데이터 의존 관계를 이용한 지향성 퍼징

발표: 2023.07.05 김태은

연구: 김태은, 최재승, 허기홍, 차상길







프로그램의 행동을 어림잡아 어떤 오류가 발생할지 예측하는 기술

프로그램의 행동을 어림잡아 어떤 오류가 발생할지 예측하는 기술

한계: 어림잡는 특성으로 인해 오탐이 필연적으로 동반된다

프로그램의 행동을 어림잡아 어떤 오류가 발생할지 예측하는 기술

한계: 어림잡는 특성으로 인해 오탐이 필연적으로 동반된다

Q. 어떻게 하면 확실한 알람을 알아낼 수 있을까?

프로그램의 행동을 어림잡아 어떤 오류가 발생할지 예측하는 기술

한계: 어림잡는 특성으로 인해 오탐이 필연적으로 동반된다

Q. 어떻게 하면 확실한 알람을 알아낼 수 있을까?

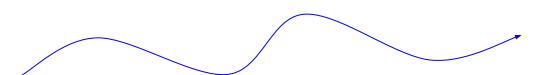
A 데이터 의존 관계를 이용한 지향성 퍼징

퍼징, 혹은 퍼즈 테스팅:

자동으로 생성한 입력을 통해 프로그램을 테스트하는 기법

퍼징, 혹은 퍼즈 테스팅:

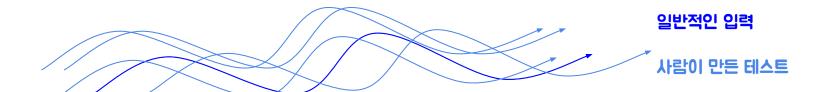
자동으로 생성한 입력을 통해 프로그램을 테스트하는 기법



일반적인 입력

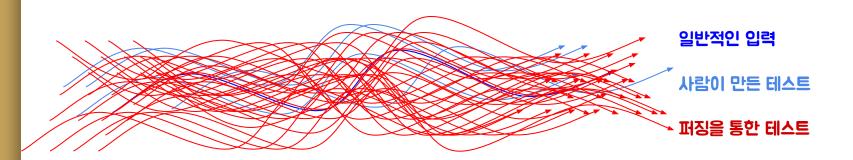
퍼징, 혹은 퍼즈 테스팅:

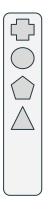
자동으로 생성한 입력을 통해 프로그램을 테스트하는 기법



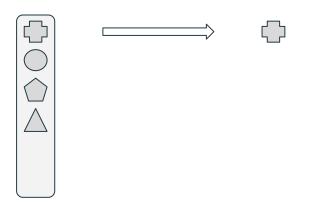
퍼징, 혹은 퍼즈 테스팅:

