

软件分析

归纳程序合成

熊英飞 北京大学

外祖母可以编程吗?



•程序设计语言的发展历史就是提高抽象级别



外祖母编程语言?

Haskell (1990), Prolog (1972)

Java

Assembly

抽象级别

为什么外祖母还不能编程?



- 程序设计语言默认保证很多属性
 - 类型正确的程序一定能通过编译
 - 通过编译的程序有清晰定义的语义
- 很难再进一步提升抽象级别



程序合成一一外祖母的希望



- 从规约中自动生成程序
 - 规约可能是模糊的
 - 生成是不保证成功的



"One of the most central problems in the theory of programming."

----Amir Pneuli 图灵奖获得者 "(软件自动化)提升软件生产率的根本途径"

----徐家福先生 中国软件先驱

程序合成的历史



1957

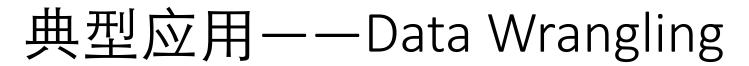
- •程序合成的开端
- Alonzo Church: 电路合成问题

2000前

• 演绎合成

2000后

• 归纳合成

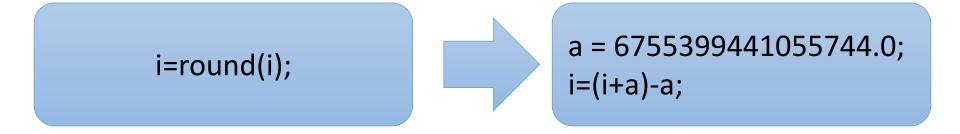




	A	В
1	Email	Column 2
2	Nancy.FreeHafer@fourthcoffee.com	nancy freehafer
3	Andrew.Cencici@northwindtraders.com	andrew cencici
4	Jan.Kotas@litwareinc.com	jan kotas
5	Mariya.Sergienko@gradicdesigninstitute.com	mariya sergienko
6	Steven.Thorpe@northwindtraders.com	steven thorpe
7	Michael.Neipper@northwindtraders.com	michael neipper
8	Robert.Zare@northwindtraders.com	robert zare
9	Laura.Giussani@adventure-works.com	laura giussani
10	Anne.HL@northwindtraders.com	anne hi
11	Alexander.David@contoso.com	alexander david
12	Kim.Shane@northwindtraders.com	kim shane
13	Manish.Chopra@northwindtraders.com	manish chopra
14	Gerwald.Oberleitner@northwindtraders.com	gerwald oberleitner
15	Amr.Zaki@northwindtraders.com	amr zaki
16	Yvonne.McKay@northwindtraders.com	yvonne mckay
17	Amanda.Pinto@northwindtraders.com	amanda pinto

典型应用-Superoptimization





典型应用-自动编写重复程





典型应用一缺陷修复



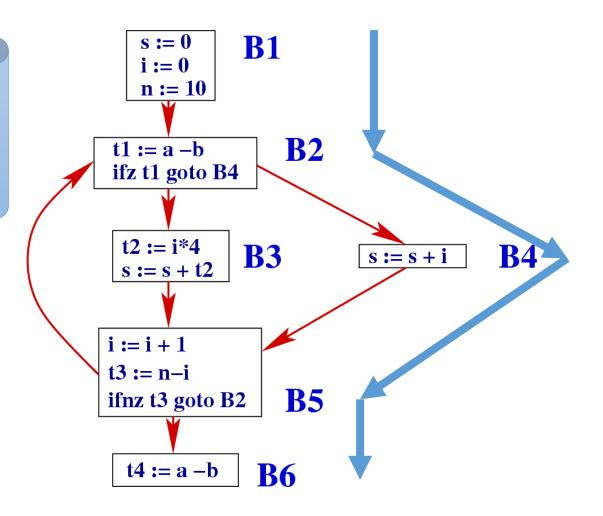
```
/** Compute the maximum of two values
  * @param a first value
  * @param b second value
  * @return b if a is lesser or equal to b, a otherwise
  */
public static int max(final int a, final int b) {
    return (a <= b) ? a : b;
}</pre>
```

合成出新的表达式来替换掉旧的

典型应用-生成测试



合成单元测试来覆盖某路径



典型应用-加速程序分析



SMT Solver

Apply Tactic 1
If formula is long
Apply Tactic 2
Else
Apply Tactic 3

策略

针对一组问题合成最佳策略

程序合成定义



- 输入:
 - •一个程序空间Prog,通常用语法表示
 - 一条规约Spec, 通常为逻辑表达式
- 输出:
 - 一个程序prog,满足
 - prog ∈Prog ∧prog →Spec
- 局限性:
 - 当规约是模糊或者不完整的时候,正确性就完全无保障了

例子: max问题



• 语法:

| Expr ::= 0 | 1 | x | y | | Expr + Expr | | Expr - Expr | | (ite BoolExpr Expr Expr) | | BoolExpr ::= BoolExpr ∧ BoolExpr | ¬BoolExpr | ¬BoolExpr

• 规约:
$$\forall x,y:\mathbb{Z},\quad \max_{2}\left(x,y\right)\geq x\wedge\max_{2}\left(x,y\right)\geq y\\ \wedge\left(\max_{2}\left(x,y\right)=x\vee\max_{2}\left(x,y\right)=y\right)$$

 $Expr \le Expr$

• 期望答案: ite (x <= y) y x

SyGuS:

程序合成问题的标准化



• 输入: 语法G, 约束C

• 输出:程序P,P符合语法G并且满足C

• 输入输出格式: Synth-Lib

http://sygus.seas.upenn.edu/files/SyGuS-IF.pdf

Sync-Lib: 定义逻辑



- •和SMT-Lib完全一致
- (set-logic LIA)
- 该逻辑定义了我们后续可以用的符号以及这些符号的语法/语义,程序的语法应该是该逻辑语法的子集。

Sync-Lib: 语法



```
(synth-fun max2 ((x Int) (y Int)) Int
    ((Start Int (x
                 (+ Start Start)
                 (- Start Start)
                 (ite StartBool Start Start)))
     (StartBool Bool ((and StartBool StartBool)
                      (or StartBool StartBool)
                      (not StartBool)
                      (<= Start Start)</pre>
                      (= Start Start)
                      (>= Start Start)))))
```

约束



```
(declare-var x Int)
(declare-var y Int)
约束表示方式和SMTLib一致
```

(check-synth)

期望输出



输出:

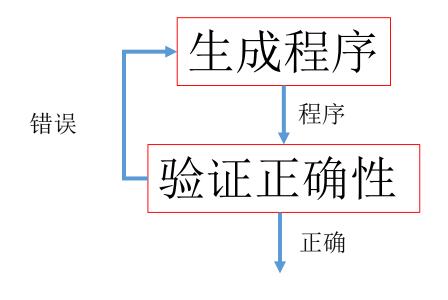
(define-fun max2 ((x Int) (y Int)) Int (ite (\leq x y) y x))

输出必须:

- •满足语法要求
 - 即,语法和SMTLib/Logic不一致就合成不出正确的程序
- •满足约束要求
 - 一般要求可以通过SMT验证

归纳程序合成 一一程序空间上搜索





Q1:如何产生下一个被搜索的程序?

