硕士学位论文答辩



基于多源知识的开源软件漏洞的补丁识别方法

Finding Patches for Open Source Software Vulnerabilities from Multi-Source Knowledge

答辩人: 许聪颖 导师: 陈碧欢



目录

01 背景介绍

02 经验研究

03 方法设计

04 实验评估

05 总结与展望



01 背景介绍

背景

开源软件被广泛使用 开源软件安全漏洞越来越多



大量安全漏洞被引入软件系统

98%的应用使用开源软件,84%的应用含有开源软件漏洞。[1]

措施









漏洞数据库 (漏洞软件名、漏洞补丁...)

安全维护工作 漏洞影响分析、漏洞修复...) (漏洞检测、

基于漏洞补丁知识,进行深度安全维护工作。



01 背景介绍



问题

- 漏洞数据库中补丁的质量及特征尚未被系统地评估和研究
- 已有的补丁查找方法通用性较差且人工成本高

本文研究内容





开源软件漏洞补丁 的经验研究



02 开源软件漏洞补丁的经验研究 > 2.1 研究设计及数据准备

研究目的

探究商业漏洞库中漏洞补丁的质量和特征

研究问题 RQ1 补丁覆盖率分析 RQ2 补丁一致性分析 RQ3 补丁类型分析 RQ4 补丁映射分析 RQ5 补丁准确性分析 1295 Vul. Ground Truth VERACODE snyk 10070 Vul. Element of the patches of

数据准备



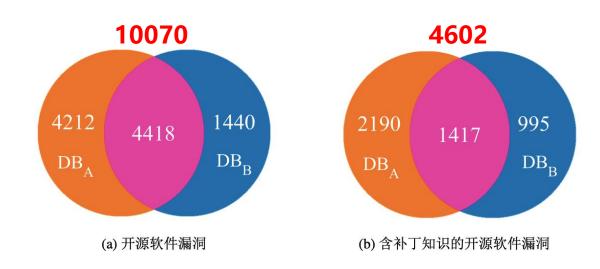
02 开源软件漏洞补丁的经验研究 > 2.2 研究结果

RQ1: 补丁覆盖率分析

补丁覆盖率为45.7% (4602/10070)

RQ2: 补丁一致性分析

DB_A 与DB_B的补丁一致率为19.7% (907/4602)



不全? 表 3-1 DB_A 与 B_B 补丁一致性分析结果

补丁一致		存在性不一致			内容不一致	Ĭ.
17 1 以	总数	某一数据库	某一数据库	总数	补丁为包	补丁非包含
	总数	中无漏洞 中无补丁		心致	含关系	关系
907	3,185	1,392	1,793	510	176	334
(19.7%)	(69.2%)	(30.2%)	(39.0%)	(11.1%)	(3.8%)	(7.3%)



不准?

02 开源软件漏洞补丁的经验研究 > 2.2 研究结果

RQ3: 补丁类型分析

90+%漏洞补丁都是GitHub代码提交类型

RQ4: 补丁映射分析

43.7%(567/1295)漏洞与补丁为一对一映射关系 41.1%(533/1295)漏洞与补丁为一对多映射关系



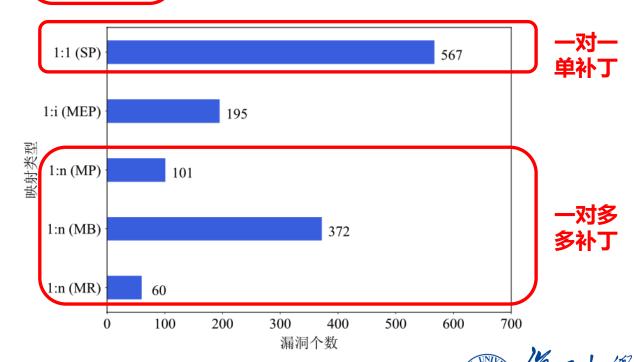


图 3-4 漏洞及其补丁映射类型统计

02 开源软件漏洞补丁的经验研究 > 2.2 研究结果

RQ5: 补丁准确性分析

表 3-3 DB_A 和 DB_B 补丁准确性评估结果

	映射类型	数量		DB_A			DB_B	
	欧州天空	双里	Pre.	Rec.	F1	Pre.	Rec.	F1
*1-6	1:1 (SP)	567	0.908	0.915	0.910	0.900	0.921	0.906
单补丁漏洞 	1:i (MEP)	195	0.935	0.898	0.902	0.924	0.909	0.906
多补丁漏洞	1:n (MP)	101	0.923	0.483	0.616	0.911	0.520	0.638
	1:n (MB)	372	0.941	0.510	0.620	0.932	0.436	0.555
	1:n (MR)	60	0.913	0.610	0.695	0.964	0.526	0.636
	总计	1,295	0.923	0.748	0.793	0.917	0.730	0.771

