

#### 软件分析

# 静态单赋值和稀疏分析

熊英飞 北京大学

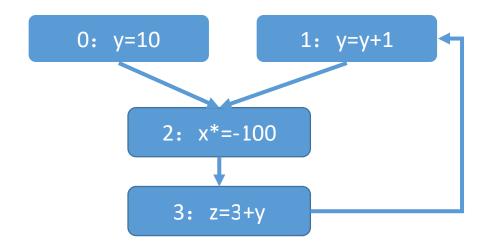
#### 关于变量中保存值的分析



- 大量分析是关于变量中保存了什么值的
  - 符号分析
  - 区间分析
  - 常量传播

#### 数据流分析的问题





- •问题1:每个结点都要保存一份关于x,y,z的值
  - 即使结点2和y没有关系
- 问题2: 当1的转换函数更新y的时候,该更新只和3有关,但我们不可避免的要通过2才能到达3

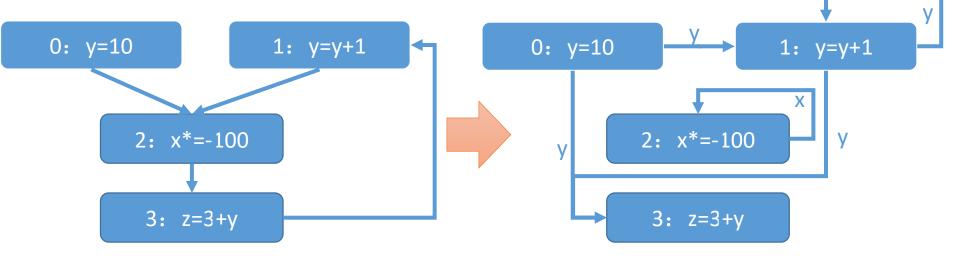
#### Def-Use关系



给定变量x,如果结点A可能改变x的值,结点B可能使用结点A改变后的x的值,则结点A和结点B存在Def-Use关系

#### 基于Def-Use的数据流分析





- 每个结点只保存自己定义的变量的抽象值
- 只沿着Def-Use边传递抽象值
- 通常图上的边数大幅减少,图变得稀疏(sparse)
- 分析速度大大高于原始数据流分析

$$y_0 = f_0( )$$

$$y_1 = f_1(y_0 \sqcap y_1)$$

$$x_2 = f_2(x_2 \sqcap x_0)$$

$$z_3 = f_3(y_0 \sqcap y_1)$$

#### 相关性质



- 假设结果基于集合的May分析,即返回的总是真实结果的超集
- 健壮性Soundness: 用原数据流算法求出来的每一个结果新算法都会求出来
- 准确性Precision: 用新算法求出来的每一个结果 原算法都会求出来

## 基于Def-Use的数据流分析: 问题1

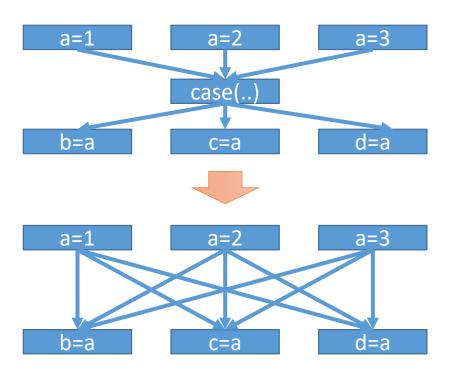


- 如何获取Def-Use关系
  - 可以通过Reaching Definition获取Def-Use关系
- 如何还原原始数据流分析的结果
  - 通过Reaching Definition获取使用变量以外的其他变量的定义
- Reaching Definition的复杂度
  - 程序中赋值语句个数为m,控制流图结点为n
  - 更新单个节点的时间为O(m)(假设并集和差集的时间复杂度都是O(m))
  - 总共需要更新O(mn)次
  - 总时间O(nm<sup>2</sup>)
- Reaching Definition本身就不够快

#### 基于Def-Use的数据流分析: 问题2



如果可能的定义较多,程序中的边会大幅增长,分析速度反而变慢



### 静态单赋值形式 Single Static Assignment



• 每个变量都只被赋值一次

```
x=10;
y=y+1;
x=y+x;
y=y+1;
z=y;
x0=10;
y0=y+1;
x1=y0+x0;
y1=y0+1;
z0=y1;
```

