# QuestionAnsweringSystem 技术实现

#### @mr.cc

QuestionAnsweringSystem<sup>1</sup>是一个 Java 实现的人机问答系统,能够自动分析问题并给出候选答案。本文从工作原理、主要数据结构、关键技术及代码实现四个方面对该系统的技术实现进行分析。

### 1、工作原理

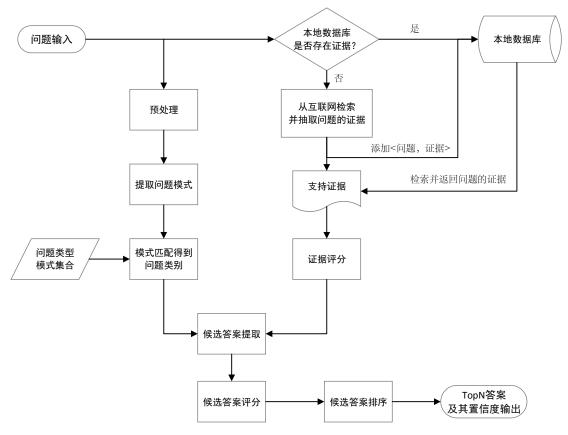


图 1 OA 系统工作原理

该 QA 系统的工作原理如图 1 所示,主要可以划分为证据获取、证据评分、问题分类、候选答案评分四大模块。这四大模块的目标及内容如下:

- ▶ 证据获取: 从本地数据库或互联网上获取支撑问题的证据。若本地数据库存储有该问题的证据,则直接返回支撑问题的证据。否则,需要利用搜索引擎(如百度、谷歌)从互联网上抓取与该问题相关的片段,并抽取、整理出其中的正文作为该问题的支撑证据。
- ▶ 证据评分: 为评价不同证据对问题的支撑度,需建立一套证据评分机制。

- 1 -

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> 项目作者:杨尚川;项目地址:https://github.com/ysc/QuestionAnsweringSystem

证据评分模型,采用了基于词频的、基于 bigram 的和基于 skip-bigram 的三种评价方法及基于上述三种方法加权的组合方法。评分过程中,可以由用户设定以上四种评价方法的任意一种。

- ▶ 问题分类: 对问题所属的类别进行判定。该系统将可识别的问题类别划分为人名、地名、机构名、数字、时间、定义和对象七类(暂时仅支持前五类),并预先定义这几类问题的匹配模式。分类过程为: 1)提取问题的模式,2)和预定义的问题类型模式进行正则匹配,3)根据匹配的结果确定问题的类别。针对同一类问题,系统又定义了五大类数小类的匹配模式,用户可以自由设定匹配模式为大类别或基于五大类的加权组合。
- ▶ 候选答案评分:为评估候选答案的质量,需建立一套候选答案评分机制。在候选答案评分模型中,基础的评价方法有基于词频的、基于词距的、基于最短词距的、基于文本对齐的、基于宽松文本对齐的、基于回带文本对齐的和基于热词的七类方法;综合的评价方法有基于基础评价方法加权的组合方法。评价过程为:1)根据问题类型确定答案类型,然后从证据词集中筛选出命名实体标记与答案类型一致的词,作为候选答案,2)针对每个候选答案,利用评分模型进行打分,用户可以自由设定八类评价方法中的一种作为评分模型。在打分过程中,每类评价方法均有一个权值,候选答案的得分是评价方法的打分与该评价方法权值的乘积。

#### 2、主要数据结构

该 QA 系统最主要的数据结构有"问题 (question)"和"证据 (evidence)"两个,分别定义了输入的问题及支撑问题的证据的结构,描述如下:

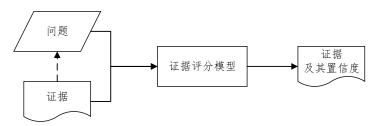
	属性	类型
	问题	字符串
	支撑证据	evidence 列表
	问题类型	枚举
question	预期答案	字符串
	候选问题类型	问题类型集合
	候选答案过滤器	方法
	标题/title	字符串
	片段/snippet	字符串
evidence	得分/score	Double
	候选答案	<answer, score="">集合</answer,>

## 3、关键技术

该系统涉及的关键技术包括预处理(分词、词性标注及依存句法分析)、证据评分模型、候选答案评分模型<sup>2</sup>和问题分类模型。其中,预处理采用了开源工具(分词+词性标注: anjseg-0.9<sup>3</sup>,依存句法分析: stanford-parser-3.3.1<sup>4</sup>),本节将不会对预处理技术作特别说明。

