

# 2022w2周进度总结 1.10~1.16

基于漏洞知识图谱的可视化系统的设计与实现

马嘉骥 2018211149

## w2进展

阅读了以下文章，学习知识图谱基础概念。

1. 通过阅读综述了解规则匹配、传统机器学习、深度学习等构建知识图谱的方法。
2. 学习网络安全领域的本体构建，了解了利用Stanford NER使用线性CRF进行命名实体识别的过程即
$$P(y|x) = \frac{1}{Z(x)} \prod_{t=1}^T \exp\{\sum_{k=1}^K \lambda_i f_i(y_{j-1}, y_j, x_j)\}$$
$$Z(x) = \sum_y \prod_{t=1}^T \exp\{\sum_{k=1}^K \lambda_i f_i(y_{j-1}, y_j, x_j)\}$$
3. 图谱表示：若K表示知识图谱 $K = \langle concept, instance, relation, properties, rule \rangle$ ，其中 $Concept = \{concept_i | i = 1, 2, \dots, n\}$ 概念是各种抽象本体的集合，操作系统、软件、攻击都属于Concept。 $Instance = \{instance_i | i = 1, \dots, m\}$ ，实例是具体例子的集合，如Windows 7、Adobe Acrobat PDF Reader、DDoS等。 $Properties = \{\langle instance_i, property_{ij}, value_j \rangle\}$ ，属性是实例属性值的集合。 $Relation = \langle concept_i, R_{ci}, instance_j \rangle | \langle instance_i, R_{ii}, instance_j \rangle$ ，表示实例之间的关系，如subClassOf、instanceOf、is a等。 $Rule = \{rule | rule = \langle instance_i, newRule_{ij}, instance_j \rangle | \langle concept_i, newRule_{ij}, instance_j \rangle | \langle instance_i, property_{ij}, newValue_j \rangle$ ，规则用来推演新的属性值和新的关系。
4. 知识推演：对于三个实例 $N_i, N_j, N_l$ 属性推演的预测公式是
$$Value_{ik} = \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot f_{ij}(key_j, value_j) + \sum_{t=1}^l \sigma_t \cdot \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot f_{ij}(key_j + value_j)。$$
使用路径排序算法进行关系推演，就是使用连接两个实体的路径作为特征预测两个实体之间关系。对于三个实例 $N_i, N_j, N_l$ 进行关系推演的预测公式是
$$Score(l, j) = \sum_{\pi \in Q} Path[e_i, e_j; length(\pi) \leq n] \cdot \omega_{\pi}。$$
 $\pi$ 是 $i$ 到 $j$ 所有的长度权值小于 $n$ 的可达路径。在进行关系推演时对这些路径评分，如果 $Score(l, j)$ 大于一个特定阈值，则认为这个关系（边）成立。如此可以得到实例之间新的关系。
5. 验证与评估：在信息检索和提取系统中主要使用精确率和召回率评估指标，可以使用 $F - Measure$ 计算精确率和召回率的调和平均值来更全面地评估系统性能。对系统的预测结果有三种定义，分别是“真正TP”将正类预测为正类、“假正FP”将负类预测为正类、“假负FN”将正类预测为负类。
$$Precision = \frac{TP}{TP+FP}，$$
$$Recall = \frac{TP}{TP+FN}，$$
$$F - Measure的F_1 = 2 \cdot \frac{Precision \cdot Recall}{Precision + Recall}。$$
根据以上公式，可以对系统的性能进行评估。评估方法可以采用交叉验证的方法。如采用十倍交叉验证评估模型质量，就是把数据均分为10块，9/10的数据训练模型，1/10的数据作为测试数据验证模型。

Guo, Shu, Quan Wang, Lihong Wang, Bin Wang, and Li Guo. "Knowledge Graph Embedding with Iterative Guidance from Soft Rules." *ArXiv:1711.11231 [Cs]*, November 30, 2017. <http://arxiv.org/abs/1711.11231>.

Jia, Yan, Yulu Qi, Huaijun Shang, Rong Jiang, and Aiping Li. "A Practical Approach to Constructing a Knowledge Graph for Cybersecurity." *Engineering, Cybersecurity*, 4, no. 1 (February 1, 2018): 53–60. <https://doi.org/10.1016/j.eng.2018.01.004>.

Zhou Yuanchun, Qiao Ziyue, Du Yi, Wang Weijun, and Xiao Meng. "A survey on the construction methods and applications of sci-tech big data knowledge graph." *SCIENTIA SINICA Informationis* 50, no. 7 (July 1, 2020): 957–87. <https://doi.org/10.1360/SSI-2019-0271>.

张吉祥，张祥森，武长旭，赵增顺. 知识图谱构建技术综述[J/OL]. 计算机工程. <https://doi.org/10.19678/j.jssn.1000-3428.0061803>

陶耀东，贾新桐，吴云坤. 一种基于知识图谱的工业互联网安全漏洞研究方法 [J]. 信息技术与网络安全，2020，39(1): 6-13，18.

了解CVE、CPE、CWE、CAPEC等网络安全漏洞领域术语。从CVE网站获取了csv格式漏洞数据。

学习使用Zotero管理文献。

## w3预期工作内容

1. 学习具体模型的使用与训练方法，了解使用何种格式将爬虫原始数据清洗以获得可以进行训练的数据。
2. 对前端与后端技术栈进行调研与技术选型，并相应学习框架的使用。