Q2:如何验证程序的正确性?

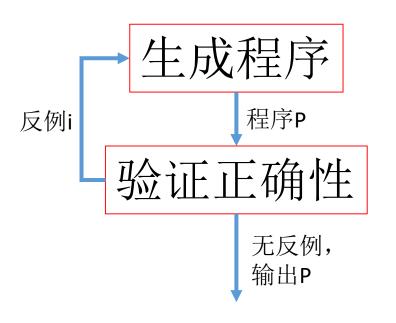
如何验证程序的正确性?



- 目前大多数程序合成技术都只处理表达式
 - 可直接转成约束让SMT求解
 - Synth-lib直接提供支持

CEGIS——基于反例的优化





- 采用约束求解验证程序的 正确性较慢
- 执行测试较快
 - 大多数错误被一两个测试过滤掉
- 将约束求解器返回的反例 作为测试输入保存
- 验证的时候首先采用测试验证

如何产生下一个被搜索的程序?



- 多种不同方法
 - 枚举法 —— 按照固定格式搜索
 - 空间表示法——一次考虑一组程序而非单个程序
 - 基于概率的方法——基于概率模型查找最有可能的程序



枚举法

自顶向下遍历



- 按语法依次展开
 - Expr
 - x, y, Expr+Expr, Expr-Expr, (ite BoolExpr, Expr, Expr)
 - y, Expr+Expr, Expr-Expr, (ite BoolExpr, Expr, Expr)
 - Expr+Expr, Expr-Expr, (ite BoolExpr, Expr, Expr)
 - x+Expr, y+Expr, Expr+Expr+Expr, Expr-Expr+Expr, (ite BoolExpr, Expr, Expr)+Expr, Expr-Expr, (ite BoolExpr, Expr, Expr)

• ...

自底向上遍历



- 从小到大组合表达式
 - size=1
 - x, y
 - size=2
 - size=3
 - x+y, x-y
 - size=4
 - size=5
 - x+(x+y), x-(x+y), ...
 - size=6
 - (ite x<=y, x, y), ...

优化



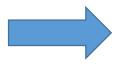
- 等价性削减
 - 如果等价于一个之前的程序,则停止展开。
 - Expr+x, x+Expr
- 剪枝
 - 如果所有对应完整程序都不能满足约束,则停止展开
 - Ite BoolExpr x x

剪枝基本方法: 约束求解



- 从部分程序中生成约束
 - 针对每个组件预定义约束
 - 该约束可以不充分但必须必要
 - 根据语法树将约束连接在一起

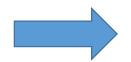
Ite BoolExpr x x



(declare-fun boolExpr () Int) (declare-fun max2 ((x Int) (y Int)) Int (ite boolExpr x x))

• 从测试中生成约束

$$max2(1,2)=2$$



(assert (= (max2 1 2) 2)) (check-sat)

剪枝的优化



- 剪枝起作用的条件
 - 剪枝的分析时间 < 被去掉程序的分析时间
 - 约束求解的开销通常较大
- 如何快速分析出程序不满足约束?
- 预分析
 - 在语法上离线做静态分析
 - 根据静态分析的结果快速在线剪枝

语法上的静态预分析



- 假设所有约束都是Pred(Prop(N))的形式
 - N: 非终结符
 - Prop: 以N为根节点的子树所具有的属性值
 - Pred: 该属性值所应该满足的谓词
- 如:
 - 语义约束: Prop为表达式取值
 - 类型约束: Prop为表达式的可能类型
 - 大小约束: Prop为表达式的大小
- 通过静态分析获得Prop的所有可能取值
 - 要求上近似
- 如果所有可能取值都不能满足Pred,则该部分程序可以减掉

语法上静态分析示例: 语义



- 抽象域: 由0, 1, 2, 3, >3, <0, true, false构成的集合
- 容易定义出抽象域上的计算
- 给定输入输出样例x=1, y=0, max2(x,y)=1
- 从语法规则产生方程
- E->E+E | 0 | 1 | x |...
 - V[E]=(V[E]+V[E]) ∪ {0} ∪ {1} ∪ {1} ...
- 求解方程得到每一个非终结符可能的取值(在开始时做一次)
- 根据当前的部分程序产生计算式

ite BoolExpr x x



 $V[E] = V[x] \cup V[x]$

语法上静态分析示例: 类型



•抽象域:由Int, String, Boolean构成的集合

- 从语法规则产生方程
- E->E+E | 0 | 1 | x |...
 - T[E]=(T[E]+T[E]) U {Int} U {Int} U {Int} ...
- 其中

•
$$t_1 + t_2 = \begin{cases} \{Int\}, & Int \in t_1 \land Int \in t_2 \\ \emptyset, 否则 \end{cases}$$

语法上静态分析示例: 大小



• 抽象域: 整数

- 从语法规则产生方程
- E->E+E | 0 | 1 | x |...
 - S[E]=min(2S[E], 1, 1, 1, ...)



空间表示法

例子: 化简的max问题



语法:
 Expr ::= x | y | Expr + Expr | (ite BoolExpr Expr Expr)
 BoolExpr ::= BoolExpr ∧ BoolExpr | ¬BoolExpr | Expr ≤ Expr

• 规约:
$$\forall x,y:\mathbb{Z},\quad \max_{2}\left(x,y\right)\geq x\wedge\max_{2}\left(x,y\right)\geq y\\ \wedge\left(\max_{2}\left(x,y\right)=x\vee\max_{2}\left(x,y\right)=y\right)$$

•期望答案: ite (x <= y) y x

自顶向下遍历



- 按语法依次展开
 - Expr
 - x, y, Expr+Expr, if(BoolExpr, Expr, Expr)
 - y, Expr+Expr, if(BoolExpr, Expr, Expr)
 - <u>Expr</u>+Expr, if(BoolExpr, Expr, Expr)
 - x+Expr, y+Expr, Expr+Expr+Expr, if(BoolExpr, Expr, Expr, Expr)+Expr, if(BoolExpr, Expr, Expr)
 - ...