#### 3.1 证据评分模型

该模型的目标是评价支撑问题的证据的可信度,包含三个子模型(基于词频、基于 bigram、基于 skip-bigram)和一个组合模型(前三个子模型的线性加权)。



### > 基于词频的评价模型

- a) 对问题及支撑证据进行分词、去停用词等处理;
- b) 统计证据(包括 title 和 snippet) 中所有词的词频 $\{tf_i\}$ ;
- c) 将问题中的词与证据中的词匹配,对于问题中的词,若在证据的 title 中出现,记  $2/tf_i$ 分;若在证据的 snippet 中出现  $1/tf_i$ 分;
- d) 对问题中所有的词的得分累加求和,并乘以该评价模型的权重,得到该证据的评分。

## > 基于bigram 的评价模型

- a) 分词并提取问题的二元词,问题经分词后表示为 $S = \{w_1w_2 \cdots w_n\}$ , S 的 二元词集为 $\{w_1w_2, w_2w_3, \cdots, w_{n-1}w_n\}$ ;
- b) 统计二元词集的词在证据(包括 title 和 snippet)中出现的次数,出现一次记 2分;
- c) 对二元词集的所有词的得分累加求和,并乘以该评价模型的权重,得到该证据的评分。

#### ▶ 基于skip-bigram 的评价模型

a) 分词并提取问题的 skip-bigram,问题经分词后表示为 $S = \{w_1w_2 \cdots w_n\}$ ,S 的 skip-bigram 词集为 $\{w_1.w_3, w_2.w_4, \cdots, w_{n-2}.w_n\}$ ,词集里的点号表示任意字符;

<sup>2</sup> http://brenocon.com/watson\_special\_issue/08%20textual%20evidence%20gatherint.pdf,证据及候选答案评分模型主要以 IBM Watson 系统的"文本证据收集与分析"为参考。

<sup>3</sup> https://github.com/NLPchina/ansj\_seg

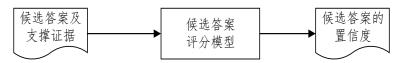
<sup>4</sup> http://nlp.stanford.edu/software/lex-parser.shtml

- b) 统计 skip-bigram 词集的词在证据(包括 title 和 snippet)中出现的次数 (正则匹配),出现一次记 2分;
- c) 对 skip-bigram 词集的所有词的得分累加求和,并乘以该评价模型的权重,得到该证据的评分。

在该 QA 系统中, 各评价子模型的初始权重均设置为 1。

#### 3.2 候选答案评分模型

该模型的目标是评价候选答案的可信度,包含七个子模型(基于词频、词距、最短词距、文本对齐、宽松文本对齐、回带文本对齐和热词)和一个组合模型(前七个子模型的线性加权)。候选答案,是支撑证据中命名属性与问题类型一致的词。每个评价子模型的初始权重均设置为1。



#### > 基于词频的评价模型

- a) 统计候选答案 c 在证据(包括 title 和 snippet)中出现的次数,若在 title 中出现,记两次;若在 snippet 中出现,记一次;
- b) 累计候选答案在证据中得到的总次数,乘以该评价模型的权重,得到该 候选答案的评分。

#### ▶ 基于(最短)词距的评价模型

- a) 给定候选答案 c;
- b) 对问题 Q 和证据 E 进行分词处理, Q =  $\{t_1t_2 \cdots t_m\}$ , E =  $\{w_1w_2 \cdots w_n\}$ ;
- c) 计算 c 在 E 中的所有位置{ $c_i$ |i = 1,2,...,u};
- d) 分别计算 Q 中词项在 E 中的所有位置 $\{t_{ki} | k = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, v_k\};$
- e) 候选答案与单个词项之间的距离distance<sub>1</sub>(c,  $t_k$ ) =  $\sum_{i=1}^{i=u} \sum_{j=1}^{j=v_k} |c_i t_{kj}|$ , 最短距离 distance<sub>2</sub>(c,  $t_k$ ) = min $|c_i t_{kj}|$ ;  $i = 1, 2, \dots, u$ ;  $j = 1, 2, \dots, v_k$ ;
- f) 候选答案的词距 $\operatorname{dis}_1(c) = \sum_{k=1}^{k=m} \operatorname{distance}_1(c, t_k)$ ,最短词距 $\operatorname{dis}_2(c) = \sum_{k=1}^{k=m} \operatorname{distance}_2(c, t_k)$ ;
- g) 候选答案的评分 $score(c) = score_{origin}(c)/dis(c)*weight$ ,其中 $score_{origin}(c)$ 是候选答案的原始得分,weight是当前模型的权重,dis(c)是候选答案的词距或最短词距。

