

软件分析

多角度理解数据流分析

熊英飞 北京大学 2017

方程求解



- 数据流分析的传递函数和⊓操作定义了一组方程
 - $D_{v_1} = F_{v_1}(D_{v_1}, D_{v_2}, ..., D_{v_n})$
 - $D_{v_2} = F_{v_2}(D_{v_1}, D_{v_2}, ..., D_{v_n})$
 - ...
 - $D_{v_n} = F_{v_n}(D_{v_1}, D_{v_2}, ..., D_{v_n})$
- 其中
 - $F_{v_1}(D_{v_1}, D_{v_2}, ..., D_{v_n}) = f_{v_1}(I)$
 - $F_{v_i}(D_{v_1}, D_{v_2}, \dots, D_{v_n}) = f_{v_i}(\bigcap_{j \in pred(i)} D_{v_j})$
- 数据流分析即为求解该方程的最大解
 - 传递函数和口操作表达了该分析的安全性条件,所以该方程的解都是安全的
 - 最大解是最有用的解

方程组求解算法



- 在数理逻辑学中,该类算法称为Unification算法
 - 参考:
 http://en.wikipedia.org/wiki/Unification_(computer_science)
- 对于单调函数和有限格,标准的Unification算法就是我们学到的数据流分析算法
 - 从(I, T, T, ..., T)开始反复应用 F_{v_1} 到 F_{v_n} ,直到达到不动点
 - 增量优化:每次只执行受到影响的 F_{v_i}

术语-流敏感(flow-sensitivity)



- 流非敏感分析(flow-insensitive analysis):如果把程序中语句随意交换位置(即:改变控制流),如果分析结果始终不变,则该分析为流非敏感分析。
- 流敏感分析(flow-sensitive analysis): 其他情况
- 数据流分析通常为流敏感的

流非敏感分析



• 转换成同样的方程组,并用不动点算法求解

a=100; if(a>0) a=a+1; b=a+1; 流非敏感符号分析 $a = a \sqcap \Xi \sqcap a + \Xi$ $b = b \sqcap a + \Xi$

不考虑位置,用所 有赋值语句更新所 有变量 流非敏感活跃变量分析 $DATA = DATA \cup \{a\}$

对于整个程序产生一个 集合,只要程序中有读 取变量v的语句,就将 其加入集合

时间空间复杂度



- 活跃变量分析:语句数为n,程序中变量个数为m,使用bitvector表示集合
- 流非敏感的活跃变量:每条语句的操作时间为O(m), 因此时间复杂度上界为O(m^2),空间复杂度上界为 O(m)
- 流敏感的活跃变量分析:格的高度为O(m),转移函数、交汇运算和比较运算都是O(m),时间复杂度上界为 $O(nm^2)$,空间复杂度上界为O(nm)
- 对于特定分析,流非敏感分析能到达很快的处理速度和可接受的精度(如基于SSA的指针分析)

Datalog



- Datalog——逻辑编程语言Prolog的子集
- 一个Datalog程序由如下规则组成:
 - predicate1(Var or constant list):- predicate2(Var or constant list), predicate3(Var or constant list), ...
 - predicate(constant list)
- 如:
 - grandmentor(X, Y) :- mentor(X, Z), mentor(Z, Y)
 - mentor(kongzi, mengzi)
 - mentor(mengzi, xunzi)
- Datalog程序的语义
 - 反复应用规则, 直到推出所有的结论——即不动点算法
 - 上述例子得到grandmentor(kongzi, xunzi)

逻辑规则视角



- 一个Datalog编写的正向数据流分析标准型,假设并集
 - data(D, V) :- gen(D, V)
 - data(D, V) :- edge(V', V), data(D, V'), not_kill(D, V)
 - data(d, entry) // if $d \in I$
 - · V表示结点, D表示一个集合中的元素

练习: 交集的情况怎么写?



- data(D, V) :- gen(D, V)
- data(D, v) :- data(D, v_1), data(D, v_2), ..., data(D, v_n), not_kill(D, v) // v_1 , v_2 , ... v_n 是v的前驱结点
- data(d, entry) // if $d \in I$

历史



- •大量的静态分析都可以通过Datalog简洁实现, 但因为逻辑语言的效率,一直没有普及
- 2005年,斯坦福Monica Lam团队开发了高效 Datalog解释器bddbddb,使得Datalog执行效率接近专门算法的执行效率
- 之后大量静态分析直接采用Datalog实现

Datalog-

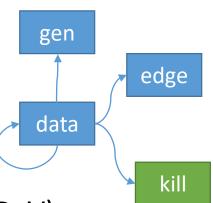


- not_kill关系的构造效率较低
- 理想写法:
 - data(D, V):- edge(V', V), data(D, V'), not kill(D, V)
- 但是,引入not可能带来矛盾
 - p(x) := not p(x)
 - 不动点角度理解: 单次迭代并非一个单调函数

Datalog-



- •解决方法:分层(stratified)规则
 - 谓词上的任何环状依赖不能包含否定规则
- 依赖示例
 - data(D, V) :- gen(D, V)
 - data(D, V):- edge(V', V), data(D, V'), not kill(D, V)
 - data(d, entry)
- 不动点角度理解: 否定规则将谓词分成若干层, 每层需要计算到不动点, 多层之间顺序计算
- 主流Datalog引擎通常支持Datalog¬



Datalog引擎



- Souffle
- LogicBlox
- IRIS
- XSB
- Coral
- 更多参考: https://en.wikipedia.org/wiki/Datalog

作业:



• 下载任意Datalog引擎,用Datalog编写下面程序的符号分析,提交程序和运行截图

```
x*=-100;
y+=1;
while(y < z) {
    x *= -100;
    y += 1;
}
输入: x为负, y为零, z为正
求输出的符号
```