商业漏洞库具有较高的精确率,但近20%的漏洞补丁不全。



02 开源软件漏洞补丁的经验研究 > 2.3 研究发现

商业漏洞数据库中漏洞补丁质量并不理想

RQ2: 补丁一致性分析

DB_A 与DB_B的补丁一致率为19.7% (907/4602)

		表 3-1 DB _A	与 <i>B_B</i> 补丁—	-致性分析结	果	/ /推:
补丁一致		存在性不一致	改		内容不一致	t
41.1 一致	24.46	某一数据库	某一数据库	总数	补丁为包	补丁非包含
	总数	中无漏洞	中无补丁	忠致	含关系	关系
907	3,185	1,392	1,793	510	176	334
(19.7%)	(69.2%)	(30.2%)	(39.0%)	(11.1%)	(3.8%)	(7.3%)

RQ5: 补丁准确性分析

表 3-3 DB_A 和 DB_B 补丁准确性评估结果

	映射类型	数量		DB_A			DB_B	
	吹剂天空	双里	Pre.	Rec.	F1	Pre.	Rec.	F1
***	1:1 (SP)	567	0.908	0.915	0.910	0.900	0.921	0.906
单补丁漏洞 ————	1:i (MEP)	195	0.935	0.898	0.902	0.924	0.909	0.906
多补丁漏洞	1:n (MP)	101	0.923	0.483	0.616	0.911	0.520	0.638
- 11 5 m	1:n (MB)	372	0.941	0.510	0.620	0.932	0.436	0.555
	1:n (MR)	60	0.913	0.610	0.695	0.964	0.526	0.636
	总计	1,295	0.923	0.748	0.793	0.917	0.730	0.771

商业漏洞库具有较高的精确率,但近20%的漏洞补丁不全。

开源软件漏洞补丁在类型、映射关系方面有一定的特殊性

RQ3: 补丁类型分析

90+%漏洞补丁都是GitHub代码提交类型

 补丁总数
 GitHub 代码提交
 SVN 代码提交
 其他 Git 平台代码提交

 3,043
 2,852 (93.7%)
 136 (4.5%)
 55 (1.8%)

 漏洞总数
 仅 GitHub 代码提交
 仅 SVN 代码提交
 仅其他 Git 平台代码提交

 1,205
 1,202 (92.8%)
 4 (0.3%)
 30 (2.3%)

3-2 补丁类型分析结果

RQ4: 补丁映射分析

43.7%(567/1295)漏洞与补丁为一对一映射关系 41.1%(533/1295)漏洞与补丁为一对多映射关系 1:1 (SP) 567 单补丁
1:1 (MP) 195
1:n (MB) 372 多补丁