#### ▶ 基于文本对齐的评价模型

- a) 给定候选答案 c;
- b) 对问题 Q 进行分词处理, Q =  $\{t_1t_2\cdots t_m\}$ ;
- c) 将 c 放到 Q 中的每一个位置,得到 m 个句子,也即 m 个严格的对齐模

式:  $\{ct_1t_2\cdots t_m, t_1ct_2\cdots t_m, \cdots, t_1t_2\cdots ct_m\}$ ;

- d) 在严格对齐模式的基础上,再建立 m 个模糊的对齐模式,构造规则如下: 允许严格对齐模式中每个词项后接 0~5 个任意字符,如  $c.\{0,5\}t_1.\{0,5\}t_2.\{0,5\}\cdots t_m.\{0,5\};$
- e) 由 c)和 d)得到 2m 个对齐模式,将这些模式分别放到证据文本中进行正则匹配,并统计匹配到的句子数 count 及这些句子的总长 lens;
- f) 候选答案评分score(c) = questionLen/avgLen \* weight, 其中, 匹配长度avgLen = lens/count, questionLen是问题长度, weight是当前模型的权重。

### > 基于宽松文本对齐的评价模型

该评价模型基本和基于文本对齐的评价模型一样, 唯一一点不同的是该模型 在对问题进行分词之后, 忽略长度为1的词项。

#### ▶ 基于回带文本对齐的评价模型

该模型相比基于文本对齐的评价模型,唯一不同的地方在于用于匹配的证据 文本。该模型所用的证据文本,是通过 Google 搜索由问题和候选答案组成的关 键词而得到的结果。

#### ▶ 基于热词的评价模型

- a) 对证据文本进行分词,并统计每个词项在证据文本中出现的次数;
- b) 对问题进行分词,选出长度大于1的词项,并由a)得到这些词项在证据 文本中出现的次数,选择出现次数最高的词作为热词;
- c) 找出离热词最近的候选答案,该候选答案的得分先翻倍,再乘以该评价模型的权重,并将其作为最佳候选答案。

#### 3.3 问题分类模型

该 QA 系统的问题分类采用的是模式匹配的方法, 其核心内容是建立起问题 类型的匹配模式(以下简称"模式")。这些模式可以分为三大类: 直接匹配模式、 基于问题分词的词与词性/词性的匹配模式和基于问题主谓宾的词与词性/词性的 匹配模式。在建立模式之后, 先按选定的某类模式提取问题的模式, 再与所有问 题类型模式正则匹配, 最后将得票最多的问题类型作为问题的类别。下面用例句 "APDlat 的发起人是谁?"对三类模式进行说明:

## C1 直接匹配模式

示例	APDlat 的发起人是谁?	
	Person 1990 年中国共产党的总书记是谁	
	Person 请问初唐四杰是哪四位	
问	Location "海的女儿"是哪个城市的城徽	
类 类	Location 阿尔及利亚首都是哪个城市	
题类型模式	Organization 爱国华侨陈嘉庚出资兴建的大学是哪一所	
	Organization 电影界百花奖的主办单位是什么	
(部分)	Number 北京邮电大学的占地面积有多大	
	Number 北京大学占地多少平方米	
	Time 发现大庆油田在哪一年	
	Time 澳门回归祖国在哪一年	

## C2 基于问题分词的词与词性/词性的匹配模式

cept).*
cept).*
cept).*
mber).*
*
pt).*
pt).*
( ( ( ) ( ) ( ) ( ) ( ) ( ) ( ) ( ) ( )