Expr+Expr无法满足原约束 所有展开Expr+Expr的探索都是浪费的 如何知道这一点?

基于反向语义(Inverse Semantics)的自顶向下遍历



- 首先对规约求解或者利用CEGIS获得输入输出对
 - 求模型: $ret \ge x \land ret \ge y \land (ret = x \lor ret = y)$
 - 得到x=1, y=2, ret=2
- 由于只有加号,任何原题目的程序都必然满足:
 - $ret \ge x \lor ret \ge y$
- 以返回值作为约束去展开该程序
 - [2]Expr
 - [2]y, [1]Expr+[1]Expr, if([true]BoolExpr, [2]Expr, [*]Expr), if([false]BoolExpr, [*]Expr, [2]Expr)
 - ...
- 只有可能满足该样例展开方式才被考虑

Witness function



- Witness function针对反向语义具体展开分析
- 输入:
 - 样例输入,如{x=1,y=2}
 - 期望输出上的约束,如[2],表示返回值等于2
 - 期望非终结符,如Expr
- 输出:
 - 一组展开式和非终结符上的约束列表,如
 - [2]y, [1]Expr+[1]Expr, if([true]BoolExpr, [2]Expr, [*]Expr), if([false]BoolExpr, [*]Expr, [2]Expr)
- Witness Function需要由用户提供
- 但针对每个DSL只需要提供一次

问题1: 多样例



• 在CEGIS求解过程中,样例会逐渐增多,如何采用多个样例剪枝?

问题2: 重复计算



- 重复计算1
 - [1]Expr+[2]Expr
 - 假设[1]Expr可以展开n个程序, [2]Expr无法展开出完整程序, 但针对这n个程序都要重复尝试展开[2]Expr
- 重复计算2
 - if([true]BoolExpr, [2]Expr, [*]Expr),
 - if([false]BoolExpr, [*]Expr, [2]Expr)
 - 红色和绿色部分的展开完全相同,但却分布在两颗树中

基于空间表示的合成



- 通过某种数据结构表示程序的集合
- 每次操作一个集合而非单个程序

FlashMeta



- 一个基于空间表示的程序合成框架
 - 由微软的Sumit Gulwanid等人设计
- 基本思路:
 - 采用带约束的上下文无关文法来表示程序空间,如:
 - $[2]Expr \rightarrow [2]y \mid [1]Expr+[1]Expr$
 - 对于每个样例产生一个上下文无关文法
 - 表示满足该样例的程序集合
 - 通过对上下文无关文法求交得到满足所有样例的文法



Sumit Gulwani 14年获SIGPLAN Robin Milner青年 研究者奖

VSA



• 上下文无关语言求交之后不一定是上下文无关语言

• 反例: $S \to AC$ $S' \to A'C'$ $A \to aAb \mid ab$ $A' \to aA' \mid a$ $C \to cC \mid c$ $C' \to bC'c \mid bc$

S∩S'不是上下文无关语言

- FlashMeta采用了VSA来表示程序子空间
 - Version Space Algebra(VSA)是上下文无关文法的子集
 - VSA求交一定是VSA

VSA



- VSA是只包含如下三种形式的上下文无关文法, 且每个非终结只在左边出现一次
 - $N \rightarrow p_1 \mid p_2 \mid \cdots \mid p_n$
 - $N \rightarrow N_1 \mid N_2 \mid \cdots \mid N_n$
 - $N \rightarrow f(N_1, N_2, ..., N_n)$
 - N是非终结符,p是终结符列表,f 是终结符
- 无递归时,VSA可表示产生式数量指数级的程序 空间。
- 有递归时,VSA可表示无限大的程序空间。

VSA例子

- Expr ::= V | Add | If
- Add ::= + (Expr, Expr)
- If ::= ite(BoolExpr, Expr, Expr)V ::= x | y
- BoolExpr ::= And | Neg | Less
- And ::= ∧(BoolExpr, BoolExpr)
- Neg ::= Not(BoolExpr)
- Less ::= <=(Expr, Expr)

无法表示成VSA的例子



• 无法表示成VSA的上下文无关文法的例子

$$S \to AC$$

$$A \to aAb \mid ab$$

$$C \to cC \mid c$$

• 即: VSA通过括号确定了语法树的结构,只能采用固定方式解析

自顶向下构造VSA



- 给定输入输出样例,递归调用witness function, 将约束和原非终结符同时作为新非终结符
- [2]Expr→y | [1]Expr+[1]Expr |
 if([true]BoolExpr)[2]Expr [*]Expr |
 if([false]BoolExpr)...
- [1]Expr→x
- [*]Expr→...
- [true]BoolExpr→true | ¬[false]BoolExpr | [2]Expr≤[2] Expr | [1]Expr≤[2]Expr | [1]Expr≤[1]Expr | ...

自顶向下构造VSA



- 根据witness function的实现,有可能出现非终结 符无法展开的情况
- VSA生成后,递归删除所有展开式为空的非终结符
- 假设x=y=2
- $\frac{3}{Expr}$ $\frac{2}{Expr}$ $\frac{1}{Expr}$ $\frac{1}{Expr}$ $\frac{1}{Expr}$
- \rightarrow [2]Expr \rightarrow x|y
- [1]Expr >∈

```
While(有非终结符展开为空) {
    删除该非终结符
    删除所有包含该非终结符的产生式
}
删除所有不在右边出现的非终结符
```

VSA求交



- $[N \cap N']$ 表示把 $N \cap N'$ 求交之后的终结符
- 如果 $N \rightarrow N_1 \mid N_2 \mid \cdots$
 - $[N \cap N'] \rightarrow [N_1 \cap N'] \mid [N_2 \cap N'] \mid \cdots$
- 如果 $N \to f(N_1 \mid ... \mid N_k)$ 且 $N' \to f'(N'_1 \mid ... \mid N'_{k'})$ 且 $f \neq f'$ 或者 $k \neq k'$
 - $[N \cap N'] \rightarrow \epsilon$
- 如果 $N \to f(N_1 | ... | N_k)$ 且 $N' \to f(N'_1 | ... | N'_k)$
 - $[N \cap N'] \to f([N_1 \cap N_1'], ... [N_k \cap N_k'])$