# 练习: 把以下程序转成静态单赋值形式



x=10;	x0=10;
x+=y;	x1=x0+y;
if (x>10)	if (x1>10)
z=10;	z0=10;
else	else
z=20;	z1=20;
x+=z;	x2=x1+z?;

#### 引入函数 $\phi$



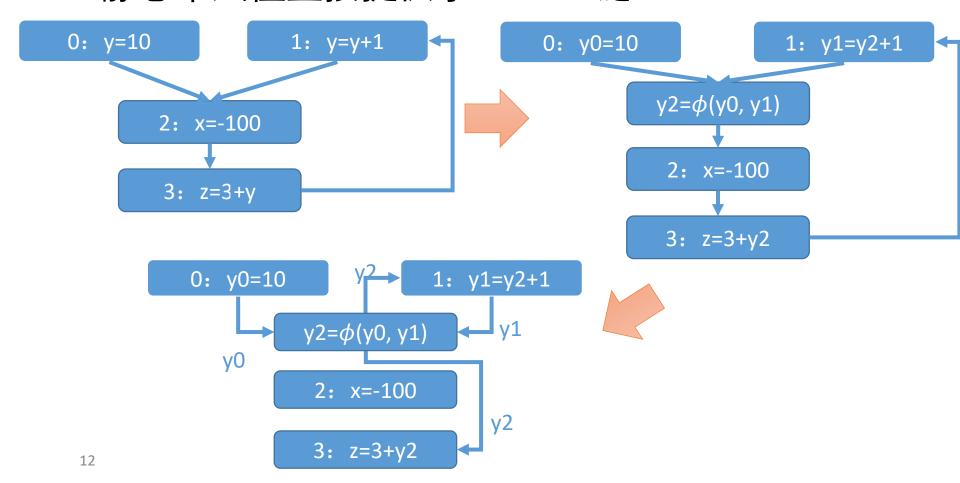
```
x=10;
                                  x0=10;
                                  x1=x0+y;
x+=y;
if (x>10)
                                  if (x1>10)
 z=10;
                                   z0=10;
else
                                  else
 z=20;
                                   z1=20;
                                  z2=\phi(z0, z1);
X+=Z;
                                  x2=x1+z2;
函数 4 代表根据不同的控制流选
```

择不同的值

#### 静态单赋值与数据流分析



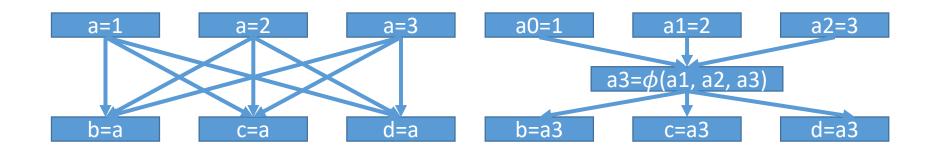
• 静态单赋值直接提供了Def-Use链



#### 静态单赋值的好处



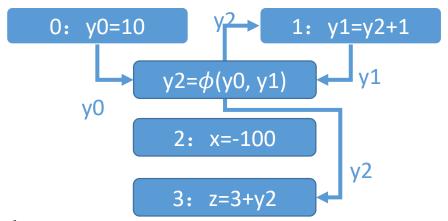
- 静态单赋值存在高效算法
- 静态单赋值中的边不会平方增长



#### 静态单赋值vs流非敏感分析



• 静态单赋值形式上的流非敏感分析与流敏感分析等价



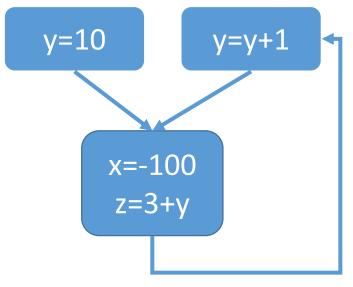
基于静态单 赋值形式的 分析通常又 称为稀疏分 析Sparse Analysis