必要性: 使用自动化工具完善漏洞库

难点: 设计有效的自动化补丁查找方法

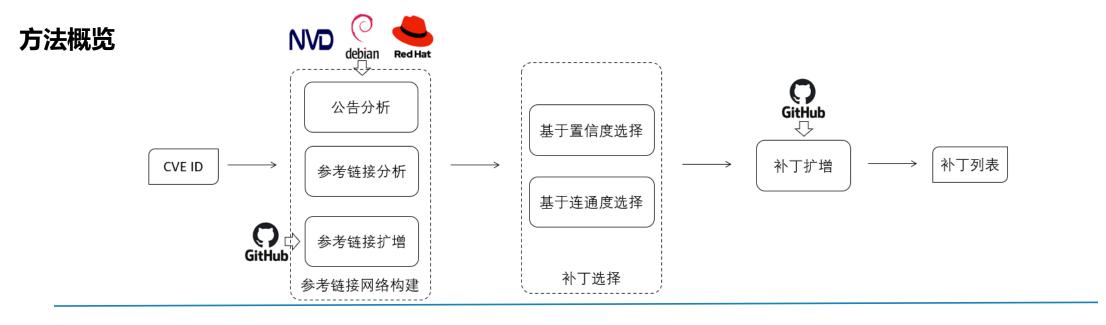


开源软件漏洞的 补丁识别方法

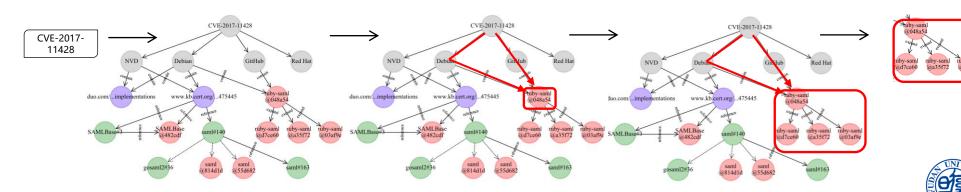


03 开源软件漏洞的补丁识别方法 > TRACER

核心思想:漏洞补丁会在讨论和解决漏洞的、多种来源的漏洞公告、分析报告等参考链接中被频繁地提及和引用。



样例展示





RQ6: 准确性评估

表 5-1 TRACER VS. 基于启发式规则的方法和商业数据库

映射类型	数量		TRACER	ı		ŧ	金索 NV	D	
吹加头尘	双里	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.860	0.951	0.881	282 (49.7%)	0.973	0.986	0.977
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.886	0.918	0.888	70 (35.9%)	0.932	0.925	0.921
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.872	0.741	0.761	33 (32.7%)	0.980	0.552	0.683
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.861	0.788	0.795	148 (39.8%)	0.979	0.416	0.546
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.831	0.620	0.659	14 (23.3%)	1.000	0.708	0.794
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.864	0.864	0.837	527 (40.7%)	0.970	0.805	0.842
마하다 ※ 등이	86- EL	检	索 GitH	lub		检索 N	VD 以及	GitHul	b
映射类型	数量	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	95 (16.8%)	0.416	0.642	0.471	345 (60.8%)	0.839	0.930	0.864
1:i (MEP)	195	33 (16.9%)	0.472	0.490	0.452	91 (46.7%)	0.821	0.867	0.820
1:n (MP)	101	28 (27.8%)	0.536	0.445	0.461	49 (48.5%)	0.779	0.605	0.647
1:n (MB)	372	126 (33.9%)	0.445	0.236	0.284	201 (54.0%)	0.704	0.393	0.465
1:n (MR)	60	23 (38.3%)	0.627	0.345	0.413	33 (55.0%)	0.801	0.539	0.604
总计	1,295	305 (23.6%)	0.461	0.417	0.386	719 (55.5%)	0.793	0.732	0.720
映射类型	数量		DB_A				DB_B		
吹加头尘	双里	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	100.0%	0.908	0.915	0.910	100.0%	0.900	0.921	0.906
1:i (MEP)	195	100.0%	0.935	0.898	0.902	100.0%	0.924	0.909	0.906
1:n (MP)	101	100.0%	0.923	0.483	0.616	100.0%	0.911	0.520	0.638
1:n (MB)	372	100.0%	0.941	0.510	0.620	100.0%	0.932	0.436	0.555
1:n (MR)	60	100.0%	0.913	0.610	0.695	100.0%	0.964	0.526	0.636
总计	1,295	100.0%	0.923	0.748	0.793	100.0%	0.917	0.730	0.771

基于经验研究中,人工收集的深度数据集 (Ground Truth: 1295 Vul. with Patches)

→ VS. 启发式规则,TRACER 显著提高覆盖率和 F1 值

TRACER 具有较高准确性,可用于补充现有漏洞数据库缺失的漏洞补丁数据。

VS. 商业库 DB_A 与 DB_B ,TRACER 有更为显着的召回率, 略低的精确率和覆盖率。

RQ7: 削弱性分析--TRACER中不同环节的贡献度

表 5-2 TRACER 削弱性分析结果(1)