자동으로 생성한 입력을 통해 프로그램을 테스트하는 기법

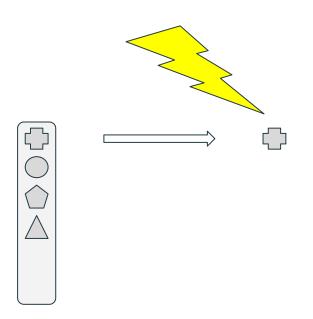




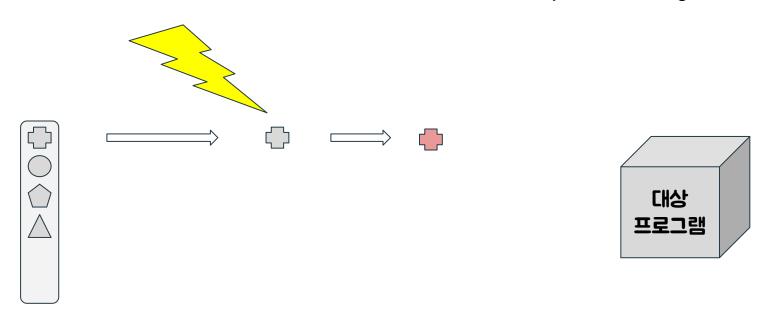




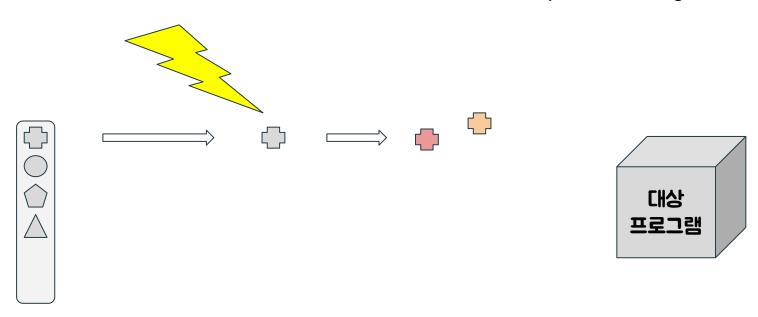




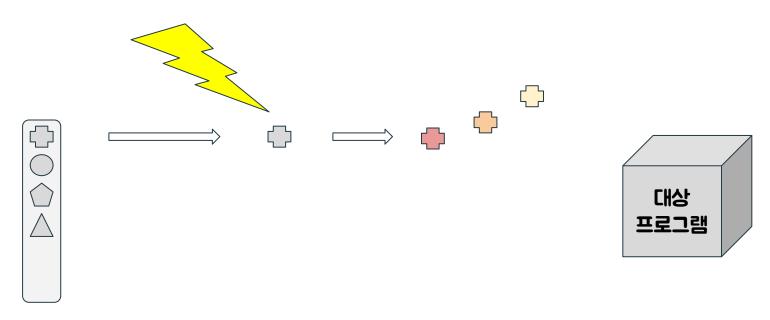


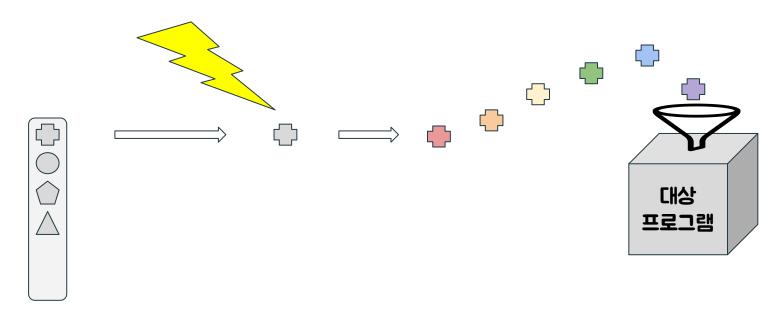


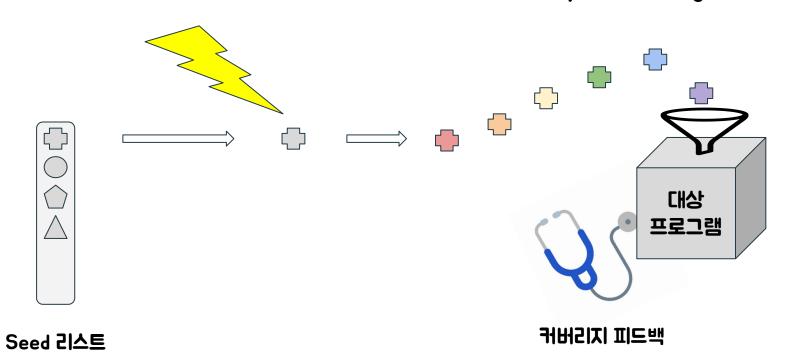




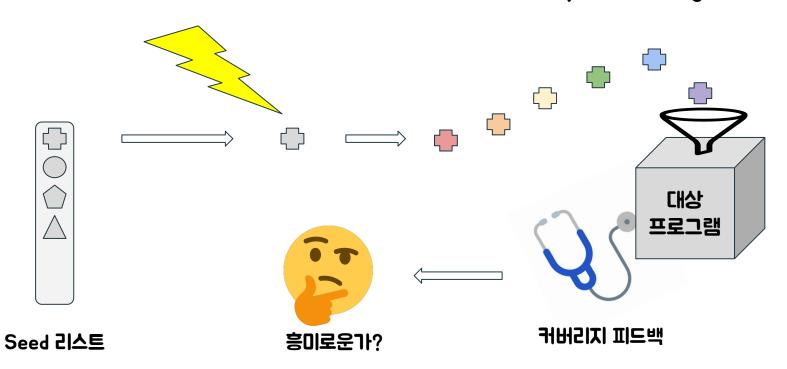


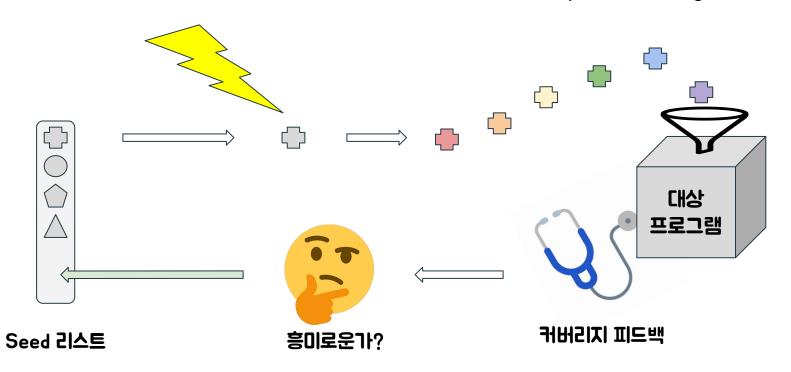


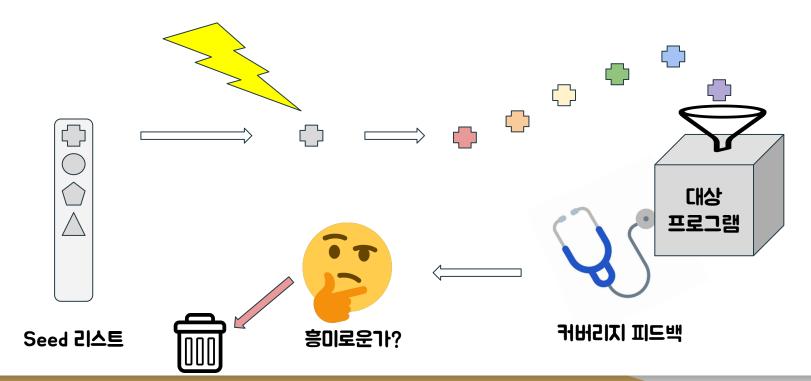




17







OSS-Fuzz: 지구방위대 구글

퍼징의 유용성을 인지한 구글,

자사의 넘치는 컴퓨팅 파워를 기반으로 한 퍼징 플랫폼을 운영 중.



OSS-Fuzz: 지구방위대 구글

퍼징의 유용성을 인지한 구글,

자사의 넘치는 컴퓨팅 파워를 기반으로 한 퍼징 플랫폼을 운영 중.