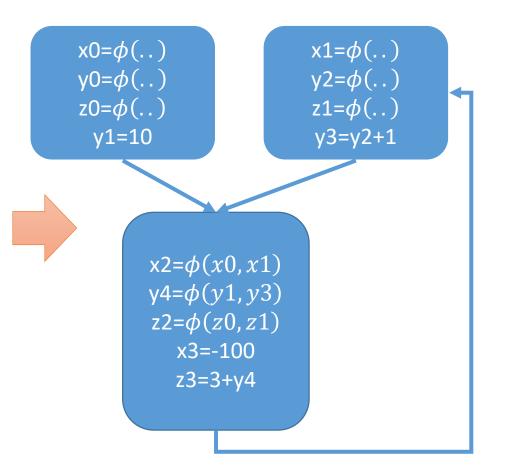
- 流非敏感分析:
  - 每次有值变化时, 挑选受影响的转换函数重新执行
  - 全局只保存一份抽象数据
- 流敏感分析:
  - 每次有值变化时,沿着边寻找后继节点的转换函数重新执行
  - 每个结点保存一份抽象数据

#### 转换到静态单赋值形式



- 简单算法
  - 每个基本块的头部 对所有变量添加 $\phi$ 函数
  - 替换对应变量的值





#### 简单算法的问题

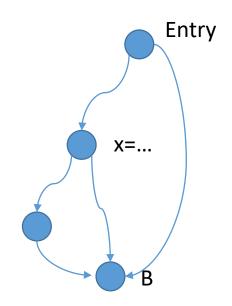


- 简单算法引入大量额外 $\phi$ 函数
  - 控制流图的每个结点会保存所有变量的值
  - 每条控制流图的边都会对每个变量产生Def-Use关系
  - 实际图并没有变得稀疏,反而可能更加稠密
- •希望能尽量减少引入的 $\phi$ 函数,即产生 $\phi$ 函数尽量少的静态单赋值形式

#### 



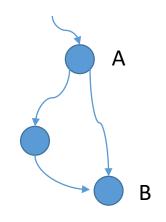
- 至少两条路径在B处汇合
- 其中一条经过了某个赋值语句
- 另外一条没有经过
- 赋值语句和B之间没有别的语句满足上述条件

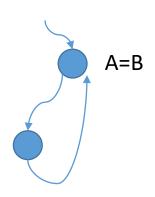


#### 支配关系



 结点A支配(dominate)结点B: 所有从Entry到B的 路径都要通过A



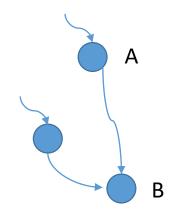


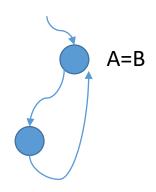
- 结点A严格支配(Strictly dominate)结点B: A支配B 并且A和B不是一个结点
  - A不严格支配B => 至少存在一条路径,在到达B之前不经过A

#### 支配边界Dominance Frontier



- 结点A的支配边界中包括B,当且仅当
  - A支配B的某一个前驱结点
  - A不严格支配B





• 对任意赋值语句x=...所在的结点A,所有A的支配 边界需要插入 $\phi$ 函数计算x的值

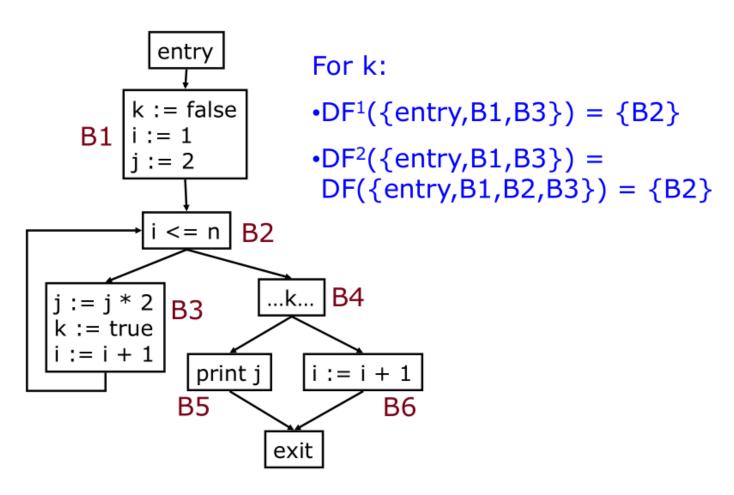
#### 转换到静态单赋值形式



- · 令DF(a)为a的支配边界集合
- 定义
  - $DF(A) = \bigcup_{\{a \in A\}} DF(a)$
  - $\mathrm{DF}^+(\mathrm{A}) = \lim_{i \to \infty} DF^i(A)$ 
    - $DF^1(A) = DF(A)$
    - $DF^{i+1}(A) = DF(\bigcup_{j \le i} DF^{j}(A))$
- •对任意变量i,令A为所有对i赋值的结点, $DF^+(A)$ 就是所有需要插入 $\phi$ 函数的结点

