





# 程序缺陷修复: 历史与展望

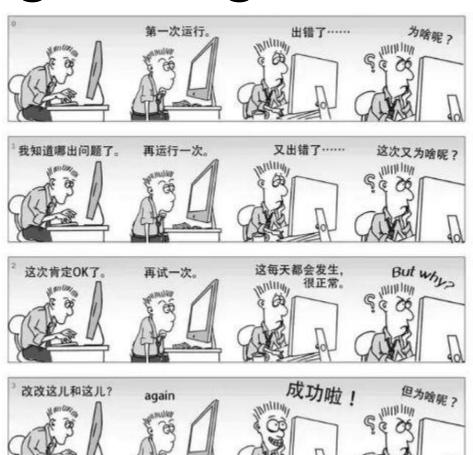
报告人: 熊英飞

报告日期: 2022.11.25

#### 程序员的人生



## 就是写Bug和修Bug交织在一起的悲歌



#### 到底花了多少时间修Bug?



- 软件维护35.6%的时间是在修Bug[1]
- 软件维护成本通常认为占软件成本的90%
- 开发人员花在修复上的时间占全部开发时间一半左右[2]
- 开发团队可能没有足够资源修复所有缺陷[3]
- 软件在包含已知缺陷的情况下发布[4]
- [1] B. P. Lientz, E. B. Swanson, and G. E. Tompkins, "Characteristics of application software maintenance," Commun. ACM, vol. 21, no. 6, pp. 466–471, 1978
- [2] Britton et al. Quantify the time and cost saved using reversible debuggers. Cambridge report, 2013
- [3] J. Anvik, L. Hiew, and G. C. Murphy, "Coping with an open bug repository," eXchange, 2005, pp. 35–39
- [4] B. Liblit, A. Aiken, A. X. Zheng, and M. I. Jordan, "Bug isolation via remote program sampling," in PLDI, 2003, pp. 141–154

#### 缺陷自动修复的形式



• 输入: 一个程序和其规约, 并且程序不满足规约

• 输出: 一个补丁, 可以使程序满足规约

研究和实践中考虑最广泛的规约—— 软件项目中的测试代码

#### 缺陷自动修复的作用



- Yida Tao, Jindae Kim, Sunghun Kim, Chang Xu: Automatically generated patches as debugging aids: a human study. SIGSOFT FSE 2014: 64-74
  - 当程序员有正确的补丁做辅助的时候,修复正确率大幅提高,修复时间小幅减少
- Jingjing Liang, Ruyi Ji, Jiajun Jiang, Shurui Zhou, Yiling Lou, Yingfei Xiong, Gang Huang. Interactive Patch Filtering as Debugging Aid. ICSME'21: 37th International Conference on Software Maintenance and Evolution, September 2021.
  - 当有合适工具辅助的时候,即使生成错误补丁,仍然能大幅提升修复成功率(62.5%)和显著缩短修复时间(25.3%)

假设一个公司有5万程序员,年均人力成本支出为100万/人,修复技术对10%的缺陷生成补丁: 每年可节约人力成本:5万人\*100万/年\*35%\*10%\*25.3%=4.43亿元/年