23년 7월 4일 기준, 1000개 오픈소스 프로젝트에서 약 45000건의 결함 발견!!

OSS-Fuzz: 지구방위대 구글

퍼징의 유용성을 인지한 구글,

자사의 넘치는 컴퓨팅 파워를 기반으로 한 퍼징 플랫폼을 운영 중.



23년 7월 4일 기준, 1000개 오픈소스 프로젝트에서 약 45000건의 결함 발견!!

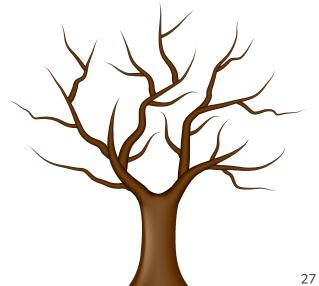
하루 평균 20건

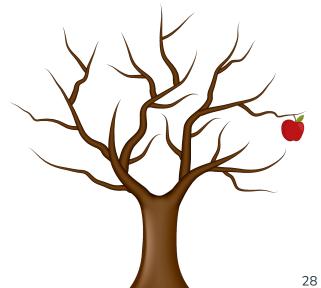
그러나...

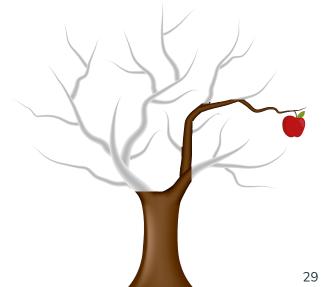
우리의 목표는?

그러나...

우리의 목표는?







지향성 퍼징 (Directed Fuzzing)

사용자가 관심 있는 곳에 닿게 하는 Fuzzing 정적분석의 결과 검사!

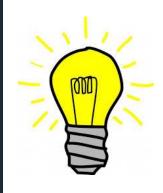


사례: 다양한 실제 결함들

Binutils 67H, libming 97H

평균적으로 13%의 함수만 실제로 실행된다!

= 결함에 관여하는 프로그램 지점은 많지 않다



주어진 정보를 활용하여 의미있는 프로그램 지점에만 집중하면 더 빨리 특정 결함을 찾을 수 있을 것이다!



주어진 정보를 활용하여 (의심되는 목표 지점) 의미있는 프로그램 지점에만 집중하면 (관련된 함수들) 더 빨리 특정 결함을 찾을 수 있을 것이다!

새로운 접근

DAFL (Directed AFL): 정적 분석을 활용한 지향성 퍼징 도구

새로운 접근

DAFL (Directed AFL): 정적 분석을 활용한 지향성 퍼징 도구 (Usenix Security '23)

새로운 접근

DAFL (Directed AFL): 정적 분석을 활용한 지향성 퍼징 도구 (Usenix Security '23)

41개의 실제 결함에 대해 성능 평가

새로운 접근

DAFL (Directed AFL): 정적 분석을 활용한 지향성 퍼징 도구 (Usenix Security '23)

41개의 실제 결함에 대해 성능 평가

기존 도구들보다 약 9배 더 빠르게 목표 결함 발견!!

DAFL

핵심

- 선택하기

프로그램에서 의미 있는 부분을 선별하기

- 집중하기

선별된 프로그램 지점들로부터만 커버리지 피드백을 받기

- 품종개량

퍼징 과정에서 특정 시드에 우선순위 부여하기 (with 의미 기반 연관성 점수)

DAFL



관찰: 실제로 실행되는, 즉 의미있는 함수는 전체 프로그램 중 일부에 불과하다.

관찰: 실제로 실행되는, 즉 의미있는 함수는 전체 프로그램 중 일부에 불과하다.

결론: 의미 있는 함수를 선별해야 함

관찰: 실제로 실행되는, 즉 의미있는 함수는 전체 프로그램 중 일부에 불과하다.

결론: 의미 있는 함수를 선별해야 함

방법: 정의-사용(Def-Use) 관계를 고려하여 프로그램 지점 간추리기 (Slicing)

목표 지점과 정의-사용 관계로 이어진 라인들을 추적

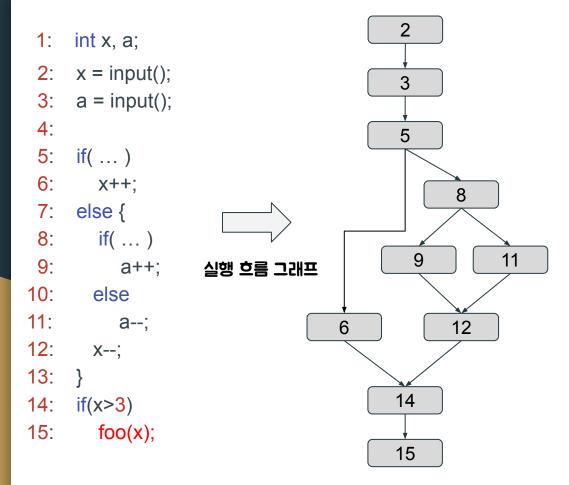
관찰: 실제로 실행되는, 즉 의미있는 함수는 전체 프로그램 중 일부에 불과하다.

