



Lab of Broadband Networking, Tsinghua University, Beijing China

FlowBench: A flow table benchmark



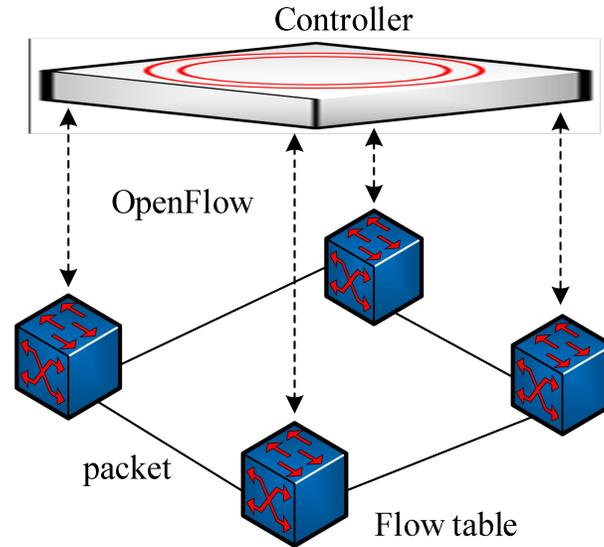
- 问题背景
- 研究现状
- 研究目标
- 技术路线
 - ✓ 规则构造
 - ✓ 流量生成
- 性能评价



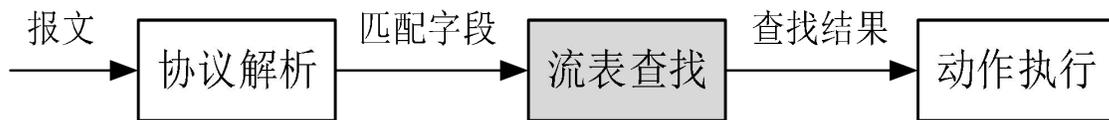
问题背景-Flow table

关键词:

1. 流量
2. 规则
3. 最佳匹配



匹配域变多!

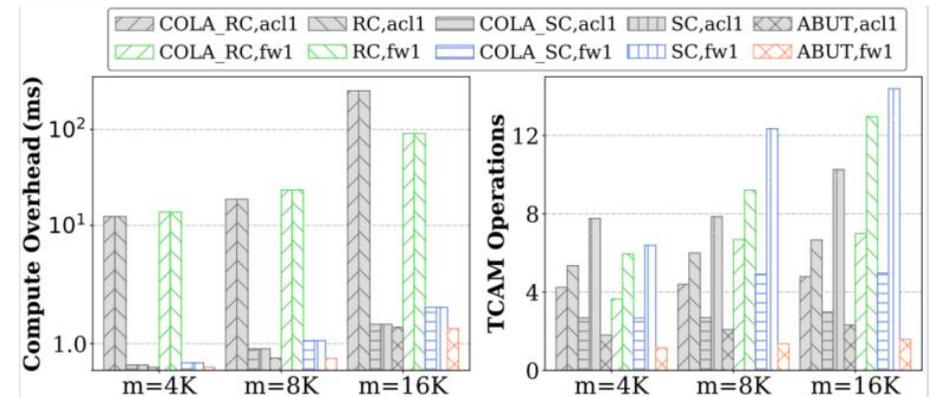
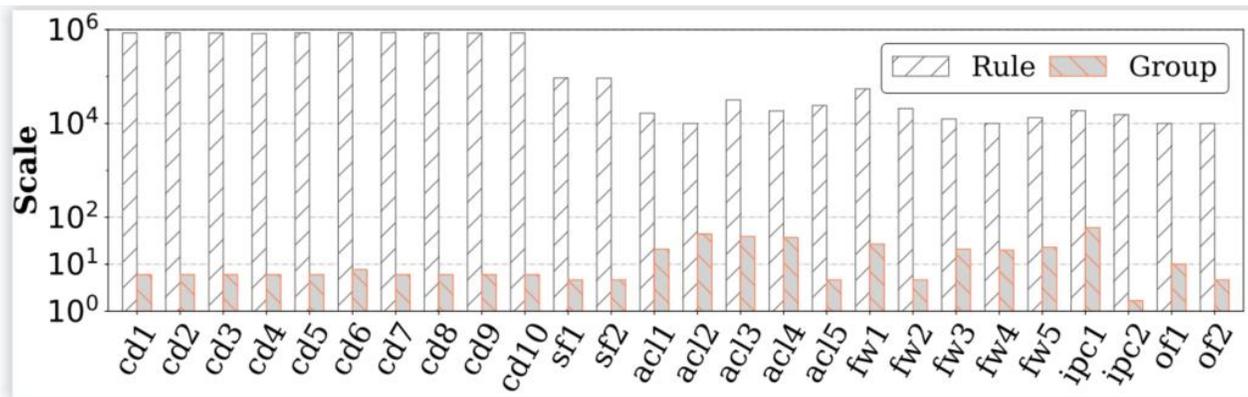
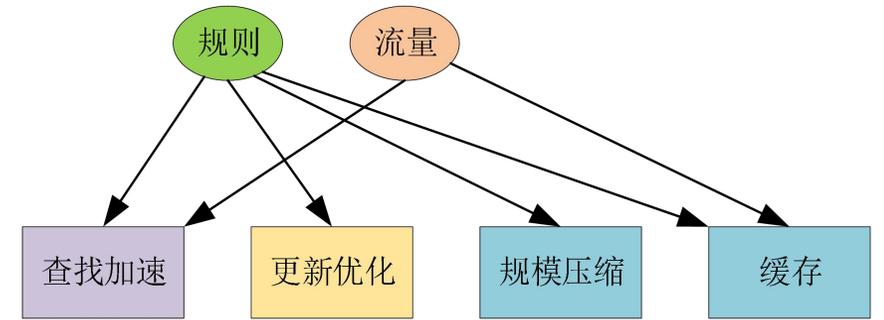