## C3 基于问题主谓宾的词与词性/词性的匹配模式

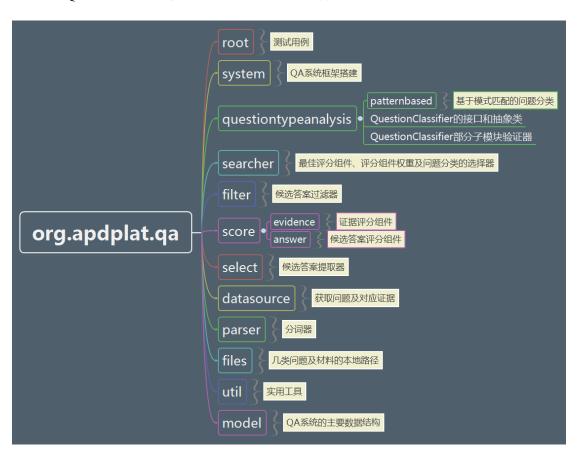
	C3 基丁问题主诵兵的问与问性/问性的匹配模式	
示例		
(词+词	发起人/n 是/v 谁/RW.RWPersonSingle	
性)		
示例	n/v/ RW.RWPersonSingle	
(词性)	II V KW.KWI CISOIISIIIgiC	
	Person->Multi2 .*(V.).*(RW.RWOrdinaryMulti).*(nr nr1 nr2 nrj nrf).*	
	Person->Single1 .*(RW.RWPersonSingle).*	
	Location->Multi2 .*(V.).*(RW.RWOrdinaryMulti).*(ns nsf).*	
	Location->Single2 .*(V.).*(RW.RWOrdinarySingle).*(ns nsf).*	
	Organization->Multi1 .*(V.).*(RW.RWOrdinaryMulti).*(nt).*	
	Organization->Single1 .*(V.).*(RW.RWOrdinarySingle).*(nt).*	
	Definition->Definition2 .*(N.Concept).*(V.).*(RW.RWDescriptive).*	
	Definition->Language1 .*(N.LanguageOfConcept).*(V.).*(RW.RWOrdinarySingle).*	
	Definition->Animal1 .*(N.AnimalOfConcept).*(RW.RWDescriptive).*(V).*	
	Definition->Method1 .*(N.MethodOfConcept).*(V.).*(RW.RWOrdinarySingle).*	
问	Number->Ordinary1 .*(N.NumberNoun).*(RW.RWNumber).*	
<b>巡</b> 类	Number->Area1 .*(N.NumberAreaOfConcept).*(RW.RWNumber).*	
型 模	Number->Code1 .*(N.NumberCodeOfConcept).*(V).*(RW.RWNumber).*	
问题类型模式(部分)	Number->Frequency1 .*(RW.RWNumber).*(N.NumberFrequencyOfConcept).*	
部分	Number->Temperature1 .*(ns nsf).*(RW.RWTemp).*	
	Time->Ordinary1 .*(V).*(RW.RWOrdinarySingle).*(N.TimeOfConcept).*	
	Time->Date1 .*(N.Concept).*(RW.RWTimeDate).*	
	Object->AcademicSingle .*(RW.RWOrdinarySingle).*(N.ObjectAcademic).*	
	Object->AcademicMulti .*(RW.RWOrdinaryMulti).*(N.ObjectAcademic).*	
	Object->ArtSingle1 .*(N.ObjectArt).*(V).*(RW.RWOrdinarySingle).*	
	Object->Award .*(RW.RWOrdinaryMulti).*(N.ObjectAward).*	
	Object->Category1 .*(RW.RWOrdinarySingle).*(N.ObjectCategory).*(V).*	
	Object->Event1 .*(V).*(RW.RWOrdinarySingle).*(N.ObjectEvent).*	
	Object->FoodMulti .*(N.ObjectFood).*(V).*(RW.RWOrdinaryMulti).*	
	Object->Material1 .*(N.ObjectMaterial).*(V).*(RW.RWOrdinarySingle).*	
	Object->TermMulti1 .*(N.ObjectTerm).*(V).*(RW.RWOrdinaryMulti).*	

## 4、代码实现

该系统是基于 Java 语言和 maven 环境搭建的,本节将从整体结构和主要类功能来说明其代码实现。

### 4.1 整体结构

该 QA 系统的代码实现整体结构如下图所示:



#### 4.2 主要类功能

所在包	类名	功能
	Question	问题的结构
	Evidence	证据的结构
	QuestionType	问题的类型, 枚举
org.apdplat.qa.model	CandidateAnswer	<b>候选答案的结构</b>
	CandidateAnswer-	17 VI. ble 2-7 11 & A
	Collection	候选答案的集合
org.apdplat.qa.util	MySQLUtils	面向问题和答案的数据库操作
	TextExtract	基于规则方法的网页正文抽取
	Tools	混合工具包(比较杂)
	ZipUtils	Zip 压缩与解压缩