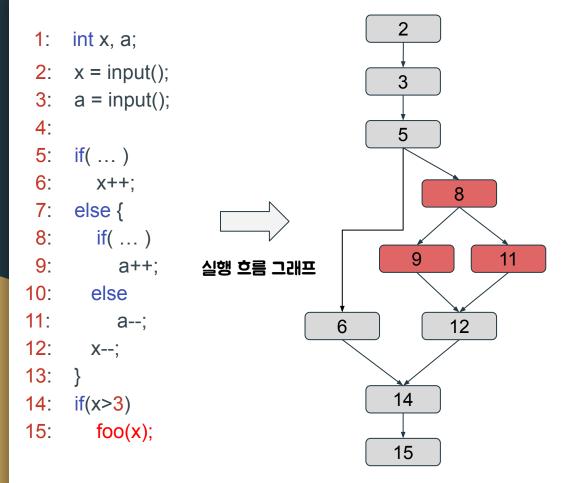
결론: 의미 있는 함수를 선별해야 함

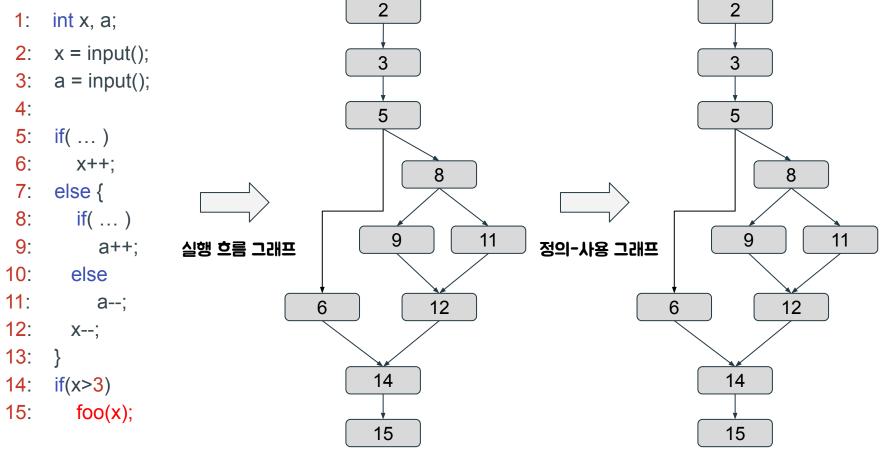
방법: 정의-사용(Def-Use) 관계를 고려하여 프로그램 지점 간추리기 (Slicing) 목표 지점과 정의-사용 관계로 이어진 라인들을 추적

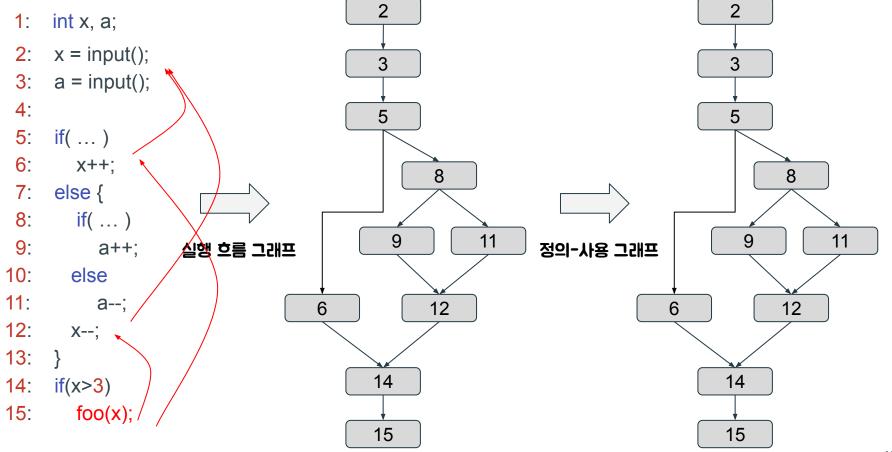
프로그램 전체가 아닌 의미적으로 연관된 프로그램 지점만 고려할 수 있다!

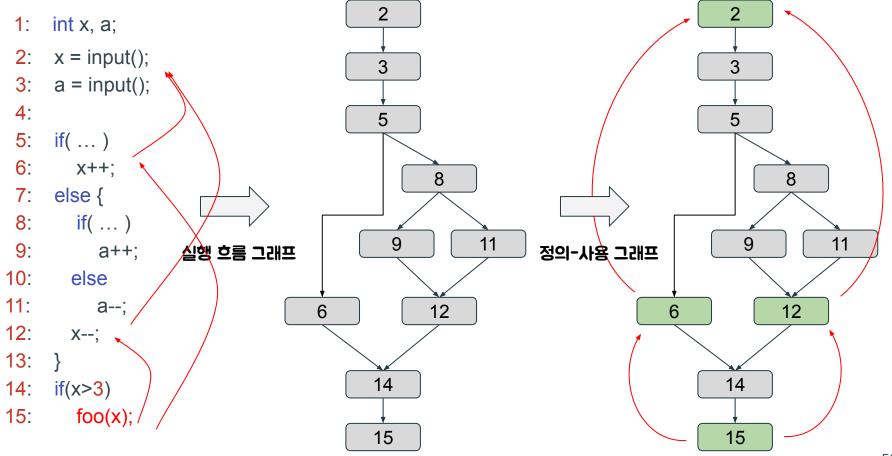
```
1: int x, a;
2: x = input();
 3: a = input();
 4:
 5:
    if( ... )
 6:
   X++;
 7:
    else {
 8:
    if( ... )
    a++;
 9:
10:
   else
11:
    a--;
12:
    X---;
13: }
14:
    if(x>3)
   foo(x);
15:
```