问题背景——Flow table的重要性

□ 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





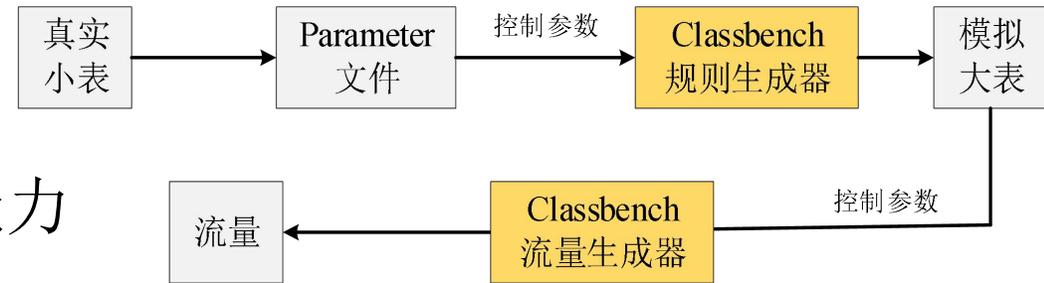
研究现状——获得Flow Table时遇到问题

□ 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

$$\left\{ \begin{array}{l} R = (r_1, r_2, \dots, r_n) \\ r = (f_1, f_2, \dots, f_k) \\ G = \{(r_i \rightarrow r_j) | i, j < n\} \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} T = (p_1, p_2, \dots, p_m) \\ p = (h_1, h_2, \dots, h_k) \\ F = \text{Set}(T) \end{array} \right.$$

□ 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



□ 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 $L_{1\sim k}$)的流表：

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

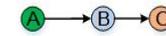
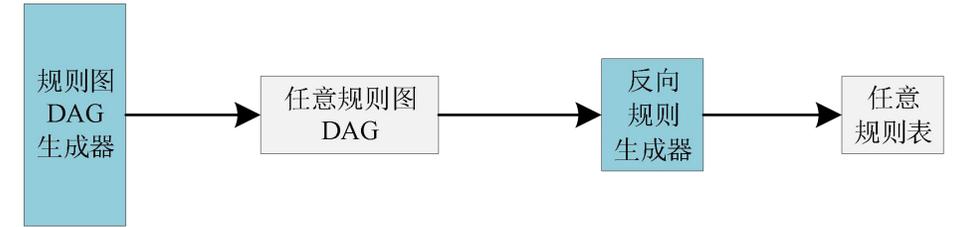


图2 某些边的缺失 (A 优先级最低, B 优先级更高, D 优先级最高)