VSA求交



- 如果 $N \to p_1 \mid p_2 \mid \cdots$,则将N'全部展开,和 $\{p_1, p_2, \dots\}$ 求交得到 $\{p'_{j1}, p'_{j2}, \dots\}$
 - $[N \cap N'] \rightarrow p'_{j1} \mid p'_{j2} \mid \cdots$
- 注意[N ∩ N']等价于[N' ∩ N],所以以上规则覆
 盖了所有情况

完整FlashMeta的例子



- 考虑字符串拼接
- 语法:
 - S-> S + S | x | y | z
- 例子1:
 - ret="acc"
 - x="a"
 - y="cc"
 - z="c"

生成VSA:

- [acc]S->[a]S+[cc]S[ac]S+[c]S
- [ac]S->[a]S+[c]S
- [cc]S->[c]S+[c]S | y
- [a]S \rightarrow x
- $[c]S \rightarrow z$

完整FlashMeta的例子



- 考虑字符串拼接
- 语法:
 - S-> S + S | x | y | z
- 例子1:
 - ret="aac"
 - x="a"
 - y="ac"
 - z="c"

生成VSA:

- [aac]S->[a]S+[ac]S[aa]S+[c]S
- [ac]S->[a]S+[c]S | y
- [aa]S->[a]S+[a]S
- $[a]S \rightarrow x$
- [c]S \rightarrow z

VSA求交



```
[acc]S->[a]S+[cc]S | [ac]S+[c]S

[ac]S->[a]S+[c]S

[cc]S->[c]S+[c]S | y

[a]S→x

[c]S→z
```



```
[aac]S->[a]S+[ac]S | [aa]S+[c]S

[ac]S->[a]S+[c]S | y

[aa]S->[a]S+[a]S

[a]S→x

[c]S→z
```

```
[acc,aac]S -> [a,a]S+[cc,ac]S | \frac{a,aa}{S+[cc,e]S-} | \frac{ac,a}{S+[c,c]S-} | \frac{ac,a}{S+[c,c]S-} | \frac{ac,a}{S+[c,c]S-} | \frac{ac,a}{S-} |
```

问题回顾



- 在CEGIS求解过程中,样例会逐渐增多,如何采用多个样例剪枝?
 - FlashMeta通过VSA求交解决多样例问题
- 重复计算1
 - [1]Expr+[2]Expr
 - 假设[1]Expr可以展开n个程序,[2]Expr无法展开出完整程序,但针对这n个程序都要重复尝试展开[2]Expr
 - FlashMeta通过分治,对两个子问题分别处理
- 重复计算2
 - if([true]BoolExpr, [2]Expr, [*]Expr),
 - if([false]BoolExpr, [*]Expr, [2]Expr)
 - 红色和绿色部分的展开完全相同,但却分布在两颗树中
 - FlashMeta通过动态规划,对相同的子问题复用

自底向上构造VSA



- Witness Function需要手动撰写,且撰写良好的 Witness Function并不容易
- •解决思路:
 - 利用程序操作符本身的语义自底向上构造VSA,避免 反向语义
 - 也被称为基于Finite Tree Automata(FTA)的方法

自底向上构造VSA



- 维护一个非终结符集合和产生式集合
- 初试非终结符包括输入变量: [2]x,[1]y
- 反复用原产生式匹配非终结符,得到新产生式和新的非终结符。
- 重复上述过程直到得到起始符号和期望输出

非终结符集合		产生式集合
[2]x [1]y [2]Expr [1]Expr [3]Expr	Expr→x Expr→ y Expr→Expr+Expr	[2]Expr→[2]x [1]Expr→[1] y [3]Expr→[2]Expr+[1]Expr

自底向上vs自顶向下



- 两种方法有不同的适用范围
 - 自顶向下适用于从输出出发选项较少的情况
 - 如:字符串拼接
 - 自底向上适用于从输入出发选项较少的情况
 - 如: 实数运算



基于概率的方法

很多应用需要概率最大的程序

10



典型应用-自动编写重复程 序



典型应用一缺陷修复



```
/** Compute the maximum of two values

* @param a first value

* @param b second value

* @return b if a is lesser or equal to b, a otherwise

*/
public static int max(final int a, final int b) {
    return (a < b) ? a : b;
}

综合出新的表达式来替换掉目的
```

程序估计Program Estimation



- 输入:
 - 一个程序空间Prog
 - 一条规约*Spec*
 - 概率模型P,用于计算程序的概率
- 输出:
 - 一个程序prog,满足
 - $prog = \operatorname{argmax}_{prog \in Prog \land prog \vdash spec} P(prog)$
- ·如果P估计程序满足规约的概率,那么可以用来加速传统程序合成

基本算法: 穷举



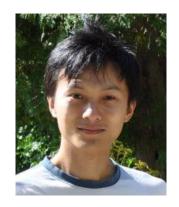
- 用枚举的方法遍历空间中的程序
- 对每个程序计算概率
- 返回概率最大的程序

• 能否优化这个过程?



扩展枚举算法求解程序估计问题

玲珑框架L2S(包括本部分内容+语法上的静态预分析)



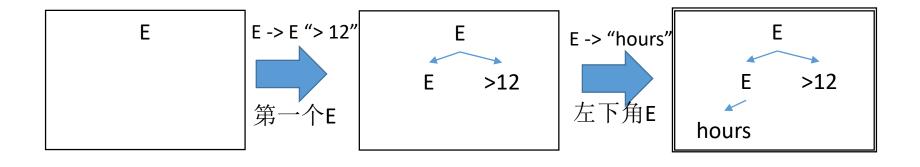
熊英飞 北京大学副教授



王博 北京交通大学讲师 北京大学博士

规则展开概率模型

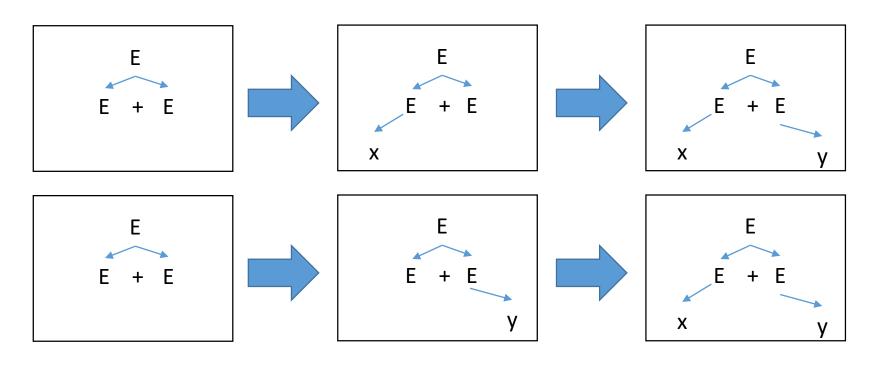




- $P(prog) = \prod_{i} P(position_i \mid prog_i) P(rule_i \mid prog_i, position_i)$
 - $prog_i$: 当前已经展开的部分程序
 - $position_i$: 准备展开的终结符的位置
 - rule_i: 展开所用的规则