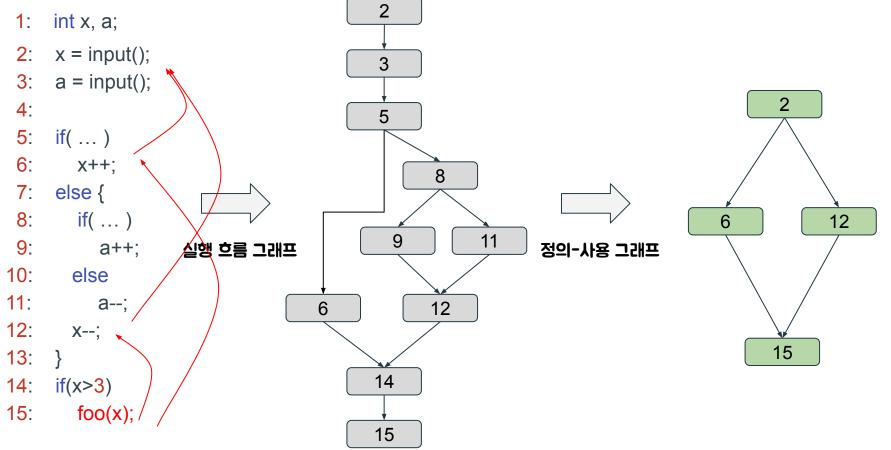


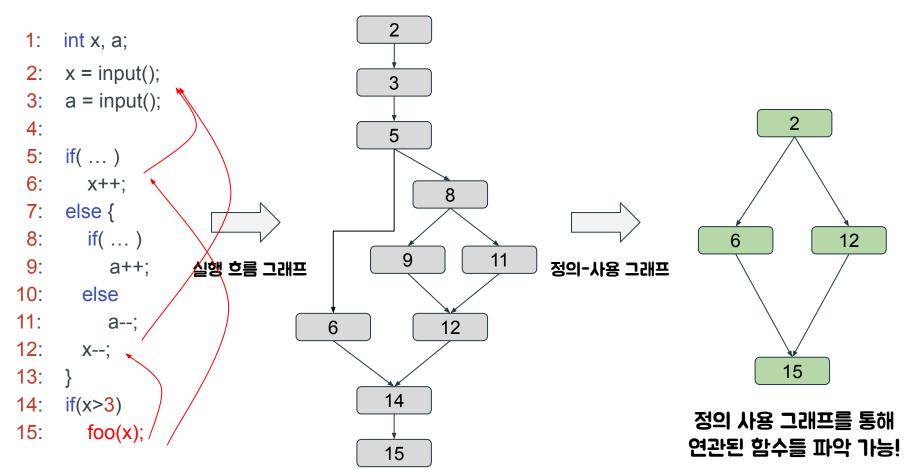


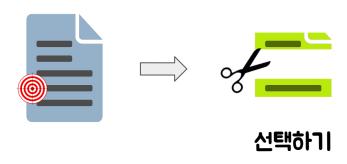


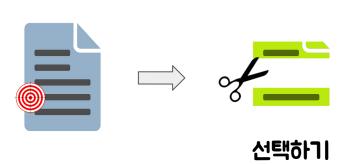




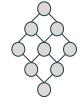


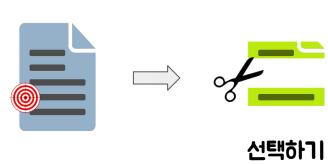




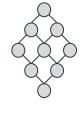














함수 목록

정의-사용 그래프



집중하기 & 품종개량

집중하기: 선별된 프로그램 지점들로부터만 커버리지 피드백을 받기

=> 함수 목록 사용

품종개량: 퍼징 과정에서 특정 시드에 우선순위 부여하기

=> 정의-사용 그래프를 그대로 활용



원하는 지점의 실행 정보만 선별적으로 기록 (Selective Instrumentation)

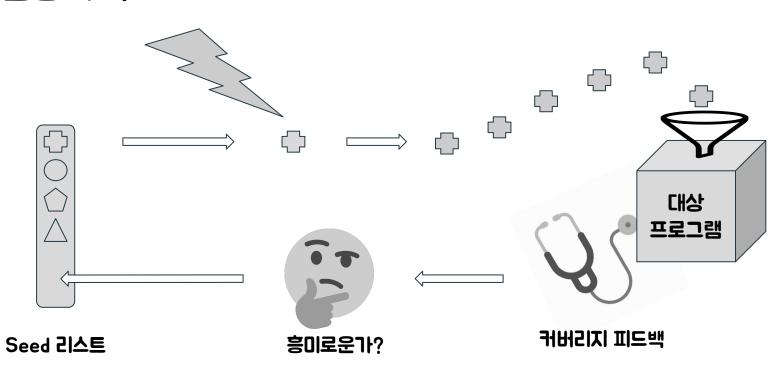
원하는 지점의 실행 정보만 선별적으로 기록 (Selective Instrumentation)

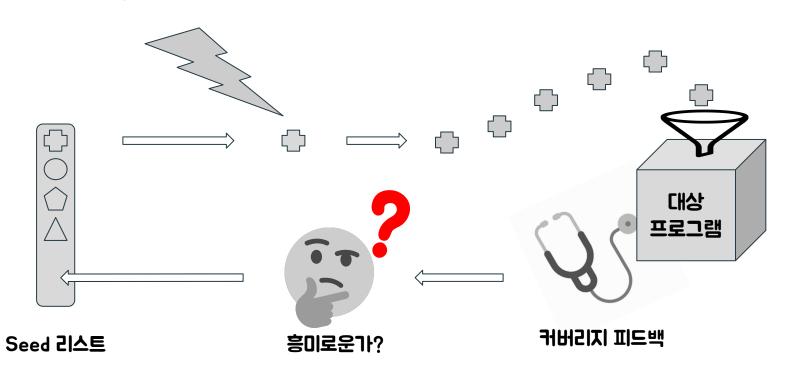
= 관련된 함수 목에 방울 달기 🔔

원하는 지점의 실행 정보만 선별적으로 기록 (Selective Instrumentation)