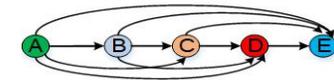
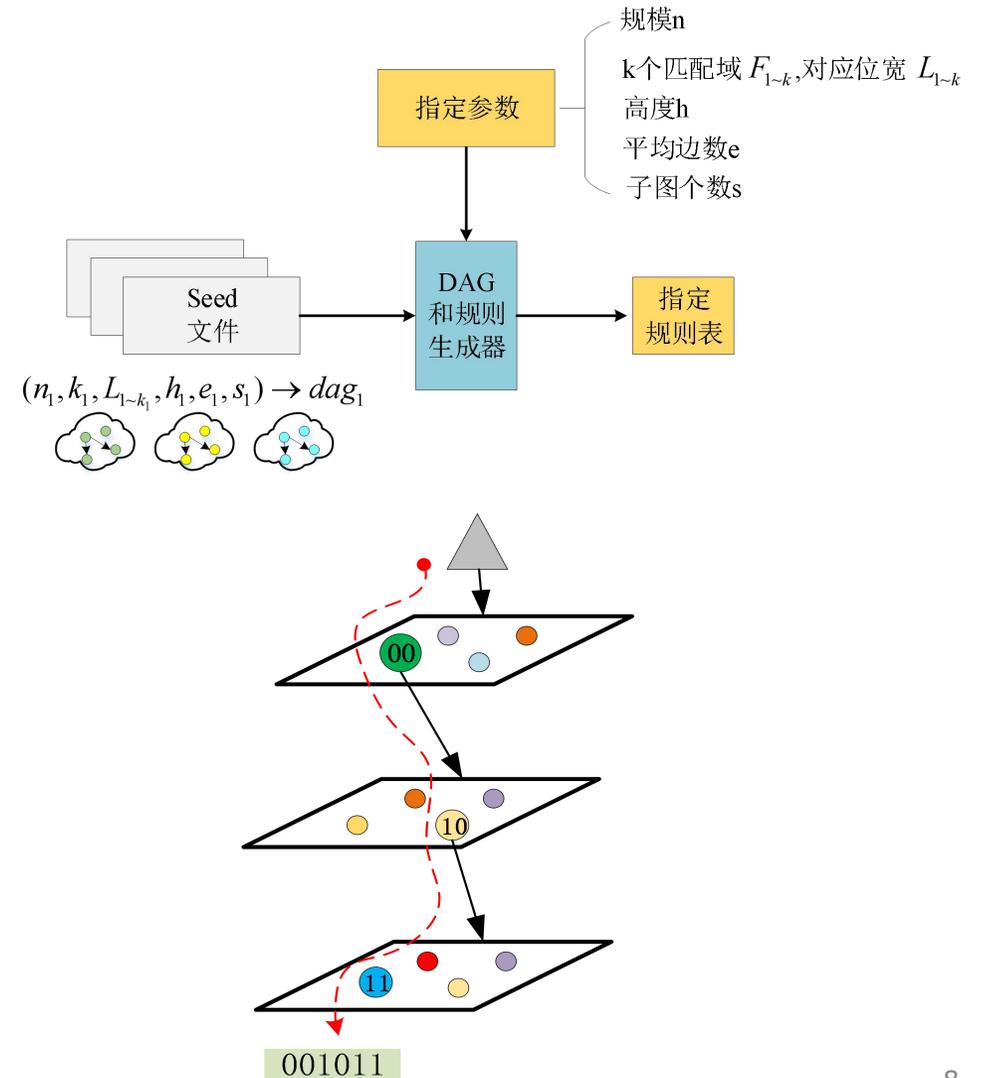
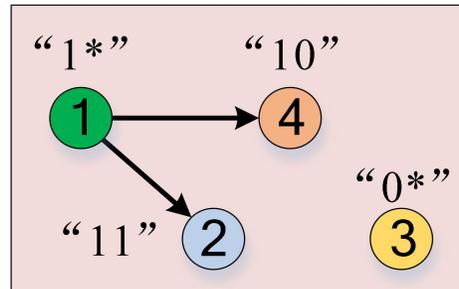