司一个程序,多种展开方式





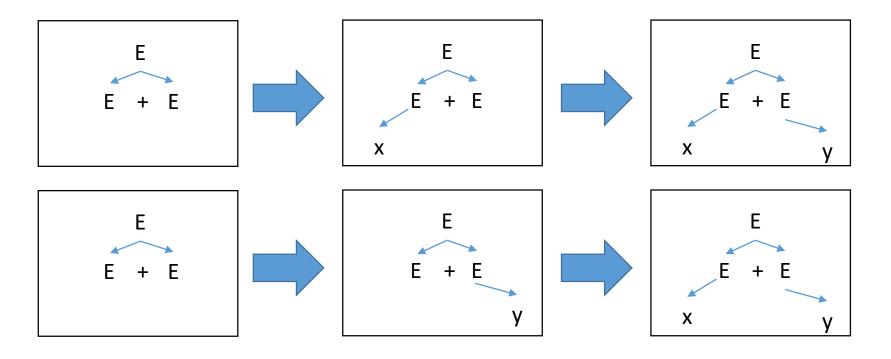
程序概率的计算



- 定理: 给定任意的规则展开序列, 我们有
 - $P(prog) = \prod_{i} P(rule_i \mid prog_i, position_i)$
 - $prog_i$: 第i步已经生成的程序
 - position_i: 第i步准备展开的非终结符的位置
 - rule:第i步采用的产生式
 - *prog*: 完整程序

程序概率计算的收敛性





• 以上定理表明,任意展开序列都有相同概率

证明



- 假设存在一个policy,决定一个不完整程序中哪个节点先被展开,那么policy的选择和prog的概率是独立的
 - *Pr*(*prog*)
 - = Pr(*prog | policy*) //独立性
 - = $Pr((\langle prog_i, pos_i, rule_i \rangle) | i=1 \mid policy)$
 - = $Pr(prog_1 \mid policy) Pr(pos_1 \mid policy, prog_1)$ $Pr(rule_1 \mid policy, prog_1, pos_1)$ $Pr(eprog_2 \mid policy, prog_1, pos_1, rule_1) \dots$ $Pr(eprog_{n+1} \mid policy, (eprog_i)_{i=1}^n, (pos_i)_{i=1}^n, (rule_i)_{i=1}^n)$
 - = $\prod_i Pr\left(rule_i \mid policy, \left(rule_j\right)_{j=1}^{i-1}, pos_i\right)$ //删除概率为1的项
 - = $\prod_i \Pr(rule_i \mid policy, prog_i, pos_i)$
 - = $\prod_i \Pr(rule_i \mid prog_i, pos_i) / /$ 独立性

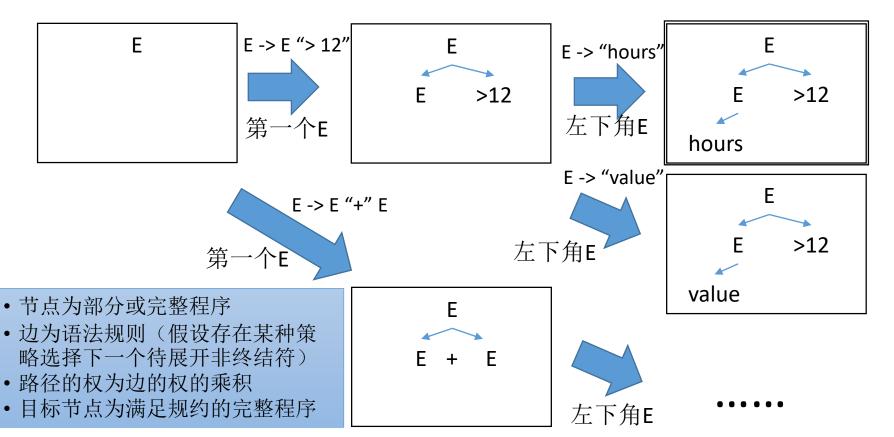
规则展开概率模型的实现



- 通常计算*P*(rule_i | prog_i, position_i, context)
 - 其中context根据需要可以为程序规约、补全的上下 文等
- 可以用任意统计模型或机器学习模型实现

程序估计问题作为路径查找问题





如何求解概率最大的程序?



- 采用求解路径查找问题的标准算法
- 迪杰斯特拉算法
- 定向搜索(Beam Search)
- A*算法

• 当概率模型预测程序满足约束的概率时,这些算法帮助避免探索概率低的程序,达到加速效果

迪杰斯特拉算法



- 定义节点的权为到达该节点的路径的最大权
- 维护一个可达节点列表,并记录每个节点的权
- 选择权最大的节点, 把该节点直接关联的新节点加入列表
- 如果某个节点已经没有未探索出边,则从列表中删除
- 反复上一步直到找到目标节点

注: 在本问题中只能被一条路径到达,而在一般路径查找问题中,每个节点可以被多条路径达到,所以通用算法还需到达了旧节点时更新最大权。

迪杰斯特拉算法求解的例子



- <E,1>
- $\langle E+E, 0.5 \rangle$, $\langle E-E, 0.4 \rangle$, $\langle x, 0.05 \rangle$, $\langle y, 0.05 \rangle$
- $\langle E-E, 0.4 \rangle$, $\langle x+E, 0.3 \rangle$, $\langle (E+E)+E, 0.1 \rangle$, $\langle y+E, 0.1 \rangle$
- <x+E, 0.3>, <x-E, 0.2>, <y-E, 0.1>, <(E+E)+E, 0.1>, <y+E, 0.1>, <(E+E)-E, 0.05>, <(E-E)-E, 0.05>