n+ 61 1/6 Td	W. H		TRACER			v₁: Tr	ACER W/	o NVD	
映射类型	数量	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.860	0.951	0.881	281 (49.6%)	0.820	0.936	0.846
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.886	0.918	0.888	116 (59.5%)	0.882	0.935	0.886
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.872	0.741	0.761	60 (59.4%)	0.881	0.728	0.766
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.861	0.788	0.795	288 (77.4%)	0.876	0.780	0.800
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.831	0.620	0.659	52 (86.7%)	0.848	0.551	0.624
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.864	0.864	0.837	797 (61.5%)	0.856	0.839	0.815
m 针米刑	粉县	v_1^2 : Tra	CER w/o	Debian	ı	v_1^3 : Tra	CER w/o	Red Ha	t
映射类型	数量	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	457 (80.6%)	0.847	0.943	0.869	454 (80.1%)	0.853	0.943	0.874
1:i (MEP)	195	187 (95.6%)	0.880	0.912	0.882	188 (96.4%)	0.883	0.918	0.886
1:n (MP)	101	79 (78.2%)	0.851	0.716	0.739	80 (79.2%)	0.880	0.736	0.760
1:n (MB)	372	344 (92.5%)	0.838	0.760	0.771	337 (90.6%)	0.844	0.761	0.767
1:n (MR)	60	55 (91.7%)	0.819	0.613	0.651	56 (93.3%)	0.738	0.640	0.618
总计	1,295	1,122 (86.6%)	0.848	0.849	0.821	1,115 (86.1%)	0.851	0.853	0.823
마하 하나 사는 프리	₩. 🗉	υ₁⁴: Tra	CER W/O	GitHub)	v₁ : Trac	CER w/o	Networl	c .
映射类型	数量	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	418 (73.7%)	0.898	0.943	0.908	390 (68.8%)	0.910	0.972	0.925
1:i (MEP)	195	176 (90.3%)	0.887	0.921	0.892	117 (60.0%)	0.956	0.959	0.941
1:n (MP)	101	73 (72.3%)	0.873	0.690	0.726	61 (60.4%)	0.943	0.669	0.743
1:n (MB)	372	333 (89.5%)	0.874	0.752	0.773	263 (70.7%)	0.908	0.575	0.659
1:n (MR)	60	53 (88.3%)	0.816	0.545	0.604	50 (83.3%)	0.920	0.641	0.712
总计	1,295	1,053 (81.3%)	0.883	0.841	0.835	881 (68.0%)	0.918	0.812	0.823

表 5-3 TRACER 削弱性分析结果 (2)

映射类型	数量	v2: Trac	ER w/o	Selectio	n	υ ² : Trace	r w/o C	onnectiv	ity
吹别失至	XX 里	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.632	0.961	0.680	322 (56.8%)	0.892	0.978	0.913
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.622	0.976	0.682	84 (43.1%)	0.929	0.939	0.915
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.615	0.933	0.656	45 (44.6%)	0.953	0.685	0.764
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.616	0.903	0.657	181 (48.7%)	0.927	0.787	0.821
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.368	0.891	0.394	33 (55.0%)	0.885	0.722	0.772
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.611	0.940	0.658	665 (51.4%)	0.910	0.889	0.871
映射类型	数量	v ₂ ³ : Trace	er w/o C	onfiden	ce	v ₂ ⁴ : Trace	R with P	ath Len	gth
欧州天宝	XX.III.	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.860	0.942	0.879	465 (82.0%)	0.833	0.957	0.859
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.888	0.913	0.889	189 (96.9%)	0.848	0.945	0.867
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.880	0.722	0.751	81 (80.2%)	0.849	0.760	0.742
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.871	0.765	0.784	349 (93.8%)	0.830	0.798	0.770
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.849	0.462	0.550	56 (93.3%)	0.652	0.747	0.590
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.869	0.844	0.826	1,140 (88.0%)	0.827	0.882	0.812
映射类型	数量	υ ₂ ⁵ : Tracei	k with Pa	ath Num	ber	v ₃ : Trac	er w/o I	Expansio	n
以加大主	XX.III.	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.805	0.951	0.837	465 (82.0%)	0.871	0.948	0.889
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.849	0.920	0.858	189 (96.9%)	0.910	0.914	0.902
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.801	0.756	0.726	81 (80.2%)	0.873	0.696	0.732
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.833	0.811	0.791	349 (93.8%)	0.860	0.506	0.590
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.789	0.630	0.644	56 (93.3%)	0.847	0.567	0.629
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.819	0.873	0.809	1,140 (88.0%)	0.873	0.771	0.776