图3 过长的指向链



□ 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





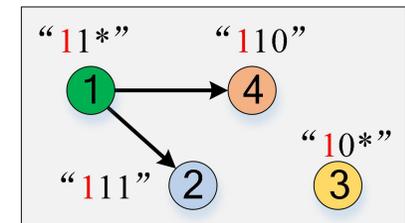
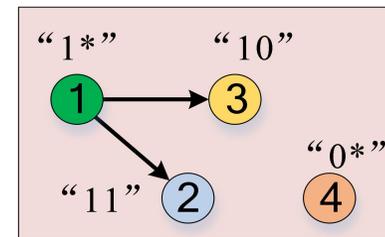
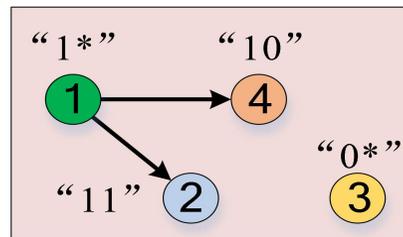
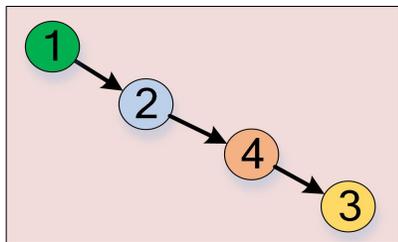
规则生成器——subdag的规模

□ 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

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

Graph G	Graph H	An isomorphism between G and H
		$f(a) = 1$ $f(b) = 6$ $f(c) = 8$ $f(d) = 3$ $f(g) = 5$ $f(h) = 2$ $f(i) = 4$ $f(j) = 7$



图同构问题，未解难题



□ 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

✓ $n_field=a$, $n_width=b+1 \implies n_R \geq 2 * c$

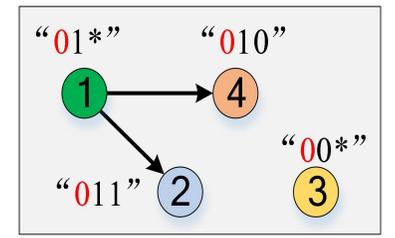
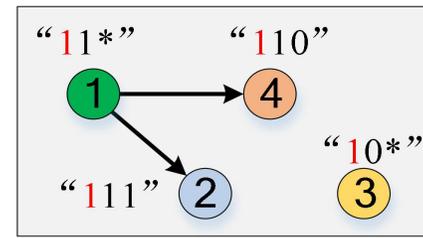
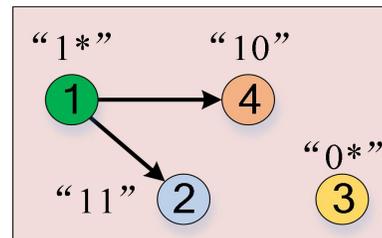
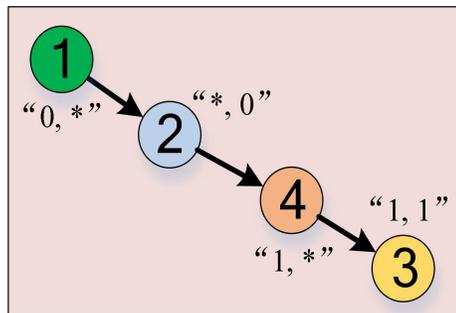
✓ $n_field=a+1$, $n_width=b \implies n_R \geq a * c$