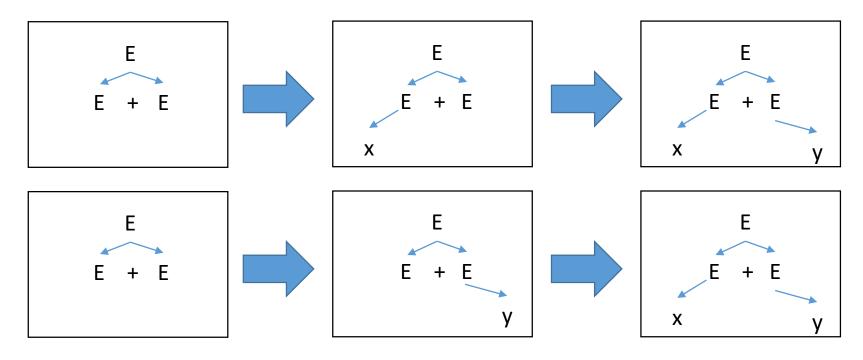
•



定义程序展开的顺序

展开的顺序



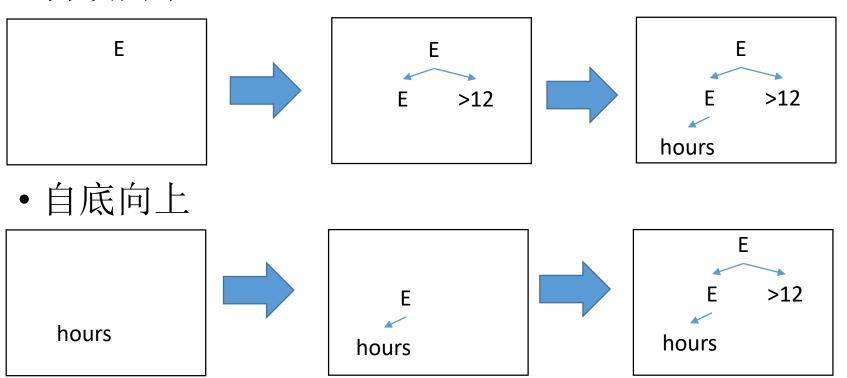


- 如果左下采用E->x的概率极大,而右下采用E->y的概率较低,则上面的顺序能显著减少搜索时间
- 需要根据应用特点定义非终结选择策略

超越上下文无关文法的顺序?



• 自顶向下



扩展规则



- 允许描述不同方向的语法扩展
- 由本课题组提出
- 通过采用合适的扩展规则,求解效率可提高一倍以上

从上下文无关文法到扩展规则



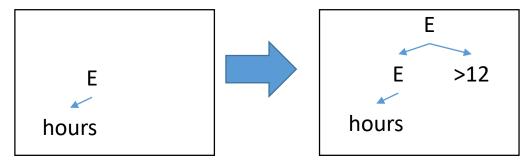
$$T \rightarrow E$$

 $E \rightarrow E$ " > 12" | E " > 0" | E " + " E | "hours" | "value" | . . .



$$\langle E \rightarrow \text{"hours"}, \qquad \bot \rangle$$
 $\langle E \rightarrow \text{"value"}, \qquad \bot \rangle$
 $\langle E \rightarrow E \text{"} > 12\text{"}, \qquad 1 \rangle$
 $\langle E \rightarrow E \text{"} + \text{"} E, \qquad 1 \rangle$
 $\langle T \rightarrow E, \qquad 1 \rangle$
 $\langle E \rightarrow E \text{"} > 12\text{"}, \qquad 0 \rangle$
 $\langle E \rightarrow E \text{"} + \text{"} E, \qquad 0 \rangle$
 $\langle E \rightarrow \text{"hours"}, \qquad 0 \rangle$
 $\langle E \rightarrow \text{"value"}, \qquad 0 \rangle$

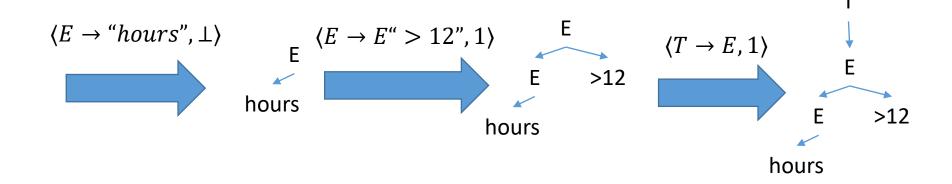
自底向上规则: $\langle E \rightarrow E'' > 12'', 1 \rangle$ 如果第i个子节点已经产生,产生整棵子树



自顶向下规则: $\langle E \rightarrow E'' > 12'', 0 \rangle$ 如果根节点已经产生,产生整颗子树创建规则: $\langle E \rightarrow "hours", \bot \rangle$ 从零产生一颗子树

基于扩展规则的程序生成过程





扩展规则树Expansion Tree



抽象语法树在扩展规则上的对应,记录扩展规则 如何被应用的

hours>12	hours+value
$(T \rightarrow E, 1)$	$(T \rightarrow E, 1)$
<u></u>	↑
$(E \to E " > 12", 1)$	$(E \rightarrow E " + " E, 1)$
<u></u>	
$(E \rightarrow \text{``hours''}, \bot)$	$(E \rightarrow \text{``hours''}, \bot) (E \rightarrow \text{``value''}, \emptyset)$

抽象语法树 -> 扩展规则树



- 扩展规则的性质
 - 完整性: 对任意AST, 至少有一个扩展规则树
 - 唯一性: 对任意AST, 最多有一个扩展规则树

• 是否总是存在完整和唯一的扩展规则集合?

唯一和完整集合的充分条件



$$T \rightarrow E$$

 $E \rightarrow E$ " > 12" | E " > 0" | E " + " E | "hours" | "value" | . . .



```
\langle E \rightarrow \text{"hours"}, \qquad \bot \rangle
\langle E \rightarrow \text{"value"}, \qquad \bot \rangle
\langle E \rightarrow E \text{"} > 12\text{"}, \qquad 1 \rangle
\langle E \rightarrow E \text{"} + \text{"} E, \qquad 1 \rangle
\langle T \rightarrow E, \qquad \qquad 1 \rangle
\langle E \rightarrow E \text{"} > 12\text{"}, \qquad 0 \rangle
\langle E \rightarrow E \text{"} + \text{"} E, \qquad 0 \rangle
\langle E \rightarrow \text{"hours"}, \qquad 0 \rangle
\langle E \rightarrow \text{"value"}, \qquad 0 \rangle
```

