



Lab of Broadband Networking, Tsinghua University, Beijing China

FlowBench: A flow table benchmark



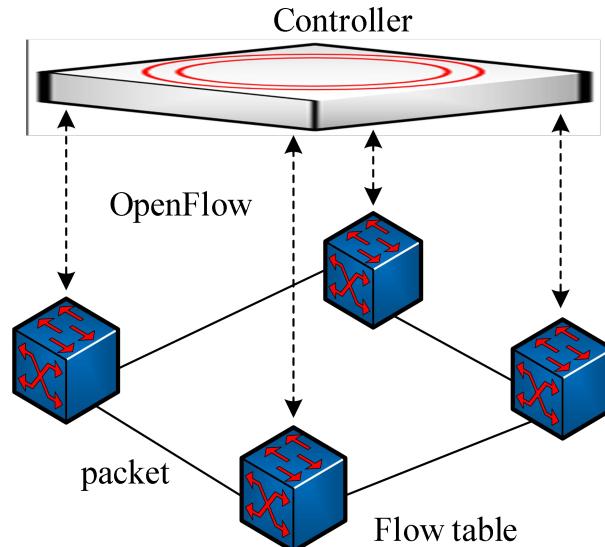
- 问题背景
- 研究现状
- 研究目标
- 技术路线
 - ✓ 规则构造
 - ✓ 流量生成
- 性能评价



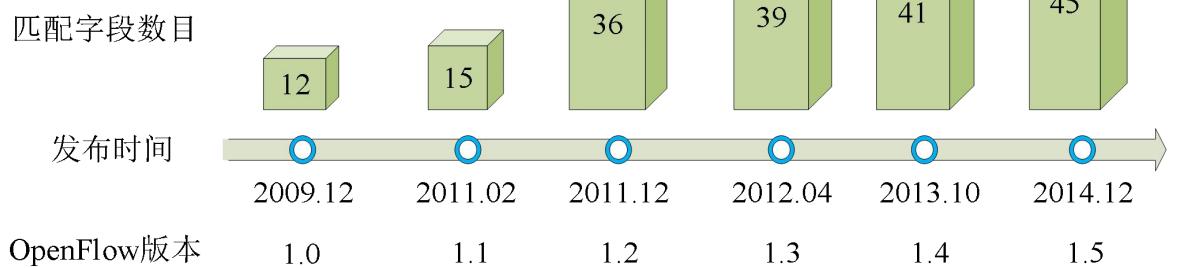
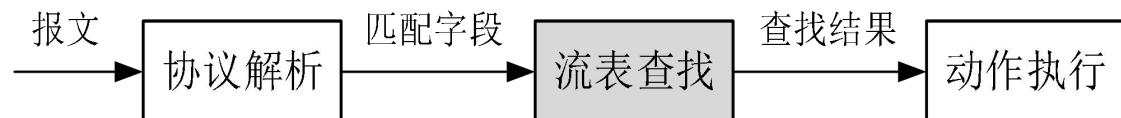
问题背景-Flow table