➤ 存储形式: $Entry = \{ \langle subdag, specializations, attribute \rangle \}$

➤ subdag 作为“主键” \implies 唯一标识符

➤ specializations = $\langle string, n_field, n_width \rangle \implies$ DFS搜索

➤ attribute = $\langle n_edges, n_depth \rangle \implies$ 偏好选择

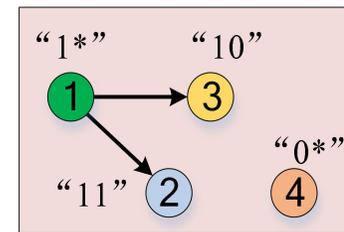
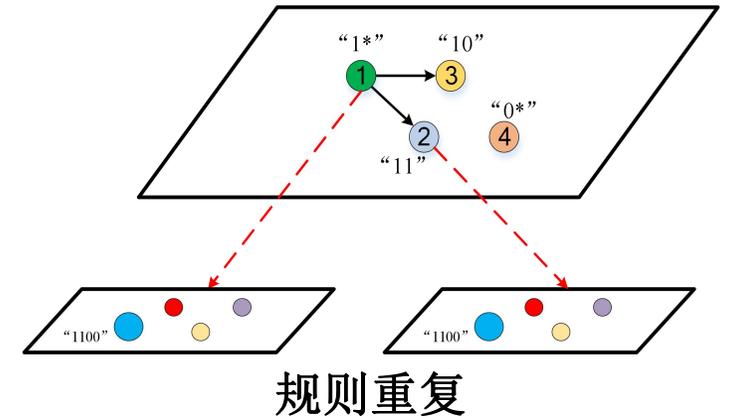
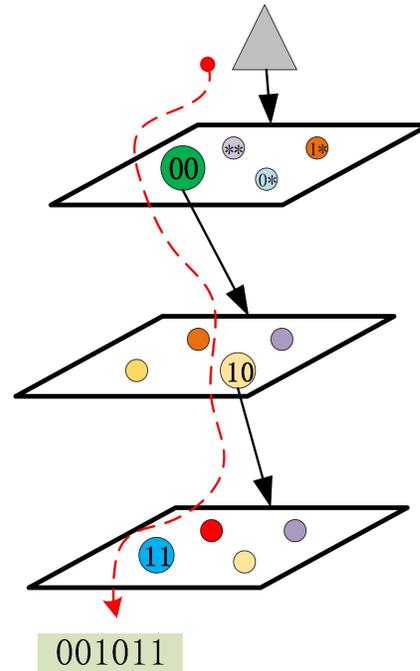


n_width 变多, n_R 爆炸



规则生成器——规则重复性

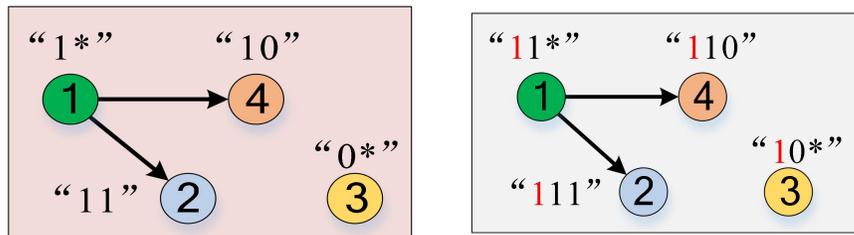
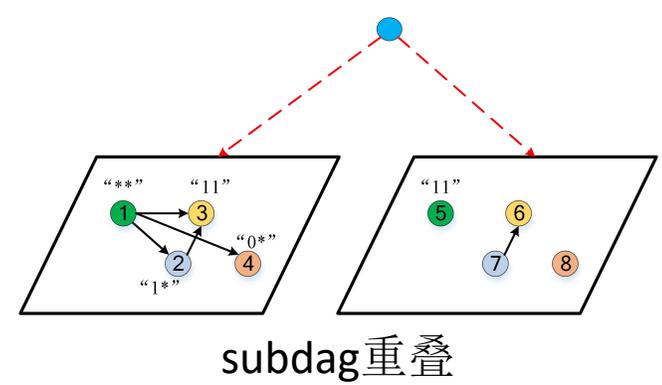
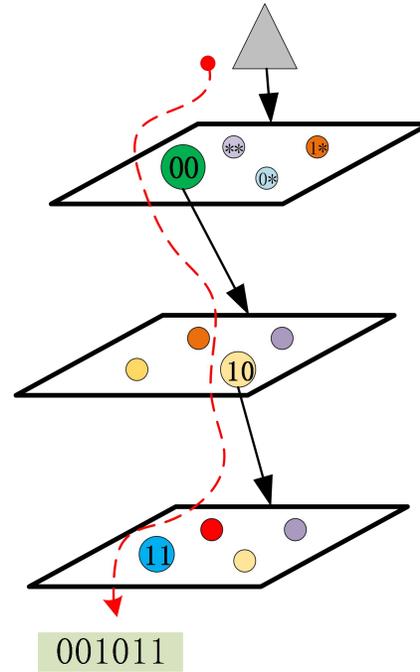
- DFSearch搜索时，生成重复规则
 - subdag内不同节点，向下搜索
 - ✓ 例如， 1^* 和11后续搜到相同的前缀
- 方案：
 - *视为具体化终结标识符，“遇*辄止”
- 坏处：
 - 生成规则数量过少