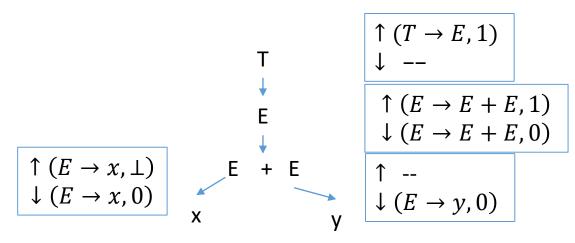
- 1. 除了初始符号开头的规则, 所有语法规则都有对应的自顶向 下展开规则
- 2. 所有语法规则最多只有一条自底 向上的展开规则
- 3. 对于所有从初始符号(延自底向 上展开规则)反向可达的非终结 符,其所有语法规则都有一条自 底向上展开规则或创建规则

从初始符号开始选择创建/自底向上规则即可

抽象语法树 -> 扩展规则树



- 利用一个动态规划算法,AST可以在O(n)时间内 转成Expansion Tree
 - 后根次序依次判断每个AST结点是否可以被自底向上和自顶向下的方式生成,如果可以,记录下采用的规则
 - 先根次序恢复出Expansion Tree



求解程序估计问题



- 给定某种结点选择策略,可以从扩展规则树得到 展开序列
- 同样看做路径查找问题求解



扩展FlashMeta求解程 序估计问题

FlashMeta vs 程序估计问题



• 能否采用FlashMeta求解程序估计问题?

• 方案:

- 套入CEGIS框架得到输入输出样例
- 首先根据输入输出样例建VSA
- 然后将VSA作为程序空间,用玲珑框架求解概率最大的程序
 - 为便于统计, 计算规则概率时忽略返回值约束

•问题:建VSA没有被概率引导,无法加速

MaxFlash



- MaxFlash
 - 2020年由北京大学吉如一等人提出
 - 采用概率引导VSA构建
 - 效率超过FlashMeta达400-2000倍



吉如一 北京大学博士生

概率计算和VSA构建的矛盾

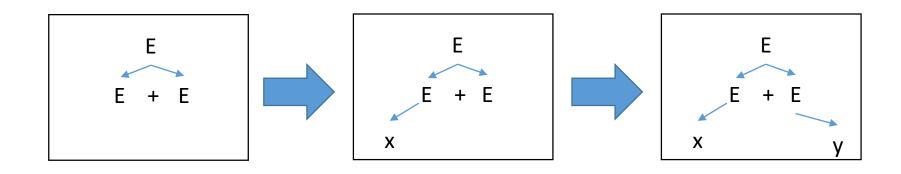


- 假如我们获得如下VSA展开式
 - [acc]S->[a]S+[cc]S
- [a]S的展开式和[cc]S的展开式是两个独立问题, 可以分别求解,形成分治(和动态规划)算法
- •但[cc]S的展开式的概率取决于[a]S是如何展开的, 无法分治
- 导致在创建VSA的时候无法应用概率引导

解决方案: 自顶向下预测模型



- 节点展开规则概率只取决于其祖先,即兄弟节点的展开规则相互独立
 - 通常定义为依赖最近k层祖先节点



$$P(x + y) = P(E \rightarrow E + E \mid \bot)P(E \rightarrow x \mid E)P(E \rightarrow y \mid E)$$

统一概率计算和VSA构建



带祖先的VSA	产生式概率	最优程序和概率
$[acc \bot]S->[a S]S+[cc S]S$	0.9	x+y, 0.081
[ac S]S+[c S]S	0.9	
[ac S]S->[a S]S+[c S]S	0.1	x+z, 0.009
[cc S]S->[c S]S+[c S]S	0.1	y, 0.3
y	0.3	
[a S]S→x	0.3	x, 0.3
[c S]S→z	0.3	z, 0.3

可采用动态规划算法独立求解每个子问题





• 假设我们认为最优程序的概率应大于0.3

带祖先和概率下界的VSA	概率	说明
$[acc \bot 0.3]S->[a S 0.33]S+[cc S 0.33]S$	0.9	0.3/0.9=0.33
[cc S 0.33]S->[c S 2]S+[c S 2]S	0.1	0.2/0.1=2
l y	0.3	





• 静态分析非终结符的概率上界

祖先	非终结符	概率上界
Τ	S	0.081
S	S	0.3

• 假设我们认为最优程序的概率应大于0.3

带祖先和概率下界的VSA	概率	说明
$[acc \bot 0.3]S -> \frac{[a S 1.11]S}{[cc S 1.11]S}$	0.9	0.3/0.9/0.3=1.11

基于概率的剪枝: 迭代加深



- 如何知道最优程序的概率应大于多少?
 - 设置一个概率下界,并逐步放宽
 - 如,一开始是0.1,然后每次除以10

基于概率的剪枝: 复用子问题



- 概率下界基本不可能相同
 - 动态规划退化成分治
- 需要复用概率下界不同的子问题
 - 考虑两个除了概率下界不同以外,其他都一样的子问题 (P, 0.2), (P, 0.1)
 - Case 1: (P, 0.2) 先于 (P, 0.1)
 - 有解,则同样是(P, 0.1)的解;
 - 无解,则可以更新 P 的估价函数
 - Case 2: (P, 0.1) 先于 (P, 0.2)
 - 有解,则同样是 (P, 0.2) 的解(因为总是搜索概率最大的结果)
 - 无解, (P, 0.2) 同样无解



应用效果

玲珑框架应用

一一从自然语言生成代码



- 已有方法主要采用 end-to-end的神经网络 结构,如RNN, LSTM
- RNN/LSTM有长依赖问 题
 - 长依赖问题Long dependency problem: 无法处理距离较远的 依赖关系
 - 程序中长依赖很多, 如当前使用的变量可 能很早之前声明



```
[NAME]
Acidic Swamp Ooze
[ATK] 3
[DEF] 2
[COST] 2
[DUR] -1
[TYPE] Minion
[CLASS] Neutral
[RACE] NIL
[RARITY] Common
[DESCRIPTION]
"Battlecry: Destroy Your Opponent's Weapon"
```







玲珑框架允许我们采用任意分类模型 采用长依赖问题较小的CNN

Benchmark: HearthStone

Model	StrAcc	Acc+	BLEU
LPN (Ling et al. 2016)	6.1	_	67.1
SEQ2TREE (Dong and Lapata 2016)	1.5	_	53.4
SNM (Yin and Neubig 2017)	16.2	$\sim \! 18.2$	75.8
ASN (Rabinovich, Stern, and Klein 2017)	18.2	_	77.6
ASN+SUPATT (Rabinovich, Stern, and Klein 2017)	22.7	-	79.2
Our system	27.3	30.3	79.6

结果2[AAAI20]