#### 工业界应用



●阿里巴巴: Precfix

Meta: SapFix, Getafix

●彭博社: Fixie

●富士通: Elixir、Hercules、Phoenix

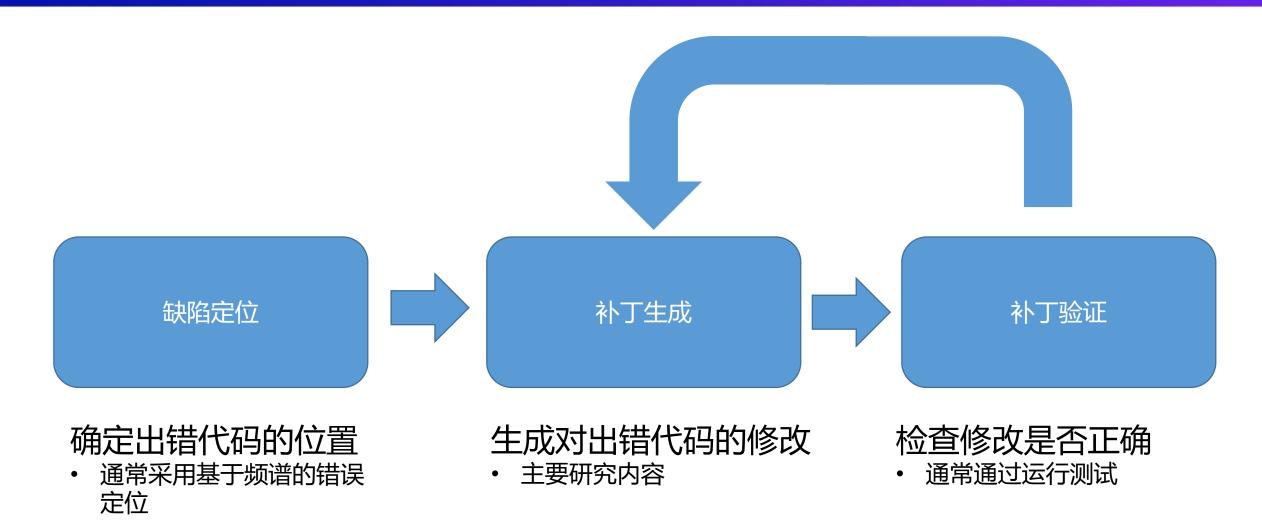
●微软: LaMirage

Google: TriCoder

●其他没有发表论文的公司:华为、中兴、腾讯、360.....

#### 典型缺陷修复工具的流程





### 缺陷修复的发展历程





#### 史前时期(2009年之前)



- ●修复一些特定类型的缺陷
  - ●演化缺陷

- ●修复一些特定类型的程序或软件制品
  - ●布尔程序
  - ●软件模型

#### 探索时期 (2009-2014) ——成就



- ●社会主义探索时期:建国-1966年
  - ●取得辉煌的成就,也走了一些弯路
- ●2009/2012年两篇GenProg论文
  - ●大型软件上105个缺陷修复了55个
- ●一系列代表性方法
  - ●基于搜索的缺陷修复: GenProg, RSRepair
  - ●基于模板的缺陷修复: PAR
  - ●基于约束求解的缺陷修复: SemFix, Nopol, Angelix

#### 探索时期 (2009-2014) ——中文社区贡献







- 国防科技大学毛晓光老师团队
- 首次发现GenProg中的遗传算 法用处不大
- 替换成随机搜索效果反而更好



#### Nopol

- 武汉大学玄跻峰老师博后期间 工作
- 首次成功把基于约束求解的方 法用于实际项目缺陷



**Contract-based Program Repair** 

- 香港理工大学裴玉老师博士期 间工作
- 基于抽象状态分析产生补丁
- 全新体系,但技术难度大,曲 高和寡,没有达到前三类工作 的影响力

#### 探索时期 (2009-2014) ——弯路



- ●探索时期的工作以通过测试为目标
  - ●各种不同方法都是为了生成能满足测试的补丁
- ●但是,通过测试的补丁就是正确的吗?
- Zichao Qi, Fan Long, Sara Achour, Martin C. Rinard. An analysis of patch plausibility and correctness for generate-and-validate patch generation systems. ISSTA 2015
  - ●GenProg修复的55个缺陷中只有2个是正确的
  - ●通过测试≠完整修复

#### 发展时期 (2015-2020)



- ●重新定义缺陷修复的指标
  - 正确率: 产生的补丁中有多少是正确的
    - ●实验中正确性一般通过和程序员写的补丁人工比较来判断
  - 召回率: 在所有的缺陷中有多少是能够正确修复的
    - 仅计算人工判断正确的补丁
  - 修复效率:每个缺陷要花多少时间修复
- ●正确率成为首要难题

"First open challenge."