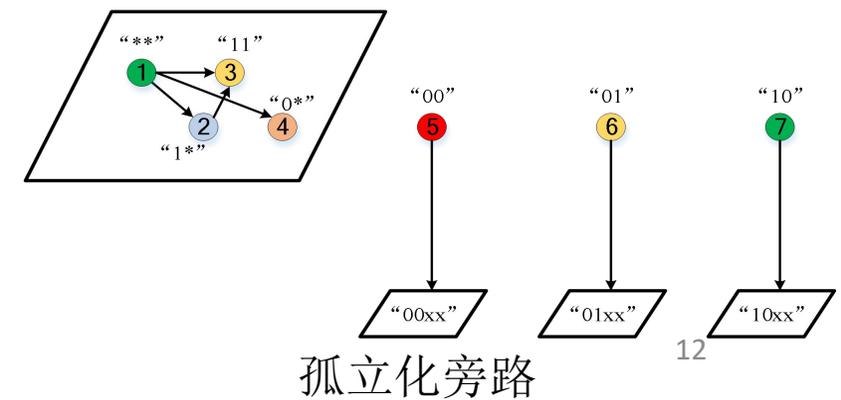


规则生成器——规则有限性

- 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





规则生成器——DAG偏好性

□ 高度h

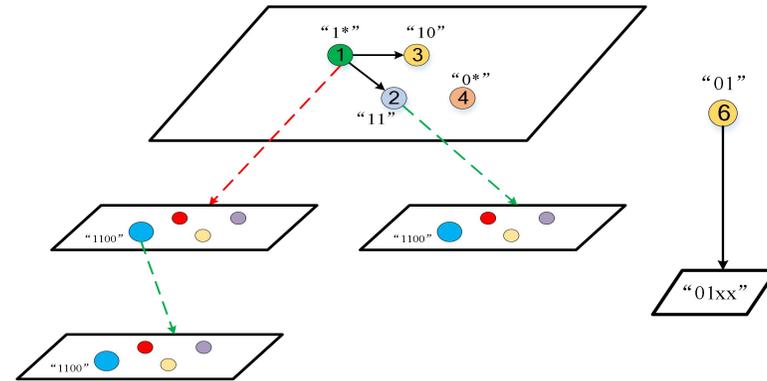
- 横向: subdag的选取
- 纵向: 递归深度
- 混合: DFS vs BFS

□ 边数e

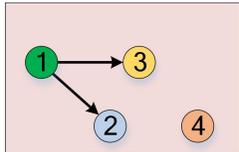
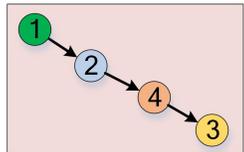
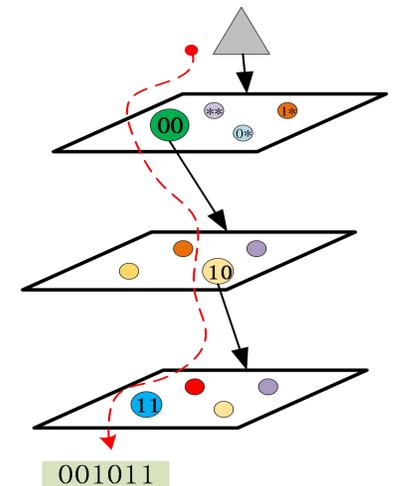
- 横向: subdag的选取
- 纵向: 递归深度
- 混合: DFS vs BFS

➤ 精确度

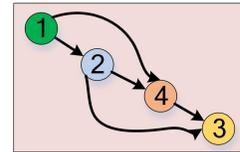
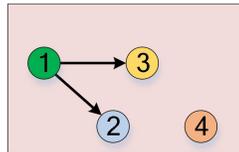
- 混合: DFS vs BFS



