# Reinventing the Wheel: Publishing High-quality Slides

利用公共网关的 SMS 生态系统的安全性描述

答辩人: 李易峰

指导老师: 吴亦凡教授

中北大学英雄与联盟工程学院

December 20, 2022

- 1 引言
  - 研究背景
  - ■主要工作
- 2 词表示模型
- 3 直接表示模型
- 4 研究方法与数据集特征
- 5 算法和代码
  - 算法
  - 代码
- 6 Future Work

1 引言

引言

- 研究背景
- ■主要工作
- 2 词表示模型
- 2 直控表示横刑
- 4 研究方法与数据集特征
- 5 算法和代码
  - 算法
  - 代码
- 6 Future Worl

研究背景

### 研究背景



Figure: SUSTech Campus

- 短信息 (SMS) 成为现代通讯的重要组成 部分
  - 很多组织或网站使用短信息作为身份验 证的辅助通道

### 研究背景

引言



Figure: SUSTech Campus

- 短信息 (SMS) 成为现代通讯的重要组成 部分
  - 很多组织或网站使用短信息作为身份验 证的辅助通道
- 现代短消息的发送,在抵达终端之前不接 触蜂窝网络
  - 短信息 (SMS) 成为现代通讯的重要组成 部分

主要工作

### 主要工作

#### 完成这项工作需要如下步骤

#### 具体步骤

- 对 SMS 数据进行迄今为止最大的挖掘分析
- 评估良性短消息服务的安全态势
- 刻画通过 SMS 网关进行的恶意行为



主要工作

### OTT 服务



Figure: OTT 服务

OTT 服务支持在数据网络上提供短信和语音等第三方服务。 OTT 可以使用云服务来存储和同步 SMS 到用户的其他设备。

- - 研究背景
  - 主要工作
- 词表示模型

- - 算法

  - 代码

### 词表示

在 NLP 任务中,可以利用各种词表示模型,将"词"这种符号信息表示成数学上的向量形式。。将语义信息表示成稠密、低维的实值向量,这样就可以用计算向量之间相似度的方法(如余弦相似度),来计算语义的相似度。词的向量表示可以作为各种深度学习模型的输入来使用

#### 词表示模型分类

#### 直接表示模型

One-Hot Representation

#### 分布式表示模型

- 计数模型(基于共现矩阵)
- 预测模型(基于神经网络)



- - 研究背景
  - 主要工作
- 直接表示模型
- - 算法

  - 代码

### **One-Hot Representation**

最简单直接的词表示是 One-Hot Representation。考虑一个词表  $\mathbb{V}$ ,里面的每一个词  $w_i$  都有一个编号  $i \in \{1,...,n\}$ ,那么词  $w_i$  的 one-hot 表示就是一个维度为 n 的向量,其中第 i 个元素值非零,其余元素全为 0。例如:

$$\mathbf{w}_2 = [0, 1, 0, ..., 0]^{\top}$$
  
 $\mathbf{w}_3 = [0, 0, 1, ..., 0]^{\top}$ 

#### 缺点

- 彼此正交,不能反应词间的语义关系
- 稀疏表示,维度很高,和词典大小成正比

仅仅是为了区分词,不包含语义信息,语义信息应该从上下文中挖掘



- - 研究背景
  - 主要工作

- 研究方法与数据集特征
- - 算法
  - 代码

Site	Message
receivesmsonline.net	81313
receive-sms-online.info	69389
receive-sms-now.com	63797
hs3x.com	55499
receivesmsonline.com	44640
receivefreesms.com	37485
receive-sms-online.com	27094
e-receivesms.com	7107



■ 使用 Scrapy 框架爬取公共网 关

Site	Message
receivesmsonline.net	81313
receive-sms-online.info	69389
receive-sms-now.com	63797
hs3x.com	55499
receivesmsonline.com	44640
receivefreesms.com	37485
receive-sms-online.com	27094
e-receivesms.com	7107

- 使用 Scrapy 框架爬取公共网 关
- 收集 8 个公共短信网关在 14 个月的数据

Site	Message
receivesmsonline.net	81313
receive-sms-online.info	69389
receive-sms-now.com	63797
hs3x.com	55499
receivesmsonline.com	44640
receivefreesms.com	37485
receive-sms-online.com	27094
e-receivesms.com	7107

- 使用 Scrapy 框架爬取公共网 关
- 收集 8 个公共短信网关在 14 个月的数据
- 共抓取 386,327 条数据

Site	Message
receivesmsonline.net	81313
receive-sms-online.info	69389
receive-sms-now.com	63797
hs3x.com	55499
receivesmsonline.com	44640
receivefreesms.com	37485
receive-sms-online.com	27094
e-receivesms.com	7107



### 消息聚类分析

#### 基本思路

- 使用编辑距离矩阵将类似的消息归于一张连通图中。
- 使用固定值替换感兴趣的消息,如代码、email 地址。
- 查找归一化距离小于阈值的消息,并确定聚类边界。

### 消息聚类分析

#### 基本思路

- 使用编辑距离矩阵将类似的消息归于一张连通图中。
- 使用固定值替换感兴趣的消息,如代码、email 地址。
- 查找归一化距离小于阈值的消息, 并确定聚类边界。

#### 实现步骤

- 1 加载所有消息。
- 用固定的字符串替换数字、电子邮件和 URL 以预处理消息。
- 将预处理后的信息按字母排序。
- 通过使用编辑距离阈值 (0.9) 来确定聚类边界。
- 手动标记各个聚类,以确定服务提供者、消息类别等。



- - 研究背景
  - 主要工作

- 算法和代码
  - 算法
  - 代码

### 算法

### Algorithm 1: HOSVD

Input:  $HOSVD(\mathcal{X}, R_1, R_2.....R_N)$ 

**Output:**  $G, A_{(1)}, A_{(2)}, A_{(N)}$ 

- 1 for k = 1 to N do
- $A_{(n)} \leftarrow R_n$  left singular matrix of  $X_{(n)}$
- 3 end
- $\mathbf{4} \ \mathcal{G} = \leftarrow \mathcal{X} \times \mathbf{A}_{(1)}^\mathsf{T} \times \mathbf{A}_{(2)}^\mathsf{T} ..... \times \mathbf{A}_{(N)}^\mathsf{T}$
- $\mbox{ return } \mathcal{G}, A_{(1)}, A_{(2)}.....A_{(N)}$

#### HOSVD 在 Python 的代码实现和分析:

```
def hosvd(X):
2
3
       U = [None for in range(X.ndims())]
       dims = X.ndims()
4
       S = X
       for d in range(dims):
6
           C = base.unfold(X,d) #mode n分解
           U1,S1,V1 = np.linalg.svd(C) #SVD分解
8
9
           S = base.tensor times mat(S, U1.T,d) #迭代求解核心张量
           U[d] = U1
10
       core = S
       return U,core #返回伴随矩阵和核心张量
11
```

- - 研究背景
  - 主要工作

- - 算法
  - 代码
- 6 Future Work

### **Future Work**

- Get more people to try this
- Benchmark the entire system in the wild
- Profit!



# Thank you

# Thank you for listening!

Q&A

# **Questions?**