关键词：

1. 流量
2. 规则
3. 最佳匹配



匹配域变多！

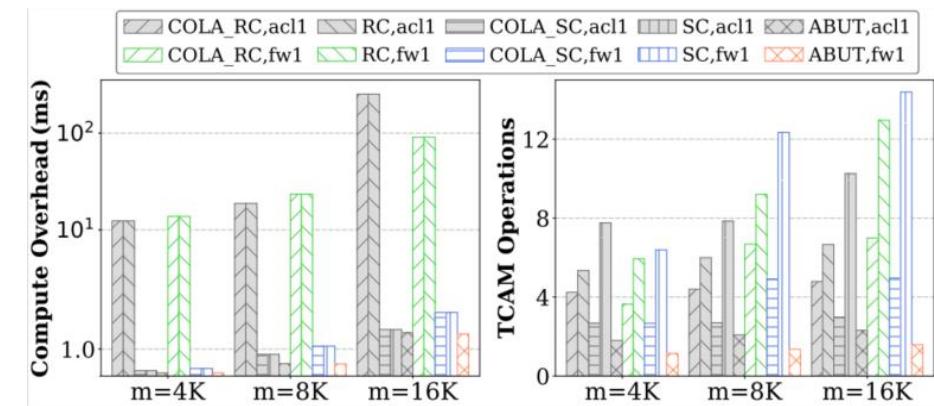
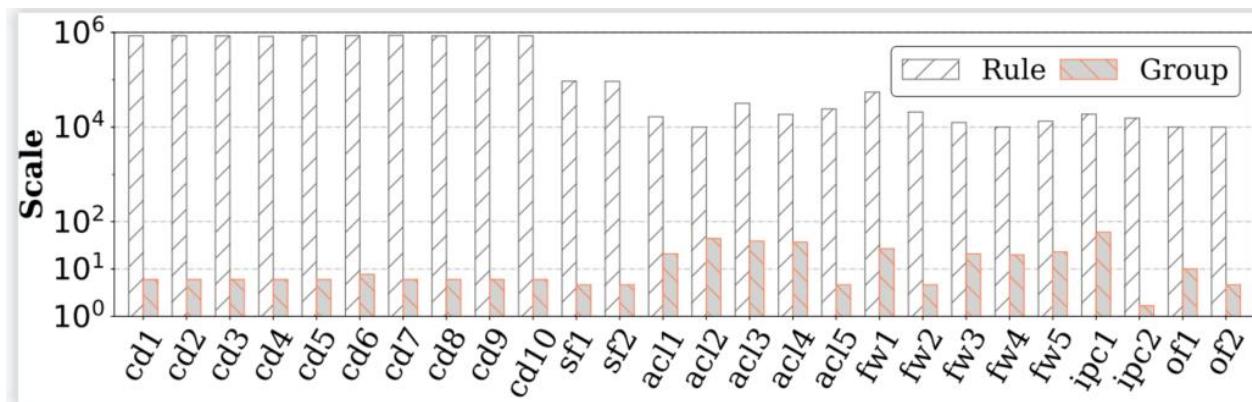
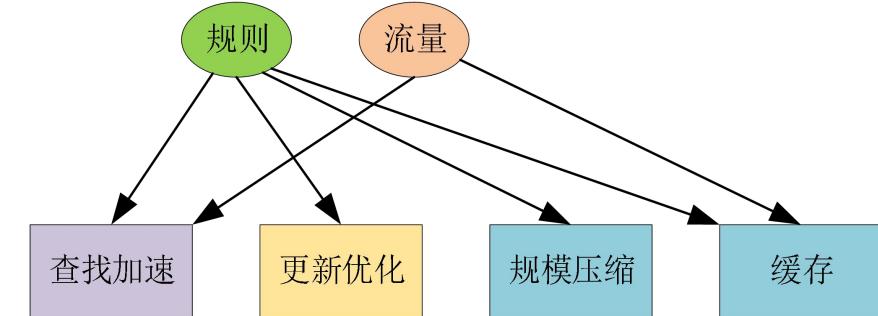




问题背景——Flow table的重要性

□ 很多研究领域对于规则/流量

- 需要，才能进行测试
- 依赖，性能直接影响
 - ✓ 规则：数量，匹配域数量，深度，依赖度
 - ✓ 流量：数量，局部性，速率





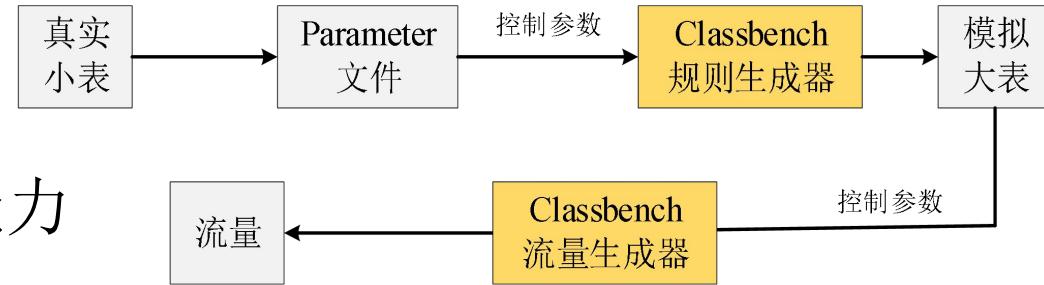
研究现状——获得Flow Table时遇到问题

□ 真实

- 无法获得——隐私安全原因
- 有限获得^[1,2,3]——代表性存疑，算法泛化能力

□ 虚拟

- 自己构造^[4,5,6]——别人无法使用，说服力差
- 工具生成^[7,8,9]——Classbench，事实标准
 - ✓ 灵活性低：规则有且仅有5个固定匹配域，手动转成LPM
 - ✓ 控制力低：
 - ✓ 规则部分控制参数无效
 - ✓ overlap degree无法控制，规则之间毫无关系
 - ✓ 流量匹配无法保证



- [1] CacheFlow—SOSR’16, HotSDN’14
- [2] TCAM razor—INFOCOM’10
- [3] CutSplit—INFOCOM’18

- [4] PipeCache—Electronics’20
- [5] MixedCache—CISAI’21
- [6] FastRule—JSAC’19

- [7] TupleMerge—TON’19
- [8] MultilayerTuple—IFIP Networking’21
- [9] FastRule—JSAC’19