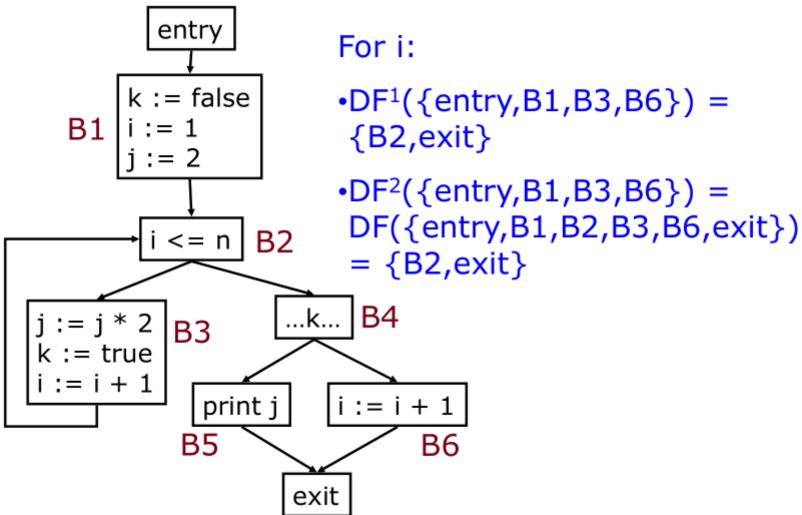
#### 转换示例





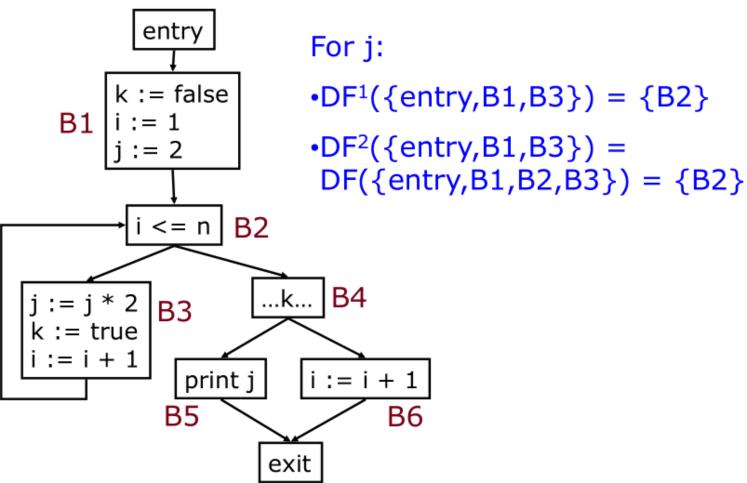
#### 转换示例





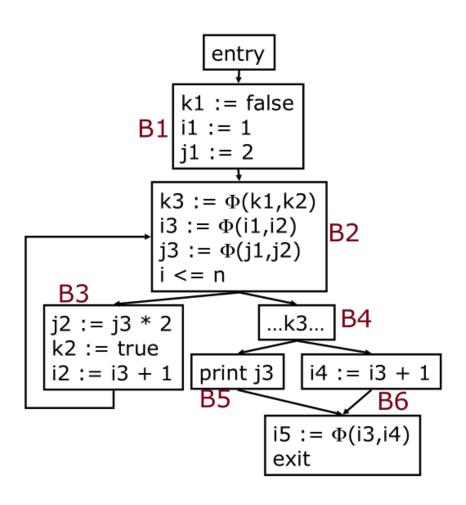
#### 转换示例





#### 转换结果

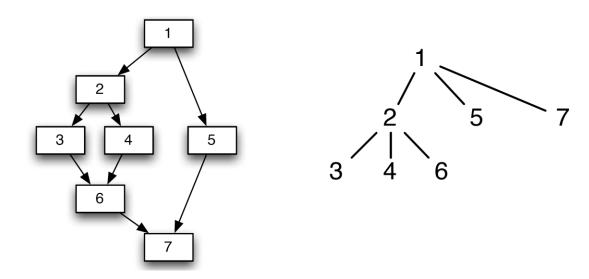




#### 计算支配边界一直接支配者



- 直接支配者immediate dominator: 如果a严格支配b,并且不存在c,a严格支配c且c严格支配b,则a是b的直接支配者,记为idom(b)
- 直接支配关系构成一颗树,称为支配树



#### 计算支配树的算法



- Lengauer and Tarjan算法
  - 复杂度为O(Eα(E,N))
  - E为边数,N为结点数, $\alpha$ 为Ackerman函数的逆
  - Ackerman函数基本可以认为是常数
- Cooper, Harvey, Kennedy算法,2001年
  - 复杂度为O(N<sup>2</sup>)
  - 实验证明在实践中比Lenauer and Tarjan算法要快

#### 计算支配边界



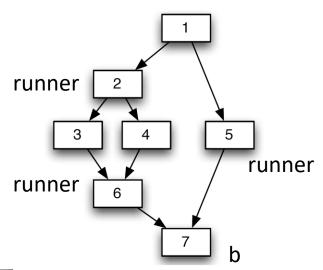
for(每个结点b)
if b的前驱结点数 ≥ 2
for(每个b的前驱p)

runner := p

while runner ≠ idom(b)

将b加入runner的支配边界

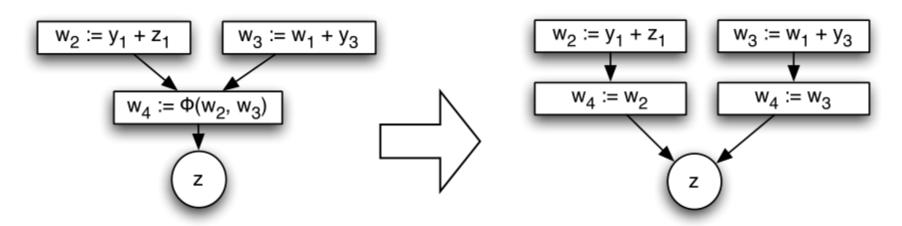
runner := idom(runner)



#### 转换回标准型



- 有些分析任务中我们需要再从静态单赋值转换回标准型
  - 程序优化
- 转换过程就是删除掉静态单赋值中的 $\phi$ 函数



#### 实践中的静态单赋值形式



- 静态单赋值要求每个变量只被赋值一次
- 基于静态单赋值优化数据流分析的条件:
  - 需要分析的每一个内存位置一旦赋值都不会发生改变。
- 这个条件总能成立吗?

