# 马尔科夫链在古诗写作上的应用

黄予 2017210861 计研174

### 实验内容

机器自动作诗,用户输入第一句诗,机器输出下一句诗。

## 语料库

诗句对的集合,截取部分如下:

朝朝奉御临池上 不羡青松拜大夫 幽人听达曙 相和藓床吟 佳人忆山水 置酒在高台 降集翻翔凤 追攀绝众狙 圣主此时思共理 又应何处救苍生 化城若化出 金榜天宫开 樱桃未绽梅花老 折得柔条百尺长

# 理论根据

### 记号

- FS: 第一句诗 (First Sentence)
- SS: 下一句诗 (Second Sentence)
- $f_i$ : 第一句诗中的第i个字(词)
- $s_i$ : 下一句诗中的第i个字(词)
- L: 诗句长度
- $w_1 w_2 \dots w_n$ : 字(词)序列,在计算语言学领域称为n gram
- $C(w_1 w_2 \dots w_n)$ :  $w_1 w_2 \dots w_n$  在语料库中出现的频数
- $N_{n-gram}$ : 语料库中n-gram的总数
- $C_{SS}(s_i)$ :  $s_i$ 在语料库第二句诗中出现的频数

注:由于本实验的实现是基于字,也为了说明方便,以下的说明均以字为单位。

#### 原理

从概率论的角度,实验任务可描述为在给定第一句诗FS时,求条件概率最大的第二句诗SS,即求

$$\underset{SS}{argmax} P(SS|FS)$$

由贝叶斯公式,

$$P(SS|FS) = \frac{P(FS|SS)P(SS)}{P(FS)} \propto P(SS)P(FS|SS)$$

在上式中,由于FS已经给定,故略去;P(SS)表示下一句诗的概率,该式称为语言模型;P(FS|SS)表示给定第二句诗时生成第一句诗的的条件概率,该式称为翻译模型。将语言模型继续分解:

$$P(SS) = P(s_1 s_2 \dots s_L) = P(s_1)P(s_2|s_1)P(s_3|s_1 s_2) \dots P(s_n|s_1 s_2 \dots s_L)$$

从语言学的角度,句子中的字一般只与其附近的字有关,例如 我爱吃红苹果 一句,如果把 果 字拿掉,变成 我爱吃红苹\_ ,那么即使我们没有看到 我爱吃 三个字,而是仅看到 红苹 ,我们也可以推出下一个字 应为 果 。因此,我们假设诗句中的第i个字只受前n-1个字约束,即:

$$P(s_i|s_1s_2...s_{i-1}) \approx P(s_i|s_{i-n+1}...s_{i-1})$$

进而,

$$P(SS) = P(s_1 s_2 \dots s_L) \approx \prod_{i=1}^{L} P(s_i | s_{i-n+1} \dots s_{i-1})$$

其中当 j < 1 时认为  $s_j$  为空,例如 $P(s_2|s_{-1}s_0s_1) = P(s_2|s_1)$ 。上述语言模型在计算机领域称为 n-gram 语言模型,特别地,当n=2时,

$$P(SS) = P(s_1 s_2 \dots s_L) \approx \prod_{i=1}^L P(s_i | s_{i-1}) = P(s_1) P(s_2 | s_1) P(s_3 | s_2) \dots P(s_L | s_{L-1})$$

即诗句第 i 个字只与第 i-1 有关,而与前面的字无关,该诗句的生成过程就是一个马尔科夫链。各个"子条件概率"的计算如下:

$$P(s_n|s_1...s_{n-1}) = \frac{C(s_1...s_n)}{C(s_1...s_{n-1})}$$
$$P(s_i) = \frac{C(s_i)}{N_{1-gram}}$$