研究目标——FlowBench

□ 灵活性

- 参数可精确指定: n, m, k
- 参数可模糊指定:
 - ✓ 规则: p, h_G, α_G, μ_R
 - ✓ 流量: L_F^s, L_F^t, γ_F

$$\begin{cases} R = (r_1, r_2, \dots, r_n) \\ r = (f_1, f_2, \dots, f_k) \\ G = \{(r_i \rightarrow r_j) | i, j < n\} \end{cases}$$

$$\begin{cases} T = (p_1, p_2, \dots, p_m) \\ p = (h_1, h_2, \dots, h_k) \\ F = \text{Set}(T) \end{cases}$$

□ 灵敏性

- 参数指定时, 能起到效果

□ 一致性

- 参数制定后, 生成大致相似/相同



h_G —规则图高度, α_G —规则图边数, μ_R —规则精确度

L_F^s —流量空间局部性, L_F^t —流量时间局部性, γ_F —流量完整性



规则生成器——方案一

□ 随机DAG法—rDAG

- 好处：易于生成指定特征的随机DAG
- 坏处：
 - 无法考虑规则属性
 - 很难，DAG和规则表可能性太多
 - 有时甚至无法根据DAG反推具体化规则
 - 随机性过大，一致性弱
 - 若需要n条k个LPM匹配域(宽度为 L_{1-k})的流表：

$$\left\{ \begin{array}{l} n_r = \prod_{i=1}^k \left(\sum_{j=0}^{L_i} 2^j \right) = \prod_{i=1}^k (2^{L_i} - 2) \\ n_R = C_{n_r}^n \\ n_G = \prod_{i=1}^n (2^{i-1}) = 2^{\sum_{i=1}^n (i-1)} = 2^{\frac{n(n-1)}{2}} \end{array} \right.$$

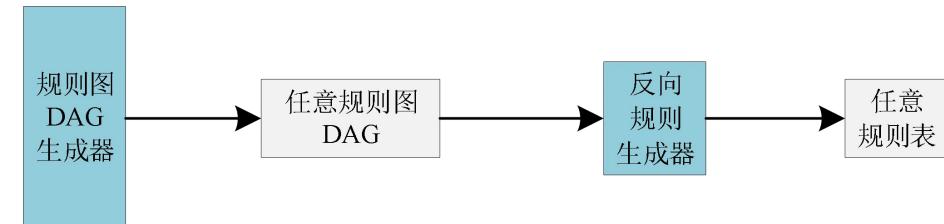


图2 某些边的缺失 (A 优先级最低, B 优先级更高, D 优先级最高) |

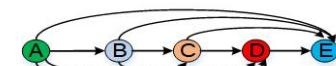


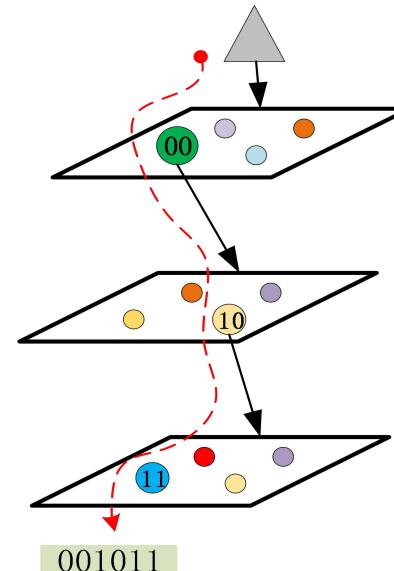
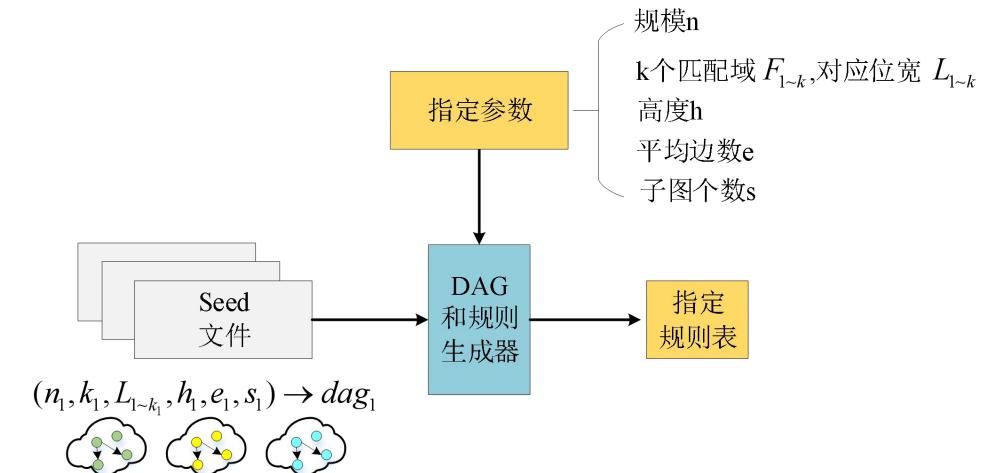
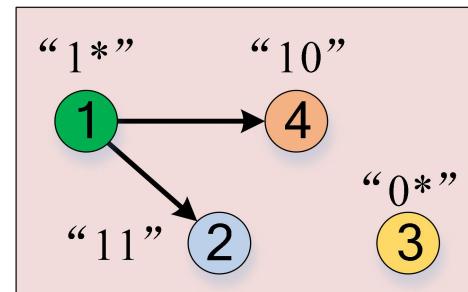
图3 过长的指向链