C:	Java:
a=10;	a.f=10
i=&a	y=a.f;
*i=10;	a.f=20
	y=a.f;

#### 解决方案: 部分SSA



- 把内存位置分成两组,转换SSA的时候只转换能 转换的组,并只对转换的组做优化
- Java的情况: 栈上的变量为优化组,堆上的变量 为不优化组
- C的情况:把变量分成address-taken和top-level的两组
  - address-taken: 曾经被&取过地址的变量
  - top-level: 从没被&取过地址的变量

#### C的情况的例子



```
int a, b, *c, *d; a-d均为address-taken变量
                         w_1 = ALLOC_a
int* w = &a;
                         x_1 = ALLOC_b
int* x = &b;
                         y_1 = ALLOC_c
int**y = &c;
                         z_1 = y_1
int**z = v;
                         STORE 0 y_1
      c = 0;
                         STORE w_1 y_1
                         STORE x_1 z_1
     *z = x;
                         y_2 = ALLOC_d
     y = &d;
                         z_2 = y_2
      z = y;
                         STORE w_1 y_2
     *y = w;
                         STORE x_1 z_2
     *z = x;
```

LLVM IR所采用的SSA形式

#### 参考资料



- 静态单赋值转换算法
  - 《编译原理》相应章节
- 稀疏分析相关论文
  - 用 "sparse program analysis" 为关键字进行搜索