= 관련된 함수 목에 방울 달기 🔔





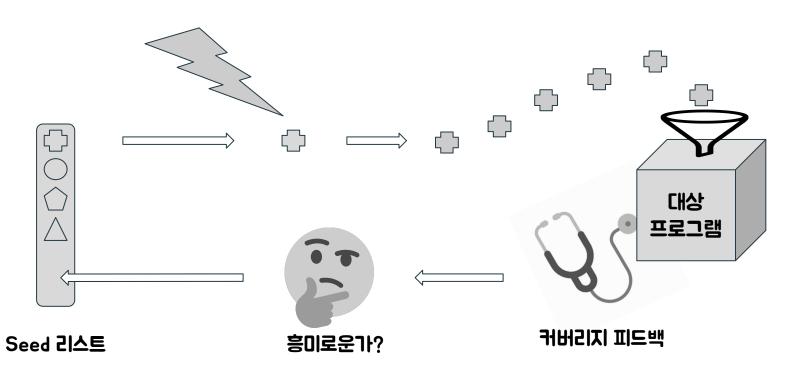


두 가지 결정:

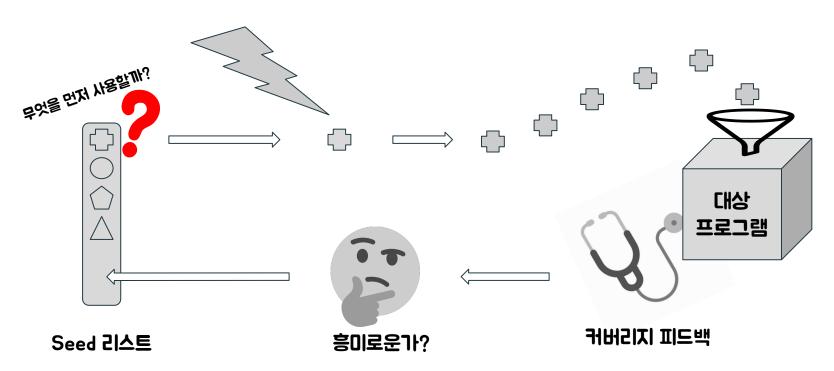
- 가지고 있는 종자 중, <u>무엇을 먼저</u> 심을 지 결정
- 심을 때, <u>얼마나 많이</u> 심을 지 결정

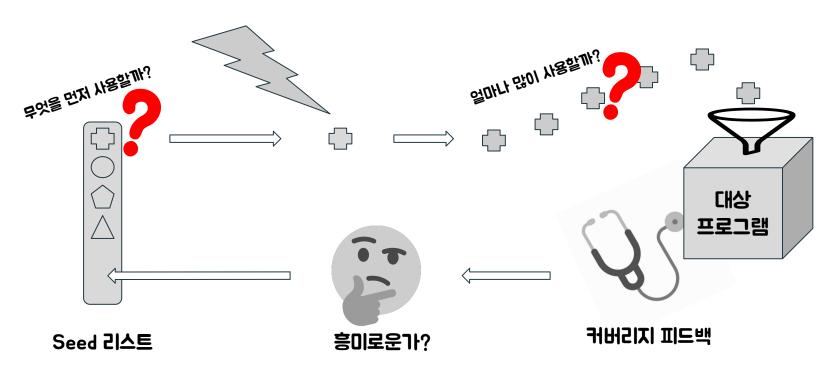
두 가지 결정:

- Seed 중 <u>무엇을 먼저</u> 사용할 지 결정
- 선택된 Seed를 <u>얼마나 많이</u> 사용할 지 결정



66





두 가지 선택:

- Seed 중 <u>무엇을 먼저</u> 사용할 지 선택
- 한번 뽑았을 때, 얼마나 많이 사용할 지 선택

=> 두 선택 모두 '의미 기반 연관성 점수(Semantic Relevance Score)'를 고려!

두 가지 선택:

- Seed 중 <u>무엇을 먼저</u> 사용할 지 선택
- 한번 뽑았을 때, 얼마나 많이 사용할 지 선택

=> 두 선택 모두 '의미 기반 연관성 점수(Semantic Relevance Score)'를 고려!

의미 기반 연관성 점수란?