规则生成器——方案二

□ 分层DAG法—L-DAG

- seed中存储所有可能子图(subdag)
 - ✓ 属性不同——一致性/灵活性/灵敏性
- 深度优先搜索算法DFSearch
 - ✓ 向下递归——规则具体化





规则生成器——subdag的规模

□ subdag的数量和规模呈指数关系

➤ 存储空间

➤ n=4时， $n_G=64$

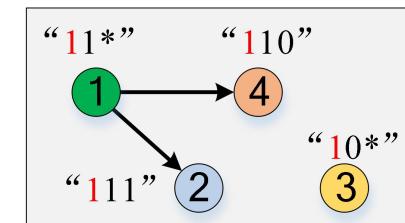
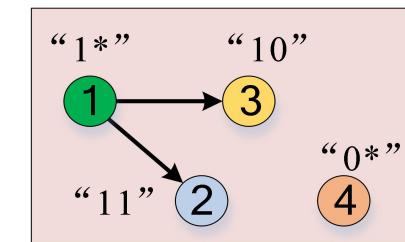
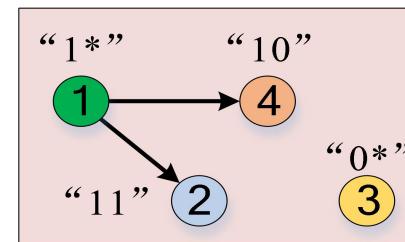
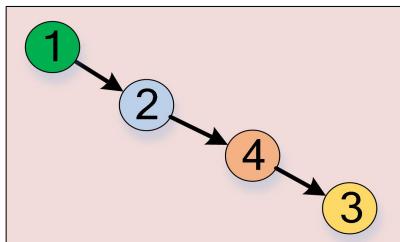
➤ n=6时， $n_G=32768$

➤ 同构消除

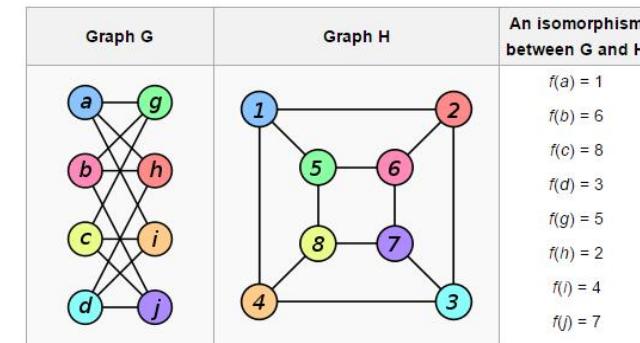
➤ 搜索时间

➤ 随机选择

➤ 偏好选择



$$n_G = \prod_{i=1}^n (2^{i-1}) = 2^{\sum_{i=1}^n (i-1)} = 2^{\frac{n(n-1)}{2}}$$



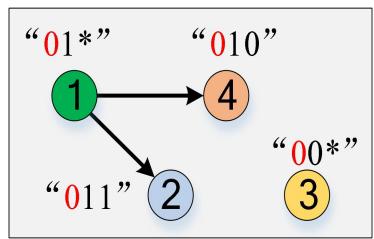
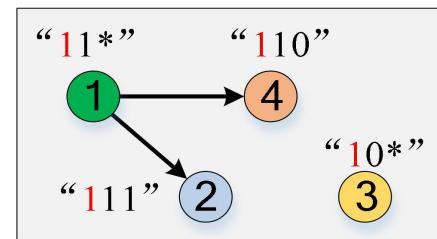
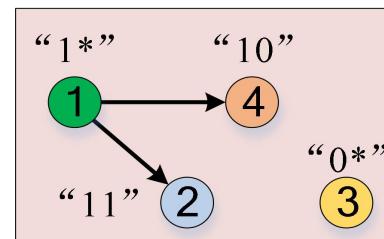
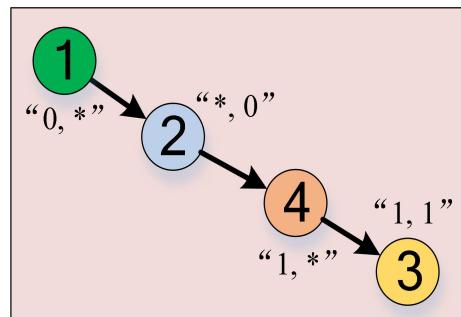
图同构问题，未解难题