DFS vs BFS



边数一样，高度不同



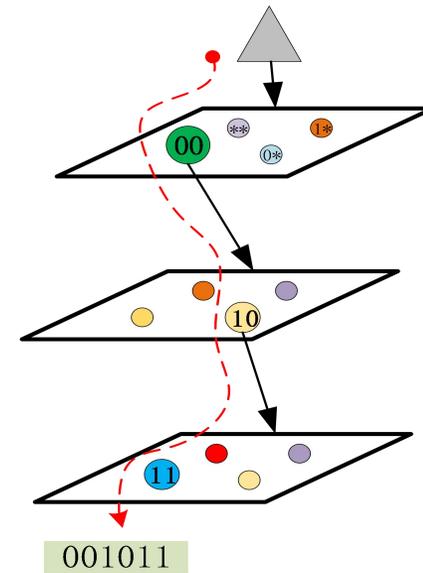
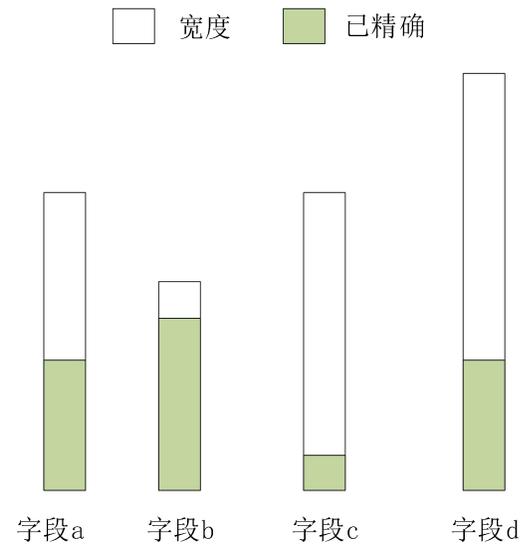
高度一样，边数不同



规则生成器——规则偏好性

匹配域

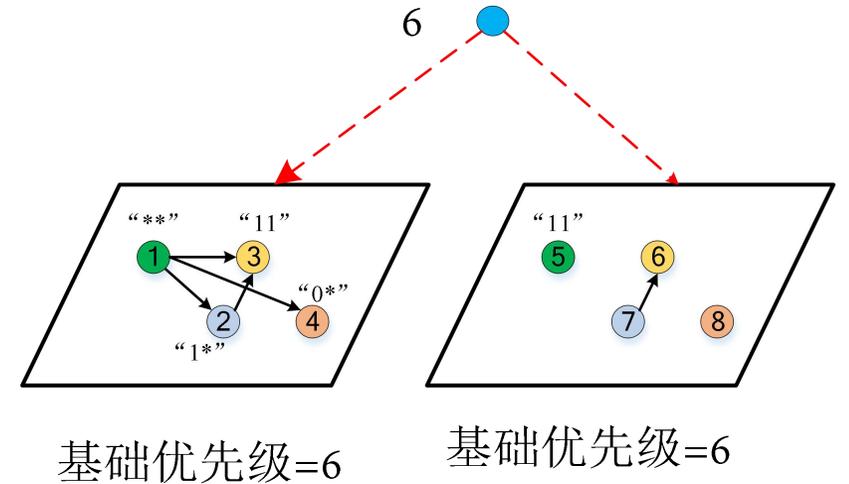
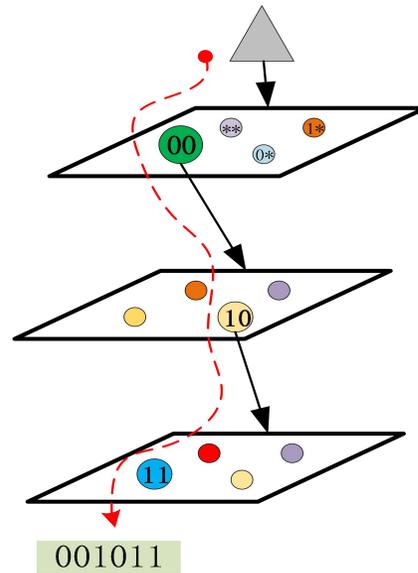
- 个数
- 宽度
- 精确度
 - 均匀
 - 概率分布