- 去除知识源
- 弱化网络构建
- 弱化补丁选择
- 去除补丁扩增

知识源、网络构建、补丁选择 和补丁扩增等步骤都有一定的 贡献度和必要性。



RQ8: 敏感度分析--TRACER对参数配置的敏感性

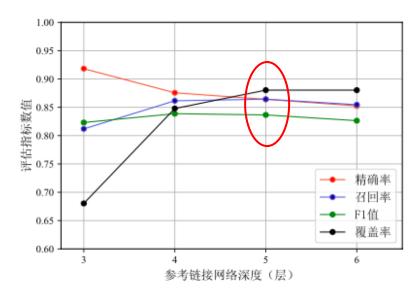


图 5-3 网络深度限制(层数)敏感性分析结果

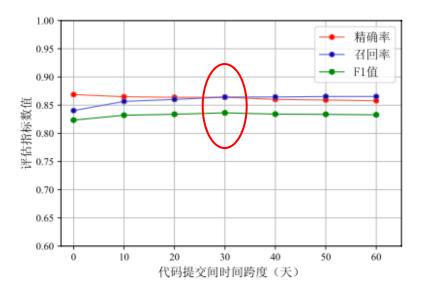


图 5-4 提交时间跨度的敏感性分析结果

- 随着网络层数的增加,网络中将包含更多补丁。
- 随着代码提交时间跨度的增加,TRACER 会搜索到更广的代码提交。

TRACER 准确率对参数变化不是非常敏感。 网络深度为 5 层、提交时间跨度为 30 天时,效果相对最优。



RQ9: 通用性分析

• 数据集一 3,185个漏洞,TRACER 补丁覆盖率 67.7% (2,155/3,185)。

• 数据集二 5,468个漏洞,TRACER 补丁覆盖率 51.5% (2,816/5,468)。

覆盖率评估

表 5-4 TRACER 通用性分析结果

评估对象	数据集	美一(91	个漏洞)	数据	集二(8	9 个漏洞])
计伯利多	Coverage	Pre. Rec.		F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
TRACER	100.0%	0.823	0.845	0.784	100.0%	0.888	0.899	0.867
DB_A	62 (68.1%)	0.935	0.935 0.827		0.0%	_	_	-
DB_B	29 (31.8%)	0.885	0.664	0.725	0.0%	_	_	-

准确率评估

对于更大范围的漏洞,TRACER 依旧具有较好的准确率,通用性较好。



RQ10: 实用性分析

- 从国内外多所高校和科技公司共招募了 10 名实验人员,包括:博士后、博士生、硕士生以及工程师。
- 随机选取10 个漏洞,对比分析在<mark>有无</mark>TRACER 的情况下,用户查找补丁的<mark>用时和准确性。</mark>

任务		w/o Tra	CER			with Tr	ACER	
任労	用时	Pre.	Rec.	F1	用时	Pre.	Rec.	F1
全部 10 个任务	5.66 mins	0.880	0.677	0.765	4.66 mins	0.983	0.920	0.951
5 单补丁任务	5.60 mins	0.960	0.960	0.960	3.84 mins	1.000	1.000	1.000
5 多补丁任务	5.72 mins	0.800	0.393	0.527	5.48 mins	0.967	0.840	0.899

表 5-5 用户研究中任务的用时和准确率

用时显著下降,准确性显著提高

TRACER 有助于用户更准确、更快速地查找到补丁。



04 实验评估 > 结论

本文从准确性、削弱性、敏感度、通用性及实用性对TRACER 进行了评估。结果表明:

RQ6: 准确性评估

胶射类型	数量		TRACER				金素 NV	D	
吹射头宝	双班	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	465 (82.0%)	0.860	0.951	0.881	282 (49.7%)	0.973	0.986	0.977
1:i (MEP)	195	189 (96.9%)	0.886	0.918	0.888	70 (35.9%)	0.932	0.925	0.921
1:n (MP)	101	81 (80.2%)	0.872	0.741	0.761	33 (32.7%)	0.980	0.552	0.683
1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.861	0.788	0.795	148 (39.8%)	0.979	0.416	0.546
1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.831	0.620	0.659	14 (23.3%)	1.000	0.708	0.794
总计	1,295	1,140 (88.0%)	0.864	0.864	0.837	527 (40.7%)	0.970	0.805	0.842
映射类型	数量	松	索 GitH	Iub		检索 NVD 以及 Gi			ь
灰和 火里	双里	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
1:1 (SP)	567	95 (16.8%)	0.416	0.642	0.471	345 (60.8%)	0.839	0.930	0.864

来 6.1 Traces VC 其工中安于细则的专注和商业新组成

- VS. 启发式规则,TRACER 显著提高覆盖率和 F1 值
- VS. 商业库 DB_A 与 DB_B ,TRACER 有更为显着的召回率,略低的精确率和覆盖率。

TRACER 具有较高准确性,可用于补充现有漏洞数据库缺失的漏洞补丁数据。

1:i (MEP)	195	100.0%	0.935	0.898	0.902	100.0%	0.924	0.909	0.906
1:n (MP)	101	100.0%	0.923	0.483	0.616	100.0%	0.911	0.520	0.63
1:n (MB)	372	100.0%	0.941	0.510	0.620	100.0%	0.932	0.436	0.55
1:n (MR)	60	100.0%	0.913	0.610	0.695	100.0%	0.964	0.526	0.63
总计	1,295	100.0%	0.923	0.748	0.793	100.0%	0.917	0.730	0.771