规则生成器——subdag具体化

□ 每个subdag都对应无数种具体化方式S

- 若 $n_field=a$, $n_width=b$ 时, 设定 n_R 为 c
 - ✓ $n_field=a$, $n_width=b+1 \implies n_R \geq 2 * c$
 - ✓ $n_field=a+1$, $n_width=b \implies n_R \geq a * c$
- 存储形式: $Entry = \{< subdag, specializations, attribute >\}$
 - subdag作为“主键” \implies 唯一标识符
 - specializations= $< string, n_field, n_width >$ \implies DFS搜索
 - attribute= $<n_edges, n_depth>$ \implies 偏好选择

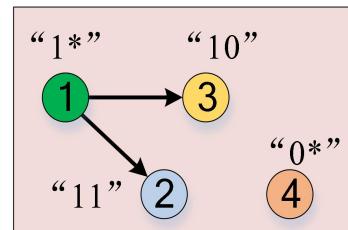
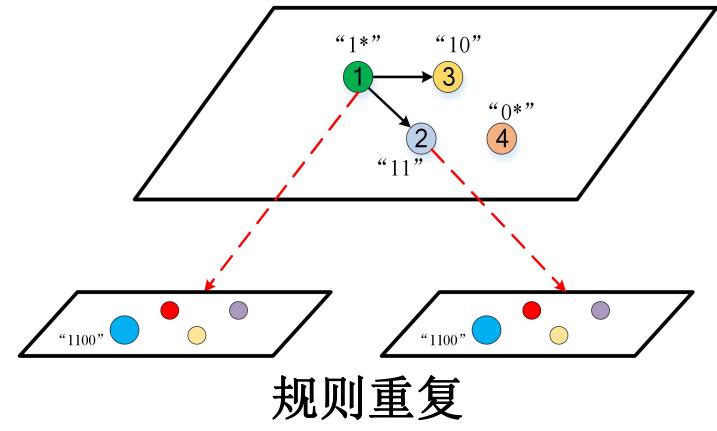
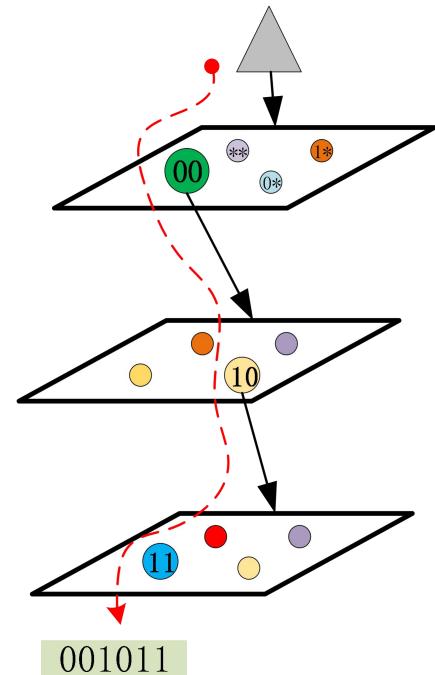


n_width 变多, n_R 爆炸



规则生成器——规则重复性

- DFSearch搜索时，生成重复规则
 - subdag内不同节点，向下搜索
 - ✓ 例如， 1^* 和 11 后续搜到相同的前缀
- 方案：
 - *视为具体化终结标识符，“遇*辄止”
- 坏处：
 - 生成规则数量过少



遇*辄止



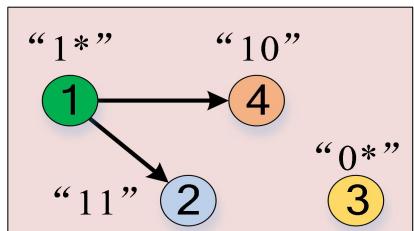
规则生成器——规则有限性

□ DFSearch搜索时，生成规则数量有限

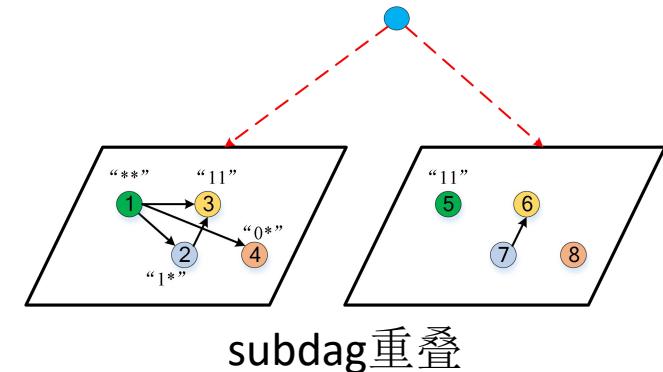
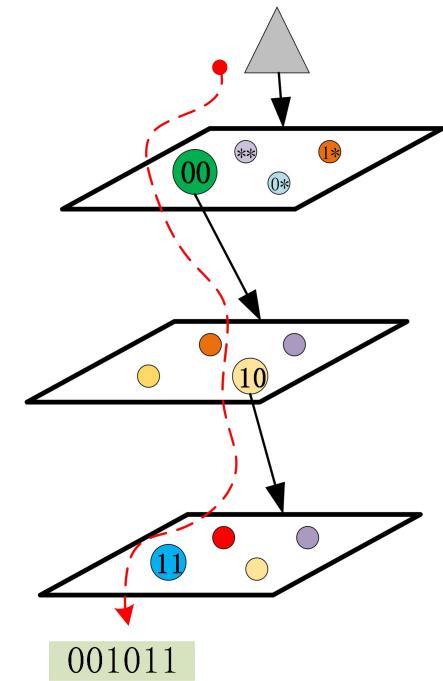
- 纵向，深度有限
 - ✓ 规则位宽有限
- 横向，广度有限
 - ✓ 遇 $*$ 中断，防止重复