规则生成器——规则优先级

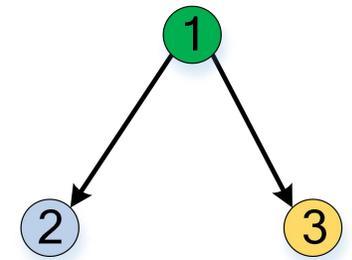
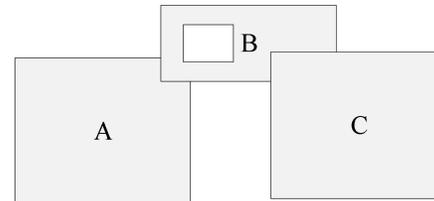
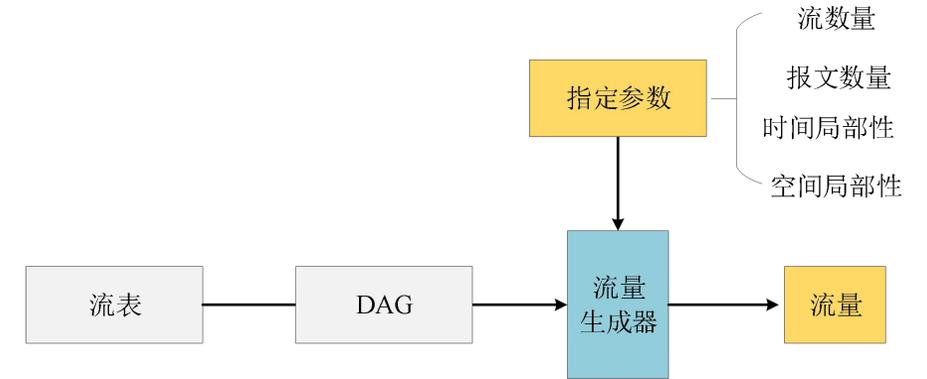
- 最少数目
 - 基础优先级+内部优先级
- 最多数目
 - 全局计数器





FlowBench-流量生成器

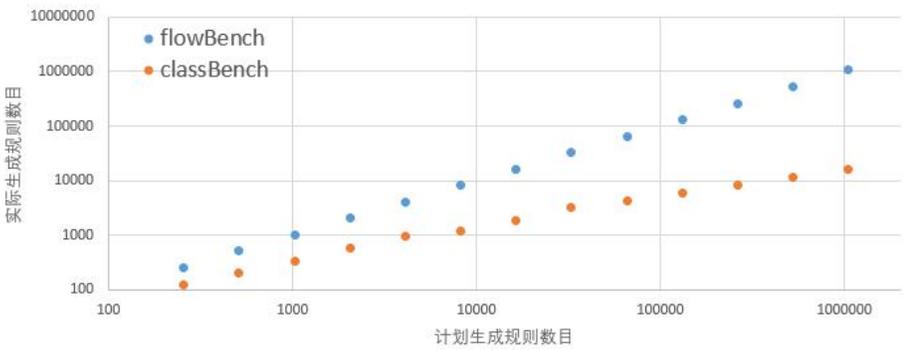
- 生成DAG
- 每个规则至少生成一个最佳匹配流
 - Isolate space
- 流的时间局部性
 - 每个流的报文数量
- 流的空间局部性
 - 平均每个规则最佳匹配的流的数目



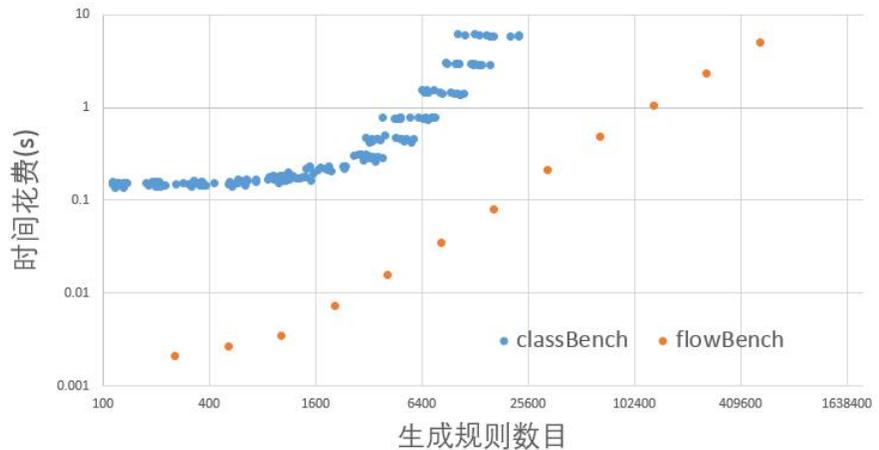


- 灵活性
 - 任意匹配域个数
 - 任意匹配宽度
- 灵敏性
 - 实际生成数目
- 高速度

classBench vs flowBench 生成规则数目对比



classBench vs flowBench 生成规则时间花费对比





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
 - 流量
 - 流和报文数目
 - 时间局部性
 - 空间局部性
 - 完备性
- 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

- 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