-- Claire Le Goues (CMU), ESEC/FSE, 2015

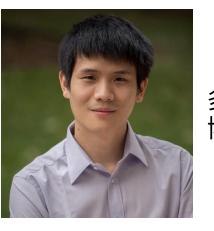
"Key discussion topic"

-- Dagstuhl Report 17022 "Automated Program Repair"

#### 发展时期 (2015-2020) ——提升正确率



- 如何提升正确率?
- 2016年的系列探索
  - 反模式:禁止掉明显错误的补丁
  - Angelix: 寻找修改最小的补丁
  - Prophet:基于历史补丁训练机器学习模型对补丁正确性打分
  - HDRepair:参考历史补丁变异出错代码
- 最好成绩: Prophet正确率38.5%



多伦多大学龙凡老师 博士期间提出Prophet



南方科技大学 陈馨慧老师 博士期间提出反模式

#### 发展时期 (2015-2020) ——提升正确率



- ●正确率关键提升
  - 2017年,北京大学熊英飞团队,ACS/L2S
    - 利用项目代码训练概率模型
    - 采用概率模型指导生成过程
    - 首次将修复正确率提升到73.9%
  - 2018年,香港科技大学张成志团队,CapGen
    - 基于上下文对变异算子和补丁进行精细排 序
    - 将修复正确率进一步提升到84%



北京交通大学王博老师 博士期间实现L2S



华中科技大学文明老师 博士期间提出CapGen

#### 发展时期 (2015-2020) ——提升正确率



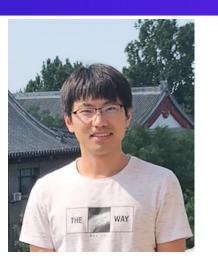
- ●进一步提升正确率的手段
  - 2018年,北京大学熊英飞团队,PatchSIM/TestSIM
    - 对于修复工具生成的补丁进一步分析过滤错误补丁
    - 可以采用更精细的分析
      - 补丁对测试执行过程的影响
    - 可将ACS正确率进一步提升至85%
    - 开辟了补丁正确性判断的子方向
      - 后续工作采用机器学习、深度学习等进一步判断补丁正确性

#### 发展时期 (2015-2020) —

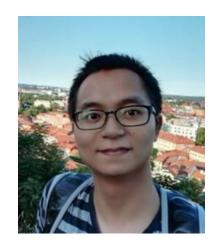
#### ——提升召回率



- 如何正确修复更多缺陷?
  - 寻找对大量缺陷有效的通用启发式规则
  - 2018年,北京大学熊英飞团队,SimFix
    - 通过参考相似代码进行修复
    - 在Defects4J1.2数据集上正确修复34个缺陷
  - 2019年,卢森堡大学Bissyandé团队,TBar
    - 在现有方法中找出最优模板集合
    - 在Defects4J1.2数据集上正确修复43个缺陷
  - 2019年,富士通Prasad团队,Hercules
    - 通过寻找代码克隆进行修复
    - 在Defects4J1.2数据集上正确修复46个缺陷



天津大学姜佳君老师 博士期间提出SimFix

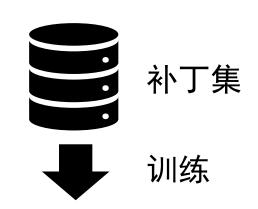


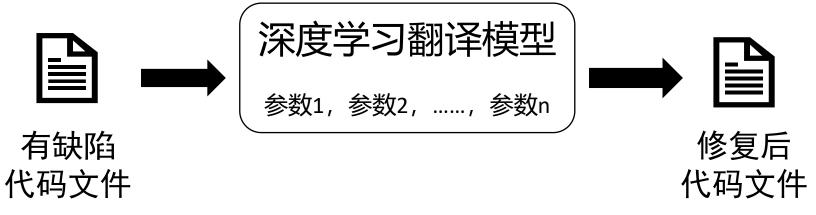
华为技术专家刘逵老师 博士期间提出TBar

#### 深度学习时期 (2021-)



- 深度学习时代大量研究人员尝试用深度学习实现缺陷修复
  - 2017年开始大量工作: DeepFix, SequenceR, CODIT, CoCoNuT
  - 直接把修复问题看成深度学习翻译问题
  - 效果均没有超过传统修复技术