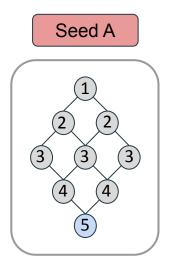
정의-사용 그래프를 기반으로 계산된 각 Seed별 점수

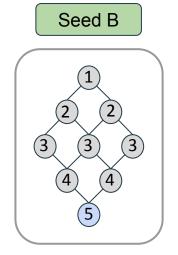
의미 기반 연관성 점수 (Semantic Relevance Score)

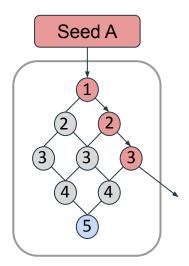
의미 기반 연관성 점수 (Semantic Relevance Score)

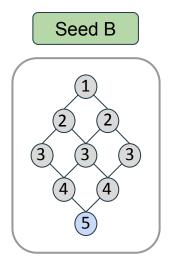
Seed A

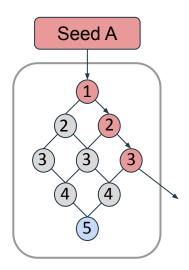
Seed B

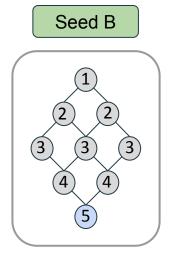


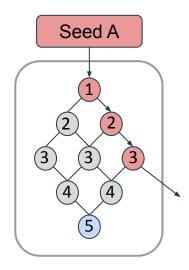


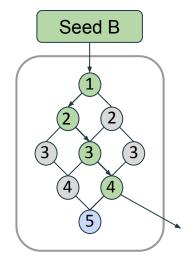


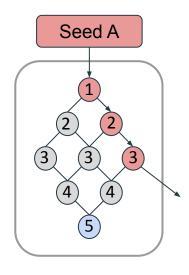




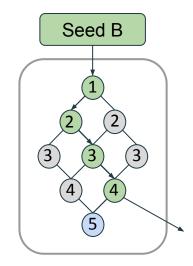


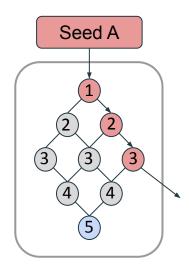




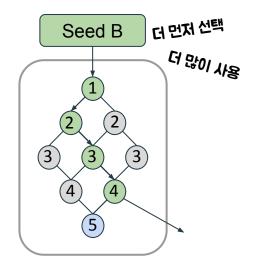


6점

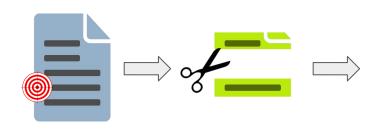




6점



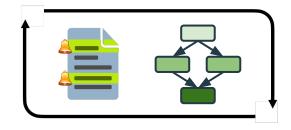
DAFL 정리



선택하기 with 프로그램 지점 간추리기



집중하기 with 선별적 실행 정보 기록



품종개량 with 의미 기반 연관성 점수

실험

실험 대상: 10개 프로그램의 41개 결함

비교 대상:

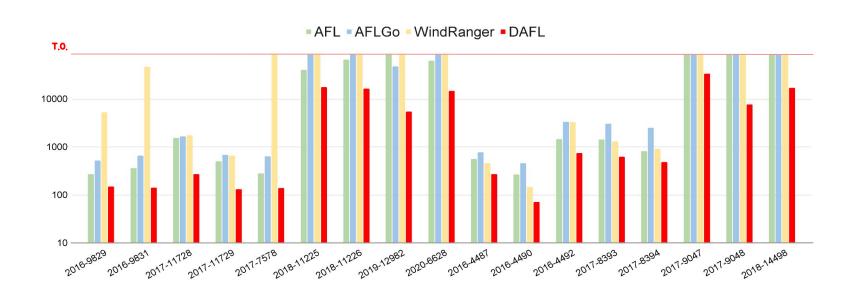
- AFL: 무지향성 퍼저

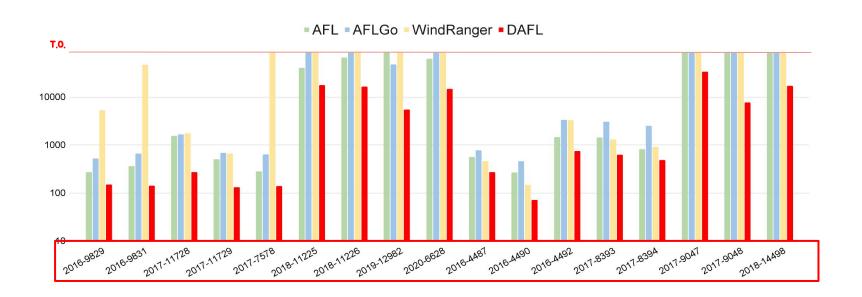
- AFLGo^[1]: AFL 기반 지향성 퍼저

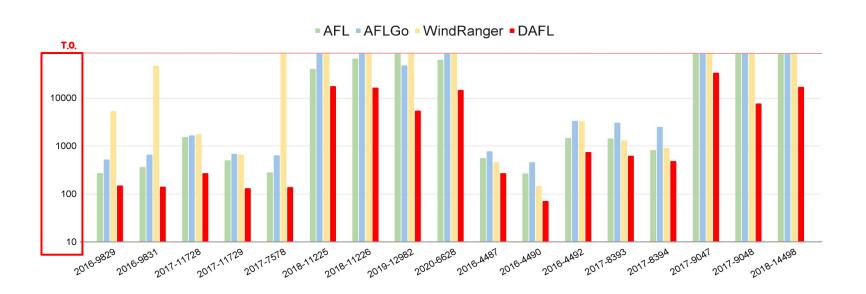
- WindRanger^[2]: AFL 기반 지향성 퍼저

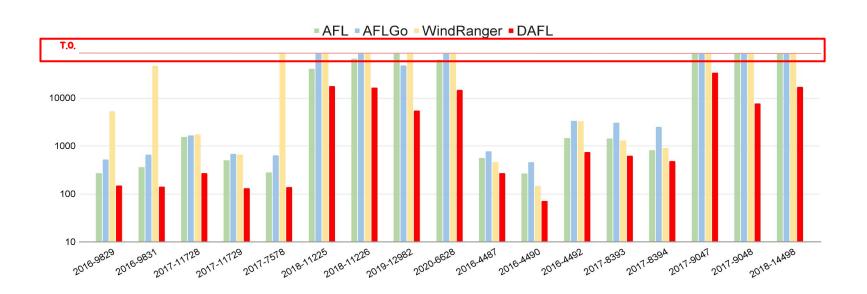
실험 방법: 40번 반복 실험 후 목표 결함을 발견한 시간의 중앙값 비교