其中, $C(s_1...s_n)$ 指在 $s_1...s_n$ 语料库中出现的频数, $N_{1-gram}$ 指语料库中的 1-gram 总数,即总字数。

同样地, 翻译模型P(FS|SS)可分解为:

$$P(FS|SS) = P(f_1f_2...f_n|s_1s_2...s_n) \approx \prod_{i=1}^n P(f_i|s_i)$$

$$P(f_i|s_i) = \frac{C(match(f_i, s_i))}{C_{SS}(s_i)}$$

其中, $C_{SS}(s_i)$ 指 $s_i$ 在语料库的所有第二句诗中出现的频数, $C(match(f_i, s_i))$ 指 $f_i$ 与 $s_i$ 在语料库中的匹配次数。

## 计算机程序

• 见code文件夹

#### 运行

在 code 文件夹下启动命令行,输入命令:

python SMT.py

回车即可运行, 用户可依次输入第一句诗, 程序会自动给出下一句诗, 如下:

Last login: Sun Dec 24 17:23:15 on ttys004 HYdeMacBook-Pro:code apple\$ python SMT.py

Reading data...

Training...

Training Language Model...
Traning Translation Model...

输入诗句: 缀帘金翡翠 输出诗句: 宫殿玉鸳红 输入诗句: 不堪明月里 输出诗句: 不可入云中 输入诗句: 祝老师万事如意

输出诗句: 流年是千年似情

输入诗句: exit

HYdeMacBook-Pro:code apple\$

## 结果与分析

语料库切分为训练集和测试集,训练集用于训练模型,测试集用于测试。模型在测试集上的结果截取如下,格式为 第一句诗 模型根据第一句诗的输出 | Ref:第一句诗原来所对的诗:

此日令人肠欲断 何时见我眼初开 IRef:不堪将入笛中吹

弄闲时细转 寻静处轻轻 IRef:争急忽惊飘

明月峡添明月照 白云峰减暗风吹 |Ref:蛾眉峰似两眉愁 世危肯使依刘表 生古障令仿谢溟 |Ref:山好犹能忆谢公

宁愬羽觞迟 不仁鳞句疾 IRef:惟欢亲友会

胡雁哀鸣夜夜飞 楚猿悲宿朝朝落 | Ref:胡儿眼泪双双落

独有成蹊处 多无作堤时 IRef: 秾华发井傍

别马连嘶出御沟 行人断伯入宫桑 IRef:家人几夜望刀头

枝逐清风动 叶随白露生 IRef:香因白雪知

蒐于岐阳骋雄俊 术于违阴当雌英 |Ref:万里禽兽皆遮罗

影摇江汉路 声入塞胡尘 | Ref:思结潇湘天

五侯轩盖行何疾 千里客旌坐几迟 |Ref:零陵太守登车日雪貌潜凋雪发生 云心暗损冰颜死 |Ref:故园魂断弟兼兄

远山应见繁华事 寒水不闻喧彩情 |Ref:不语青青对水流 殷勤照永夜 莫学吹式秋 |Ref:属思未成眠

还希驻辇问 更问停宫知 | Ref:莫自叹冯唐

新秋日后晒书天 旧春风前洗酒地 IRef:白日当松影却圆

荀谢年何少 胡为岁几多 |Ref:韦平望已久 凉为开襟至 秋作回首犹 |Ref:清因作颂留 遥遥望左右 远近听右左 |Ref:日入未回车

三展蜀笺皆郢曲 九成秦笔尽湘弦 | Ref:我心珍重甚琼瑶

居士近依僧 寂寥深逐客 | Ref:青山结茅屋

远岸牧童吹短笛 孤舟移女湿长砧 IRef:蓼花深处信牛行

伤哉绝粮议 感激多椽朋 | Ref:千载误云云

. . .

可以看到,很多诗句对的还是不错的,例如 枝逐清风动 叶随白露生 , 三展蜀笺皆郢曲 九成秦笔尽湘弦 等等

注: 完整结果见附件 poemSMT lmn3 sm0.100 lmw0.300 be10.txt

### Reference

- Ming Zhou, Long Jiang, and Jing He. 2009. <u>Generating Chinese Couplets and Quatrain Using a Statistical Approach</u>.
- Philipp Koehn, Franz Josef Och, Daniel Marcu. 2003. Statistical Phrase-Based Translation