#### 深度学习时期 (2021-)



- 关键突破
  - 2021年,北京大学熊英飞团队,Recoder
    - 采用修改操作语法定义补丁空间
    - 神经网络引导语法展开
    - 在Defects4J1.2数据集上正确修复65个缺陷
  - 2022年, UIUC张令明团队, AlphaRepair
    - 采用大型预训练模型生成补丁
    - 在Defects4J1.2数据集上正确修复74个缺陷



北京大学博士生朱琪豪 Recoder提出者



美国伊利诺伊 大学香槟分校 张令明老师

#### 提升修复效率



#### 修复效率的瓶颈是对大量生成的补丁需要运行测试验证







北京大学熊英飞团队王博(现北交大讲师)提出 对大量补丁共享测试执行,状态相同的测试只执行一遍[ISSTA17]



美国UIUC张令明团队 通过直接在二进制代码上产生补 丁避免编译开销[ASE19] 消除Java虚拟机启动开销[ICSE21]

#### 提升错误定位效果



- 验证过程中补丁是否通过测试的信息可以用于指导错误定位
- 更准的错误定位可以生成更好的补丁
- 二者互相促进可形成更好的错误定位和修复方法



由UIUC张令明团队和 香港理工大学裴玉团队 同期并行提出

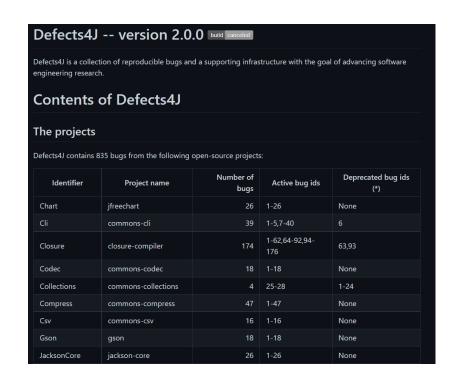


Retrospective Fault Localization

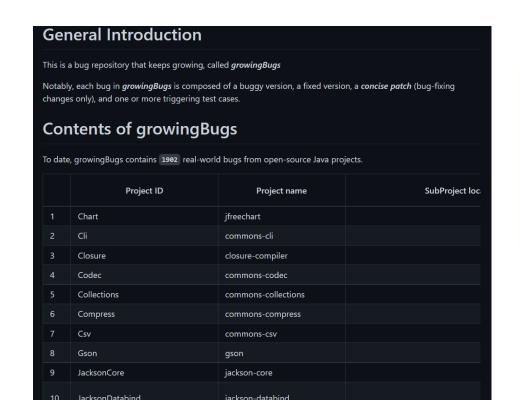
**Unified Debugging** 

#### 缺陷修复数据集





Defects4J: 手动从项目历史中提取的补丁数据 美国华盛顿大学Just团队维护





北京理工大学刘辉教授团队

growingBugs:将手动提取方法自动化之后得到的大规模数据集

### 其他特定类型的缺陷修复





中科院软件所蔡彦老师 并行缺陷修复



北京大学郝丹老师 构建脚本修复



北京航空航天大学高祥老师 安全漏洞修复

#### 总结与展望



- 过去15年
  - 缺陷修复社区从无到有,从实验室原型到工业界产品
  - 中国学术界从弱到强,从追随变为引领
  - 修复技术从没用变得可用,从很少能修变得时常能修
- 未来
  - 修复技术还需要从可用变得好用
  - 一方面进一步提升正确率、召回率和效率
    - 特别是降低大型神经网络模型方法的要求
  - 另一方面要打破原有方法的假设
    - 是否一定依赖测试?
    - 是否需要手动发现缺陷?
- 欢迎更多的人关注修复技术的发展!









# 感谢观看

Thank You