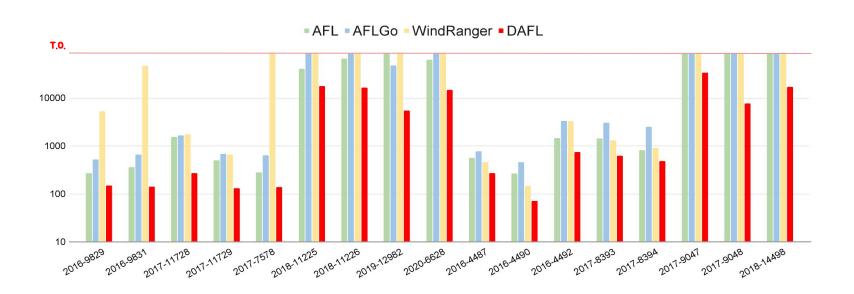
- 1. 41개 중 27개 결함을 가장 빨리 발견!
- 2. 다른 도구와 비교했을 때, 최소 2배, 최대 20배의 성능 향상!
- 3. 다른 도구는 제한 시간안에 (거의) 찾지 못하는 결함 5개 발견!

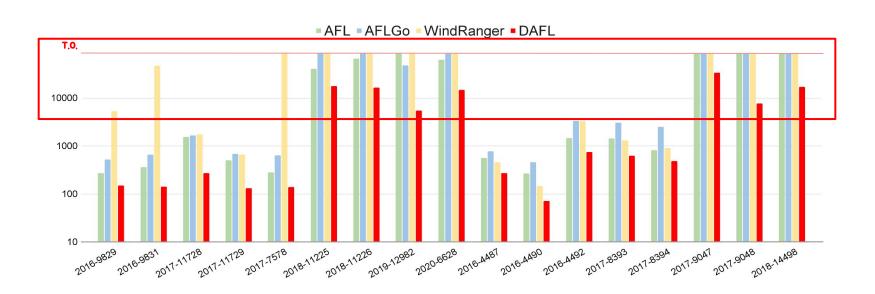












발표 요약

- 지향성 퍼징이란?
 - 주어진 목표지점에 도달하는 입력을 생성하는 퍼징
- 효과적인 지향성 퍼징을 하는 법
 - O 데이터 의존 관계를 분석해 목표 지점과 연관된 지점 파악 및 집중하기
- 목표 지점과 연관된 지점에 집중하는 방법
 - 선택적으로 귀버리지 피드백 받기
 - 의미 기반 점수를 활용하여 Seed 품종 개량하기
- 최종 목표
 - o 정적 분석 알람으로부터 참 알람 선별
 - 결함 유발 입력까지 생성하여 오류 데이터베이스 구축

보충 슬라이드

선별하기

평균 약 24%의 함수만 선별

# CVE	All	Naive	Thin
17	786	429	234
2	154	112	77
6	211	40	35
3	1478	1184	891
5	1787	1347	875
1	1485	3	3
1	1306	1017	50
1	441	185	112
3	2414	1215	416
2	101	52	43
	17 2 6 3 5 1 1 1 3	17 786 2 154 6 211 3 1478 5 1787 1 1485 1 1306 1 441 3 2414	17 786 429 2 154 112 6 211 40 3 1478 1184 5 1787 1347 1 1485 3 1 1306 1017 1 441 185 3 2414 1215

집중하기: 선별된 지점으로부터만 커버리지 피드백 받기



품종개량: 의미 기반 점수를 활용하여 Seed 선택 및 사용하기





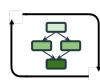
집중하기: 1.73배 성능 향상





집중하기: 1.73배 성능 향상

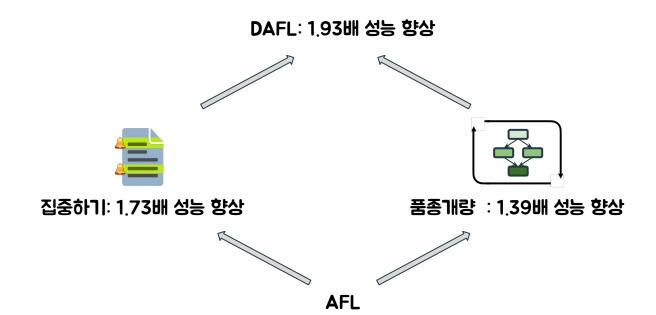




품종개량 : 1.39배 성능 향상



AFL



한계

4개의 결함에서 성능 하락

주요 원인: 결함 발생에 관여하는 중요한 함수가 누락되는 문제 발생

한계

main 사례: CVE-2018-20427 decompileAction decompileGETPROPERTY 50 other functions . . . getInt

한계

누락된 주요 함수들을 추가해준 결과,

- 3개 결함은 다른 도구들보다 월등히 빨리 발견
- 1개 결함은 다른 도구들과 비슷한 속도로 발견