所在包	类名	功能
org.apdplat.qa.files	FilesConfig	几类问题及对应材料的本地路径
org.apdplat.qa.parser	WordParser	分词器
	DataSource	获取问题及对应证据,接口,以下四个类
		均是该接口的实现类
	FileDataSource	从文件中获取问题及对应证据
1-1-4 1-4	BaiduDataSource	利用百度搜索引擎从互联网上获取问题
org.apdplat.qa.datasource		的对应证据
		利用 Google 搜索引擎从互联网上获取问
	GoogleDataSource	题的对应证据
	ConsoleDataSource	从控制台获取问题
	CandidateAnswer-	候选答案提取组件,接口,下一个类是该
one andulat as salast	Select	接口的实现类
org.apdplat.qa.select	CommonCandidate-	通用候选答案提取组件
	AnswerSelect	<b>週</b> 用 医现合亲族 \
	CandidateAnswerFilter	候选答案过滤组件,接口,下一个类是该
org.apdplat.qa.filter		接口的实现类
org.apupiat.qa.mtci	CandidateAnswer-	候选答案过滤器(如果候选答案出现在问
	CanNotInQustionFilter	题中,则过滤)
	EvidenceScore	证据评分模型,接口,以下四个类均是该
		接口的实现类
	TermMatch-	基于词频的证据评分
org.apdplat.qa.score.	EvidenceScore	全 1 内外目 炉 炉 灯 刀
evidence	BigramEvidenceScore	基于 bigram 的证据评分
Cvidence	SkipBigram-	基于 skip-bigram 的证据评分
	EvidenceScore	至 1 Skip bigiam 中 1 正 归 7 7
	Combination-	组合证据评分
	EvidenceScore	
	BestClassifierSearcher	根据已标注语料选择最佳分类器
org.apdplat.qa.searcher	BestScoreSearcher	寻找最佳的证据和候选答案评分模型
org.apapiat.qa.scarciici	BestScoreWeight-	寻找最佳的证据和候选答案评分模型的
	Searcher	权重

所在包	类名	功能
org.apdplat.qa.score. answer	CandidateAnswerScore	候选答案评分模型,接口,以下八个类均 是该接口的实现类
	TermFrequency- CandidateAnswerScore	基于词频的候选答案评分
	TermDistance- CandidateAnswerScore	基于词距的候选答案评分
	TermDistanceMini- CandidateAnswerScore	基于最短词距的候选答案评分
	TextualAlignment- CandidateAnswerScore	基于文本对齐的候选答案评分
	MoreTextualAlignment- CandidateAnswerScore	基于宽松文本对齐的候选答案评分
	RewindTextualAlignment- CandidateAnswerScore	基于回带文本对齐的候选答案评分
	HotCandidate- AnswerScore	基于热词的候选答案评分
	CombinationCandidate- AnswerScore	组合候选答案评分
	QuestionClassifier	问题分类器,接口
	Abstract- QuestionClassifier	问题分类器,抽象类,实现上一接口
	QuestionType-	问题类型转换器,用于将类型模式文件中
org.apdplat.qa.question-	Transformer	的问题类型转换为命名属性标记
typeanalysis	ValidateClassifier	依据已标注语料来验证基于模式匹配分 类器的准确性
	ValidateMainPart-	依据已标注语料来验证主谓宾提取的准
	Extracter	确性

—————————————————————————————————————	类名	功能
	PatternBasedMultiLevel	继承了 AbstractQuestionClassifier,基于模
	-QuestionClassifier	式匹配的方法判断问题的类型
	MainPartExtracter	提取主谓宾
	QuestionPattern	问题的模式, 枚举
	QuestionTypePattern- File	问题类型模式文件
org.apdplat.qa.question-	QuestionStructure	问题结构,用于提取主谓宾时的问题表示
typeanalysis.patternbased	PatternMatchResultItem	模式匹配结果项的表示
	PatternMatchResult	模式匹配结果,包含模式的类别和匹配项
	PatternMatchResult-	株 上 I I I I I I I I I I I I I I I I I I
	Selector	模式匹配结果选择器,接口
	DefaultPatternMatch-	默认的模式匹配结果选择器,是对上一接
	ResultSelector	口的实现
	PatternMatchStrategy	模式匹配策略表示
	QuestionAnswering-	问答系统构造器,接口
org.apdplat.qa.system	System	
	QuestionAnswering-	问答系统构造器的实现,是对上一接口的
	SystemImpl	实现
	CommonQuestion-	通用问答系统构造器,继承了上一个类
	AnsweringSystem	
	ScoreWeight	证据/候选答案评分组件的权重管理