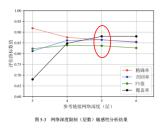
RQ7: 削弱性分析

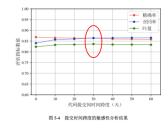


知识源、网络构建、补丁选择 和补丁扩增等步骤都有一定的贡献度和必要性。

息计	1,295	1,053 (81,3%)	0.883	0.841	0.835	881 (68.0%)	0.918	0.812	0.823	息计	1,295	1,140 (88.0%)	0.819	0.873	0.809	1,140 (88.0%)	0.873	0.771	0.77
1:n (MR)	60	53 (88.3%)	0.816	0.545	0.604	50 (83.3%)	0.920	0.641	0.712	1:n (MR)	60	56 (93.3%)	0.789	0.630	0.644	56 (93.3%)	0.847	0.567	0.629
1:n (MB)	372	333 (89.5%)	0.874	0.752	0.773	263 (70.7%)	0.908	0.575	0.659	1:n (MB)	372	349 (93.8%)	0.833	0.811	0.791	349 (93.8%)	0.860	0.506	0.590
1:n (MP)	101	73 (72.3%)	0.873	0.690	0.726	61 (60.4%)	0.943	0.669	0.743	1:n (MP)	101	81 (80.2%)				81 (80.2%)			

RQ8: 敏感度分析





TRACER 准确率对参数变化不是非常敏感。 网络深度为 5 层、提交时间跨度为 30 天时, 效果相对最优。

RQ9: 通用性分析

- 数据集一 3,185个漏洞,TRACER 补丁覆盖率 67.7% (2,155/3,185)。
- 数据集二 5,468个漏洞, TRACER 补丁覆盖率 51.5% (2,816/5,468)。

表 5-4 TRACER 通用性分析结果

评估对象	数据集一 (91 个漏洞)				数据集二(89个漏洞)			
IT ID AT 3K	Coverage	Pre.	Rec.	F1	Coverage	Pre.	Rec.	F1
Tracer	100.0%	0.823	0.845	0.784	100.0%	0.888	0.899	0.867
DB_A	62 (68.1%)	0.935	0.827	0.858	0.0%	_	-	-

对于更大范围的漏洞, TRACER 依旧具有较好的准确率,通用性较好。

RQ10: 实用性分析

- 从国内外多所高校和科技公司共招募了 10 名实验人员,包括:博士后、博士生、硕士生以及工程》
- · 随机选取10 个漏洞,对比分析在有无TRACER的情况下,用户查找补丁的用时和准确性。

表 5-5 用户研究中任务的用时和准确率

任务		w/o Tra	CER		with Tracer				
江 分	用时	Pre.	Rec.	F1	用时	Pre.	Rec.	F1	
全部 10 个任务	5.66 mins	0.880	0.677	0.765	4.66 mins	0.983	0.920	0.951	
5 单补丁任务	5.60 mins	0.960	0.960	0.960	3.84 mins	1.000	1.000	1.000	
5 多补丁任务	5.72 mins	0.800	0.393	0.527	5.48 mins	0.967	0.840	0.899	

TRACER 有助于用户更准确、更快速地查找到补丁



05 总结与展望

本文总结

- 本文开展了一项针对开源软件漏洞补丁<mark>质量和特征的经验研究</mark>,涵盖补丁覆盖度、补丁一致性、补丁类型、 补丁映射关系以及补丁准确性。
 - 发现: 商业漏洞库中补丁的质量并不理想,且漏洞补丁在类型、映射关系方面有特殊性。
- 基于经验研究的发现,本文提出了基于多源知识的开源软件漏洞的补丁识别方法(TRACER)。
- 本文进行大量实验,从准确性、削弱性、敏感度、通用性及实用性对TRACER进行评估。

未来展望

- 扩增输入类型: CVE ID + Advisory ID、Issue ID
- 扩增知识源: NRDG+ CNNVD、GitHub Advisory
- 升级补丁选择方法:基于置信度和连通度 -> 基于语义





感谢聆听! 请您指正!

基于多源知识的开源软件漏洞的补丁识别方法
Finding Patches for Open Source Software Vulnerabilities
from Multi-Source Knowledge

答辩人: 许聪颖 导师: 陈碧欢