□ 扩大搜索范围

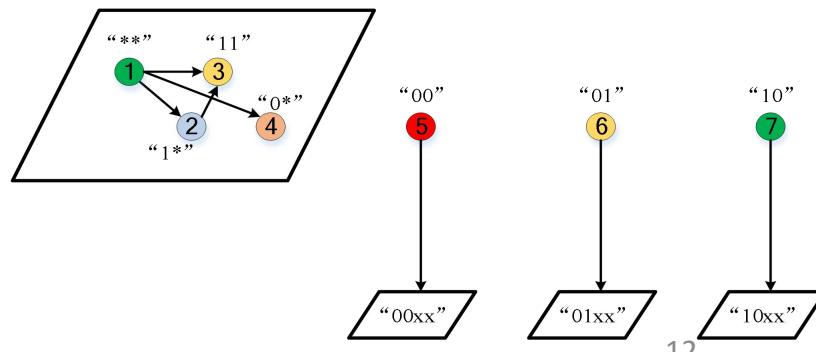
- 纵向
 - ✓ 尽可能少地消耗位宽，提高递归深度
- 横向
 - ✓ 尝试不同subdag，但会造成重复
 - ✓ isolate-prefix: <specification, IPs>
 - 单匹配域内，IPs内必然精确值
 - 两个匹配域，暴力搜索



减少消耗位宽



subdag重叠



孤立化旁路



规则生成器——DAG偏好性

□ 高度h

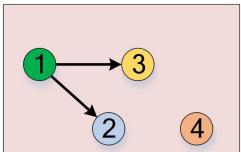
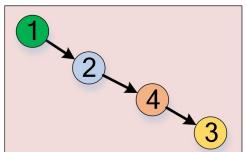
- 横向: subdag的选取
- 纵向: 递归深度
- 混合: DFS vs BFS

□ 边数e

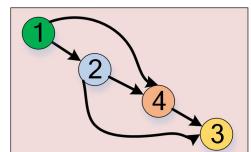
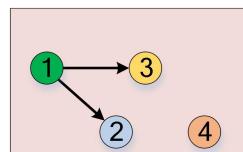
- 横向: subdag的选取
- 纵向: 递归深度
- 混合: DFS vs BFS

