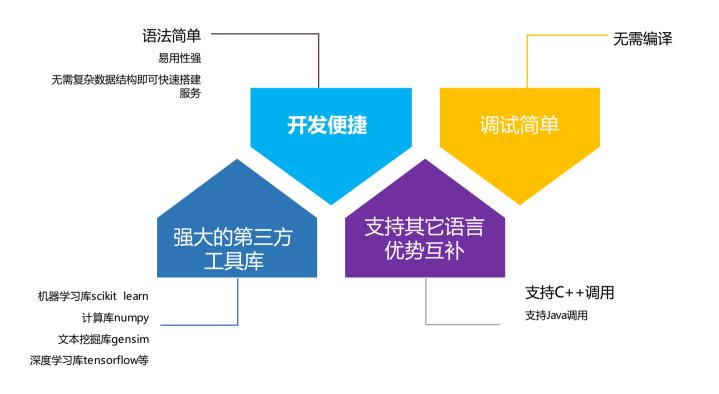




## 3 Python开发的利与弊

优势总结、缺点举例







### 缺点举例1-内存占用高



### Python: 一切皆对象

对象	占用子节(sys.getsizeof)				
int	28				
float	24				
string	50				
list	64				
dict	240				

```
typedef struct {
    PyObject_HEAD
    long ob_ival;
} PyIntObject;

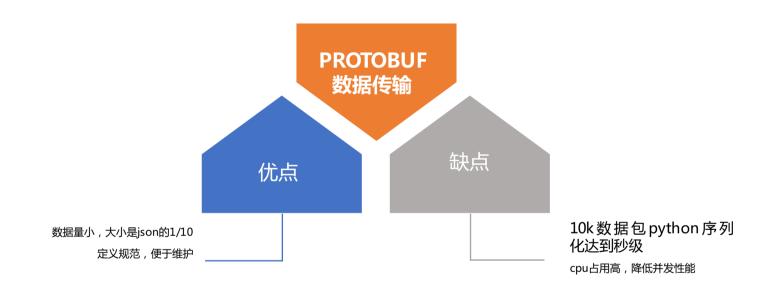
struct _longobject {
    long ob_refcnt; // 引用计数
    PyTypeObject *ob_type; //变量类型
    size_t ob_size; //实际占用内容大小
    long ob_digit[1]; //存储的实际python值
};
```

- python执行由解析器解析为C语言对应的结构
- python对象取值仅对应C结构的一个属性
- 附加字段、引用指针均消耗内存
- 解决方案: c++封装kv存储,编译成so供python调用,内部采用unordered\_map实现
- 提升:1g文件, python load dict占用5~6g, kvdict存储占用1~1.5g



## 缺点举例2-pb序列化慢



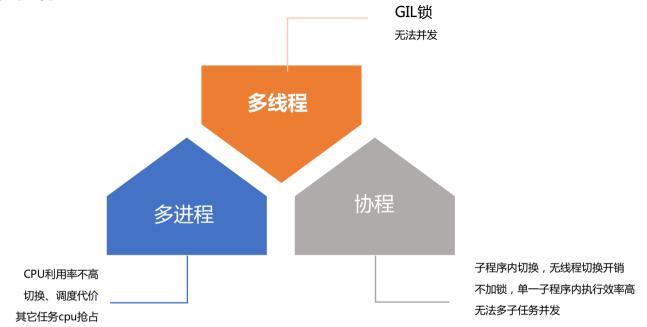


解决办法: 引入c++ implementation, 解析速度提升10倍+



## 缺点举例3-并发机制





解决办法:CPU密集型并发任务独立为微服务,多线程/协程调用







## 4 总结展望

总结、期望



理解业务,对问题 进行合理建模 选择合适的语言完 成任务 由浅入深稳步迭代: 建立数据、模型、 FEEDBACK的闭环

持续性学习以及拥抱技术





基础组件性能优化:存储、访问

语言本身支持更多的协程、高并发、多核







## **THANK YOU**

