

# 基于《知网》的词语相似度计算方法<sup>①</sup>

孙润志<sup>1,2</sup>, 于放<sup>2</sup>

<sup>1</sup>(中国科学院大学, 北京 100049)

<sup>2</sup>(中国科学院 沈阳计算技术研究所, 沈阳 110168)

**摘要:** 词语相似度计算中常用的一种方法是基于某种语义词典的计算. 首先介绍《知网》中的基本概念和层次体系结构, 借鉴刘群、李素建在词语相似度方面的基础理论, 利用《知网》的义原层次体系结构计算出其中的义原相似度, 再计算出概念的相似度, 最后得到词语的相似度. 还对其中的计算方法做出适当的改进调整, 使其计算出的结果更加符合实际情况.

**关键词:** 词语相似度; 知网; 义原; 义原相似度

## Word Similarity Computing Method Based on HowNet

SUN Run-Zhi<sup>1,2</sup>, YU Fang<sup>2</sup>

<sup>1</sup>(University of Chinese Academy of Sciences, Beijing 100049, China)

<sup>2</sup>(Shenyang Institute of Computing Technology, Chinese Academy of Sciences, Shenyang 110168, China)

**Abstract:** A common method of word similarity computing is based on a semantic dictionary. This paper introduces the “HowNet” in the basic concepts and hierarchical architecture, drawing lessons from Liu Qun, Li Sujian basic theory in word similarity. It makes use of “HowNet” sememe hierarchical architecture to calculate sememe similarity, then calculates the similarity of the concept, and finally gets the similarity of the words. This paper also makes appropriate adjustment to the computing method, so that the calculated results can be more in line with the actual situation.

**Key words:** word similarity; HowNet; sememe; sememe similarity

词语相似度在信息的检索处理、语义分析、机器翻译等各个方面都有重要的作用. 词语相似度的计算主要有两类计算方法: 一类是基于语义词典的计算方法; 一类是基于语料库统计的计算方法. 其中基于语义词典的计算方法根据词典对词语概念的分析描述, 根据语义关联的方法来计算词语相似度, 计算结果通常符合人工评测. 在我国汉语方面经常使用的语义词典有《同义词词林》和《知网》等. 其中《知网》凭借独特的知识描述形式和丰富的词汇语义知识成为研究汉语词语相似度计算的典型平台.

本文通过充分利用《知网》的知识描述结构和义原的层次体系关系. 在计算义原相似度方面添加考虑了义原节点的深度和密度信息, 使得计算结果更加合理, 实验数据的验证了这一方面.

## 1 《知网》

### 1.1 《知网》概述

《知网》(HowNet)知识库是由我国著名机器翻译专家董振东先生设计和开发的. 他提出应首先建立一种可以被称为知识系统的常识性知识库. 它以通用的概念为描述对象, 建立并描述这些概念之间的关系. 《知网》是一个各类概念为描述对象的知识系统, 它是把概念与概念之间的关系以及概念的属性与属性之间的关系形成一个网状的知识系统. 《知网》中的词汇语义知识和世界知识非常丰富, 在自然语言处理和机器翻译等方面发挥了巨大的作用.

### 1.2 《知网》组织结构

《知网》的结构中“概念”和“义原”是两个主要概念, 其中“概念”也叫做“义项”, 是对词汇语义的一种

<sup>①</sup> 收稿时间:2014-11-13;收到修改稿时间:2014-12-29



从信息理论的角度给出任意两个事物相似度的通用公式:

$$Sim(A,B)=\frac{\log p(\text{common}(A,B))}{\log p(\text{description}(A,B))}$$

其中分子是描述  $A$ 、 $B$  共性所需要的信息量的大小; 分母是完整的描述出  $A$ 、 $B$  个性所需要的信息量大小。

刘群<sup>[2]</sup>等认为两个词语的相似度是它们在不同的上下文中可以互相替换且不改变文本的句法语义结构的可能性大小。

## 2.2 词语相似度计算

本文的词语相似度计算是借鉴刘群、李素健<sup>[2]</sup>在词语相似度的计算基础上进行的, 即根据《知网》中词语、概念与义原的关系, 将词语相似度的计算转化为概念相似度计算, 再有概念相似度计算转化为义原相似度来计算。