➤ 精确度

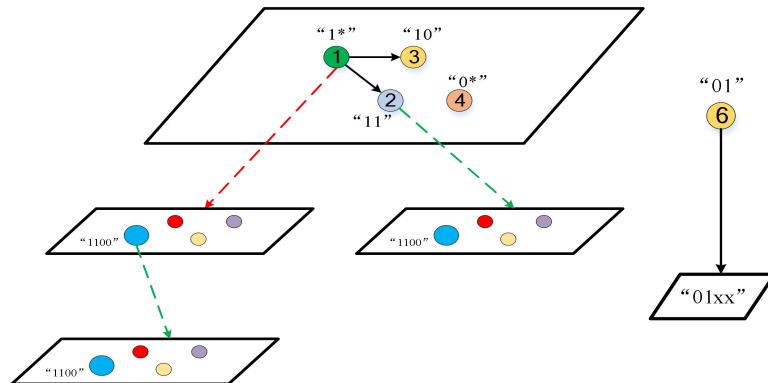
- 混合: DFS vs BFS



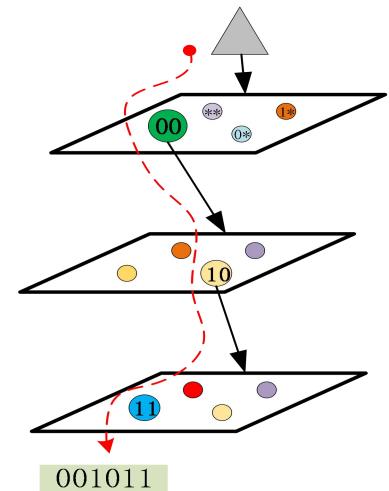
边数一样, 高度不同



高度一样, 边数不同



DFS vs BFS

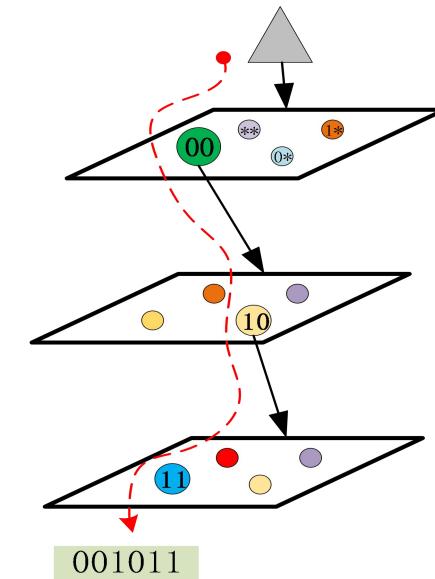
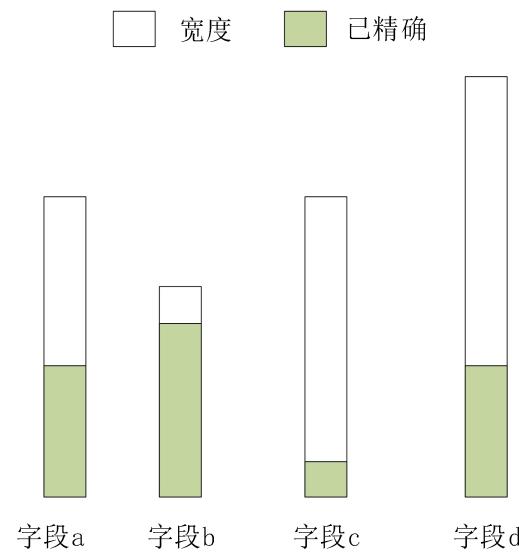




规则生成器——规则偏好性

□ 匹配域

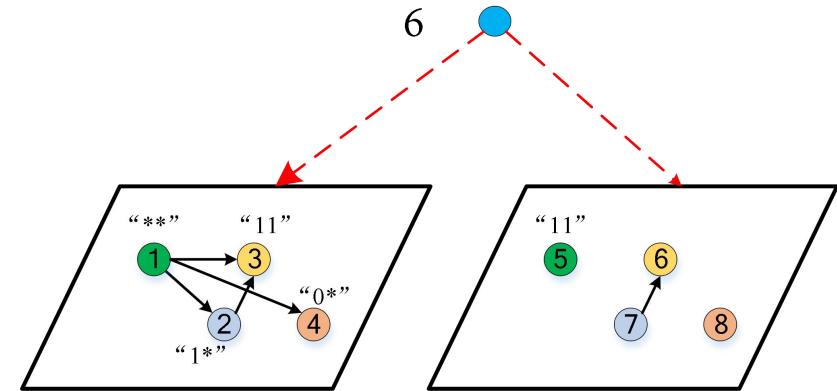
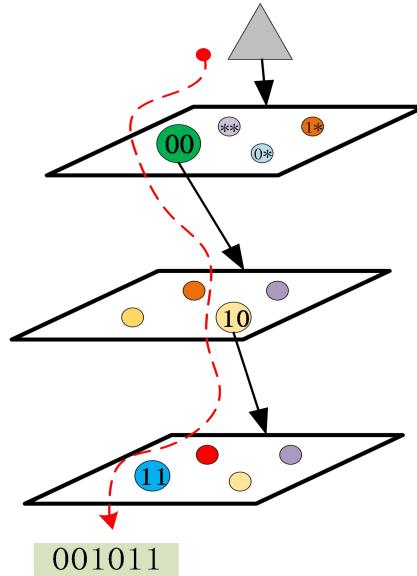
- 个数
- 宽度
- 精确度
 - 均匀
 - 概率分布





规则生成器——规则优先级

- 最少数目
 - 基础优先级+内部优先级
- 最多数目
 - 全局计数器



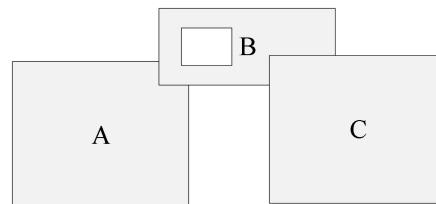
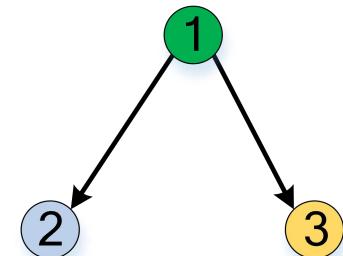
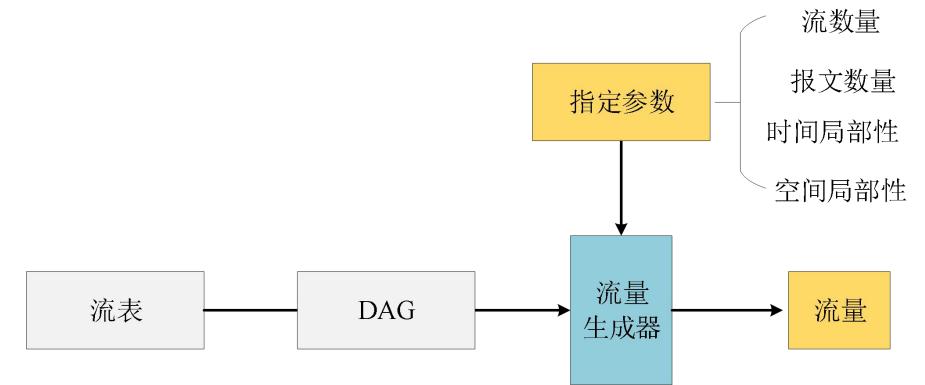
基础优先级=6