- 将CNN换成Transformer
 - Transformer: 2017年新提出来的网络体系结构
 - L2S允许灵活替换不同的统计模型

	Model	StrAcc	Acc+	BLEU
Plain	LPN (Ling et al., 2016)	6.1	_	67.1
Ρl	SEQ2TREE (Dong and Lapata, 2016)	1.5	_	53.4
	YN17 (Yin and Neubig, 2017)	16.2	$\sim\!18.2$	75.8
	ASN (Rabinovich et al., 2017)	18.2	_	77.6
	ReCode (Hayati et al., 2018)	19.6	_	78.4
	CodeTrans-A	25.8	25.8	79.3
pa.	ASN+SUPATT (Rabinovich et al., 2017) 22.7	_	79.2
ctured	SZM19 (Sun et al., 2019)	27.3	30.3	79.6
Stru	CodeTrans-B	31.8	33.3	80.8

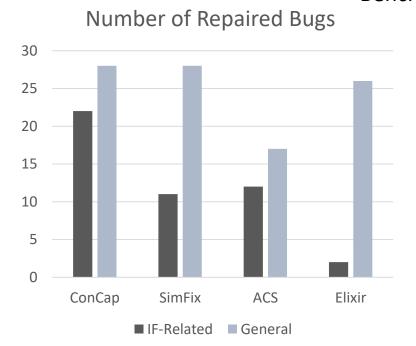
玲珑框架应用

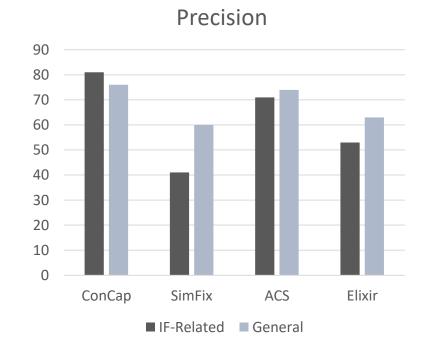
--修复条件缺陷[TOSEM投稿]



采用xgboost和类型语义约束来解决条件合成问题

Benchmark: Defects4J





条件缺陷修复数量和准确率达到最高 8个没有被任何别的工作修复过的全新缺陷

缺陷修复最新结果[ESEC/FSE21]

采用神经网络来构造概率模型,并用修改操作定义了程序空间

Table 2: Comparison without Perfect Fault Localization

Project	jGenProg	HDRepair	Nopol	CapGen	SketchFix	FixMiner	SimFix	TBar	DLFix	PraPR	AVATAR	Recoder
Chart	0/7	0/2	1/6	4/4	6/8	5/8	4/8	9/14	5/12	4/14	5/12	8/14
Closure	0/0	0/7	0/0	0/0	3/5	5/5	6/8	8/12	6/10	12/62	8/12	17/31
Lang	0/0	2/6	3/7	5/5	3/4	2/3	9/13	5/14	5/12	3/19	5/11	9/15
Math	5/18	4/7	1/21	12/16	7/8	12/14	14/26	18/36	12/28	6/40	6/13	15/30
Time	0/2	0/1	0/1	0/0	0/1	1/1	1/1	1/3	1/2	0/7	1/3	2/2
Mockito	0/0	0/0	0/0	0/0	0/0	0/0	0/0	1/2	1/1	1/6	2/2	2/2
Total	5/27	6/23	5/35	21/25	19/26	25/31	34/56	42/81	30/65	26/148	27/53	33/94
P(%)	18.5	26.1	14.3	84.0	73.1	80.6	60.7	51.9	46.2	17.6	50.9	56.4

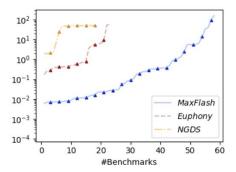
In the cells, x/y:x denotes the number of correct patches, and y denotes the number of patches that can pass all the test cases.

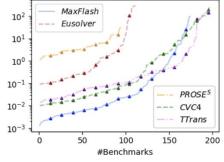
神经网络修复首次超过传统修复的效果被审稿人提名最佳论文候选

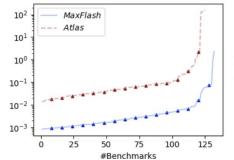
加速传统程序合成[OOPSLA20]

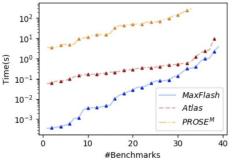


- 相比于已有的程序综合技术,MaxFlash
 - (1)取得了×4-×2080倍的平均加速比;
 - (2)在500ms的响应时间内解决了更多的综合任务;
 - (3)更加节约空间。









参考资料



- Syntax-Guided Synthesis. R. Alur, R. Bodik, G. Juniwal, P. Madusudan, M. Martin, M. Raghothman, S. Seshia, R. Singh, A. Solar-Lezama, E. Torlak and A. Udupa. In 13th International Conference on Formal Methods in Computer-Aided Design, 2013.
- Sumit Gulwani, Oleksandr Polozov, Rishabh Singh: Program Synthesis. Foundations and Trends in Programming Languages 4(1-2): 1-119 (2017)
- Polozov O, Gulwani S. FlashMeta: a framework for inductive program synthesis[C]// Acm Sigplan International Conference on Object-oriented Programming. ACM, 2015.

参考文献



- Yingfei Xiong, Bo Wang, Guirong Fu, Linfei Zang.
 Learning to Synthesize. Gl'18: Genetic Improvment Workshop, May 2018.
- Ruyi Ji, Yican Sun, Yingfei Xiong, Zhenjiang Hu. Guiding Dynamic Programing via Structural Probability for Accelerating Programming by Example. OOPSLA'20: Object-Oriented Programming, Systems, Languages, and Applications 2020, November 2020.

参考文献



- Zeyu Sun, Qihao Zhu, Lili Mou, Yingfei Xiong, Ge Li, Lu Zhang. A Grammar-Based Structural CNN Decoder for Code Generation. AAAI'19: Thirty-Third AAAI Conference on Artificial Intelligence, January 2019.
- Zeyu Sun, Qihao Zhu, Yingfei Xiong, Yican Sun, Lili Mou, Lu Zhang. TreeGen: A Tree-Based Transformer Architecture for Code Generation. AAAI'20: Thirty-Fourth AAAI Conference on Artificial Intelligence, January 2020.
- Qihao Zhu, Zeyu Sun, Yuanan Xiao, Wenjie Zhang, Kang Yuan, Yingfei Xiong, Lu Zhang. A Syntax-Guided Edit Decoder for Neural Program Repair. ESEC/FSE'21: ACM Joint European Software Engineering Conference and Symposium on the Foundations of Software Engineering, August 2021.