### (1) 词语相似度计算

在《知网》的结构中词语是用概念来描述的, 一个词可以表达为几个概念, 而概念则用义原来描述。

假设词语  $W_1$  有  $n$  个概念  $C_{11}$ 、 $C_{12}$ 、...、 $C_{1n}$ , 词语  $W_2$  有  $m$  个概念  $C_{21}$ 、 $C_{22}$ 、...、 $C_{2m}$ , 本文中两个词语  $W_1$  和  $W_2$  的语义相似度是其所有概念之间相似度绝对值的最大值, 其符号取该对概念相似度的符号:

$$Sim(W_1, W_2) = \pm \max_{i=1, \dots, n, j=1, \dots, m} |Sim(C_{1i}, C_{2j})|$$

通过此公式可将两个词语之间的相似度问题转化到两个概念之间的相似度问题。

### (2) 概念相似度计算

概念是通过义原描述的, 然而不同类型的义原对概念描述作用的大小不同。据《知网》中对概念的具体描述, 概念的相似度计算可以由以下三个部分的相似度计算来得到。

独立义原描述式: 独立义原作为对概念的直接描述, 对概念的相似度有主要影响, 将两个概念的这一部分的相似度记为  $Sim_1(p_1, p_2)$ ;

关系义原描述式: 关系义原是表明是一种 is a 的定义关系或者是识别概念必不可少的特征属性, 对概念的相似度有一定影响, 将两个概念的这一部分的相似度记  $Sim_2(p_1, p_2)$ ;

符号义原描述式: 符号义原是对概念的一种间接描述, 表明概念的一些其它属性, 对概念的描述作用小于前面两种, 将两个概念的这一部分的相似度记

$Sim_3(p_1, p_2)$ ;

于是两个概念的整体相似度记为:

$$Sim(C_1, C_2) = \sum_{i=1}^3 \beta_i \prod_{j=1}^i Sim_j(p_1, p_2)$$

其中,  $\beta_i$  ( $1 \leq i \leq 3$ ) 是可调节的参数, 且有:  $\beta_1 + \beta_2 + \beta_3 = 1$ ,  $\beta_1 \geq \beta_2 \geq \beta_3$ , 同时反映了不同义原描述式对概念描述作用的不同。

### (3) 义原相似度计算

我们将概念相似度计算转化为义原相似度计算, 而义原的相似度计算需要利用《知网》的义原层次体系结构。通过《知网》中义原的上下位关系确定义原在层次结构中的语义距离, 借此通过语义距离的方法来计算义原相似度。刘群与李素健提出了通过语义距离来计算义原相似度的公式, 即

$$Sim(p_1, p_2) = \frac{\alpha}{d + \alpha}$$

其中  $p_1$ 、 $p_2$  分别表示两个不同的义原,  $d$  表示其在义原层次树中的路径长度, 是一个正数,  $\alpha$  是调节因子, 表示相似度为 0.5 时的路径长度。

两个义原相似程度很大程度取决于他们之间的语义距离, 也可通过数据验证证明上述公式是较为不错的义原相似度计算方法。但在进一步的研究中我们会发现, 义原相似度计算不仅与语义距离有关系, 也跟其他的因素有一定关联。两组义原在义原层次树中所处的深度不一样, 节点所在的密度不一样, 即使有相同的语义距离也会导致两组义原相似度的差距。因此在计算义原相似度考虑加入了义原节点深度和节点密度, 对他人提出的公式进行了改进<sup>[4,5]</sup>:

$$Sim(p_1, p_2) = \frac{a\alpha(dp(p_1) + dp(p_2)) + b\alpha(ds(p_1) + ds(p_2))}{d + \alpha}$$