基础优先级=6



FlowBench-流量生成器

- 生成DAG
- 每个规则至少生成一个最佳匹配流
 - Isolate space
- 流的时间局部性
 - 每个流的报文数量
- 流的空间局部性
 - 平均每个规则最佳匹配的流的数目





实验结果

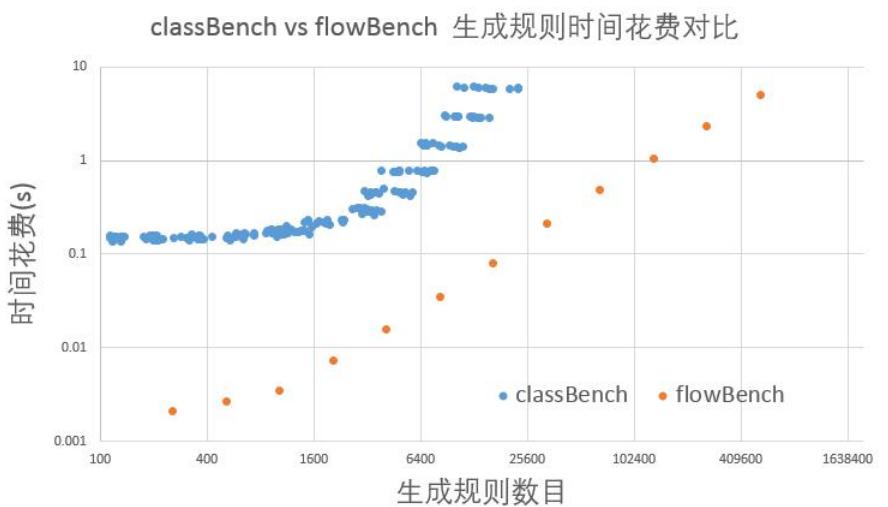
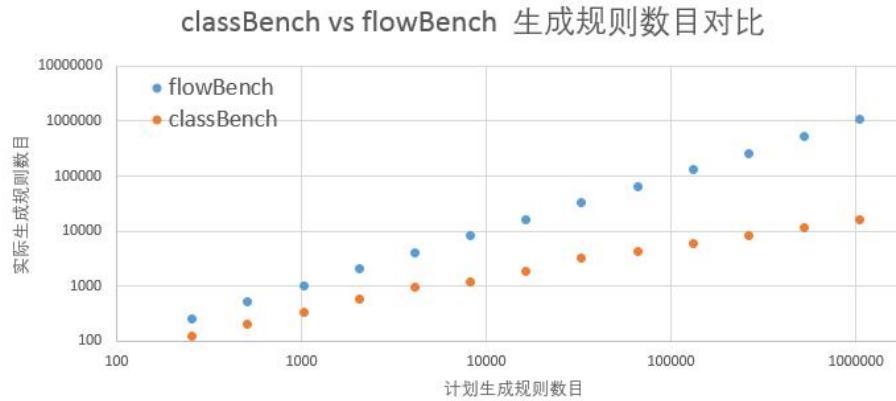
□ 灵活性

- 任意匹配域个数
- 任意匹配宽度

□ 灵敏性

- 实际生成数目

□ 高速度





总结计划-FlowBench

□ 设计了一个流表和流量生成器FlowBench

□ FlowBench具有灵活性

□ 流表

□ 匹配域个数

□ 匹配域宽度

□ 规则数目

□ 规则依赖程度

□ FlowBench具有灵敏性

➤ 按照参数进行控制

➤ 显而易见的控制效果

□ FlowBench具有高速度

□ 和classbench比较

□ 流量

□ 流和报文数目

□ 时间局部性

□ 空间局部性

□ 完备性

□ 计划投稿ICDCS 2022, 1月中旬左右

□ 优化规则生成器（3个星期左右）

□ 偏好程度等

□ 增加精确匹配类型

□ 完成流量生成器（一个月左右）

□ 时间局部性

□ 空间局部性

□ 完备性

□ 写论文、画图等