其中,  $p_1$ 、 $p_2$  分别表示两个不同的义原,  $dp(p_1)$ 、 $dp(p_2)$  表示两个义原在义原树中的深度,  $ds(p_1)$ 、 $ds(p_2)$  表示两个义原节点在义原树中的密度,  $a$ 、 $b$ 、 $\alpha$  为可调节参数且  $a+b=1$ ,  $\alpha$  表示相似度为 0.5 时的路径长度,  $d$  表示其在义原层次树中的路径长度。

## 3 实验结果

根据以上词语相似度计算理论的研究, 我们使用以下三种方法来计算词语相似度, 并对计算结构比较分析。

方法 1. 使用李素建的基于语义计算的词语相似

度计算方法<sup>[6]</sup>;

方法 2. 使用刘群与李素建的基于《知网》的词语相似度计算方法;

方法 3. 本文中的词语相似度计算方法;

在本次实验中, 其实验结果如表 2 所示:

表 2 词语相似度计算结果

| 词语 1 | 词语 2 | 方法 1  | 方法 2  | 方法 3  |
|------|------|-------|-------|-------|
| 男人   | 父亲   | 1.000 | 1.000 | 1.000 |
| 男人   | 和尚   | 0.861 | 0.861 | 0.765 |
| 男人   | 鲤鱼   | 0.007 | 0.176 | 0.127 |
| 男人   | 收音机  | 0.006 | 0.094 | 0.063 |
| 医生   | 医治   | 0.014 | 0.037 | 0.034 |
| 跳槽   | 拔脚   | 0.006 | 0.184 | 0.259 |
| 风度   | 面积   | 0.315 | 0.612 | 0.365 |
| 深红   | 粉红   | 0.013 | 0.074 | 0.518 |

将方法 1、方法 2 和方法 3 得到结果相比较, 总体来看方法 1 的结果比较粗糙, 方法 2 的结果比方法 1 更细腻一些, 但有些词语相似度的结果也不太合理, 比如“深红”和“粉红”的相似度明显太低, “风度”和“面积”的相似度也显得过高. 根据人工主观评判标准, 可以看出方法 3 的结果更为合理.

方法 3 的计算方法在一定程度上提高了词语相似度的准确度, 但仍有两方面的问题需要考虑: 第一个问题是对于有些词语优化效果不明显, 需要进一步提高优化; 第二个问题是对于节点密度和节点深度的加入, 造成存储节点信息的增加, 提高节点存储效率也

是我们要考虑的问题.

#### 4 结语

本文通过研究《知网》知识库的知识描述语言和义原体系结构, 更加深入了解基于《知网》的词语相似度计算方法的相关原理. 在基于刘群等人的研究基础上, 对词语相似度的计算方法进行了如下部分改进, 使计算方法更加合理. 在下一步的工作中, 我们将进一步研究《知网》的体系结构, 并将词语相似度的计算应用到文本相似度<sup>[7]</sup>的计算中.

#### 参考文献

- 董振东, 董强. 知网, <http://www.keenage.com>
- 刘群, 李素建. 基于《知网》的词汇语义相似度的计算. 第三届汉语词汇语义学研讨会. 台北, 2002.
- Lin DK. An Information-Theoretic Definition of Similarity Semantic distance in WordNet. Proc. of the Fifteenth International Conference on Machine Learning, 1998.
- 夏天. 汉语词语语义相似度计算研究. 计算机工程, 2007, 33(6):191-194.
- 吴思颖, 吴扬扬. 基于中文 WordNet 的中英文词语相似度计算. 郑州大学学报(理学版), 2010, 42(2):66-69.
- 李素建. 基于语义计算的语句相关度研究. 计算机工程与应用, 2002, 38(7):75-83.
- 肖志军, 冯广丽. 基于《知网》义原空间的文本相似度计算. 科学技术与工程, 2013, 13(29):8651-8656.