第十六届D2前端技术论坛

## 行为链路的识别、挖掘及诊断

演讲者:徐昊(南冬)



## Contents 目录

01 背景知识

案例篇

02 案例分析

03 链路识别

04 链路可视化

技术篇

05 链路诊断

06 未来展望



# 背景知识

用户情感

个性化,愉悦性,价值创造

易用性

易理解性,易学性,

易操作性,吸引性

可用性

功能性,稳定性,流畅性

人人体验

人机体验



用户使用我们人机交互过程中产生的数据,称之为用户行为数据。





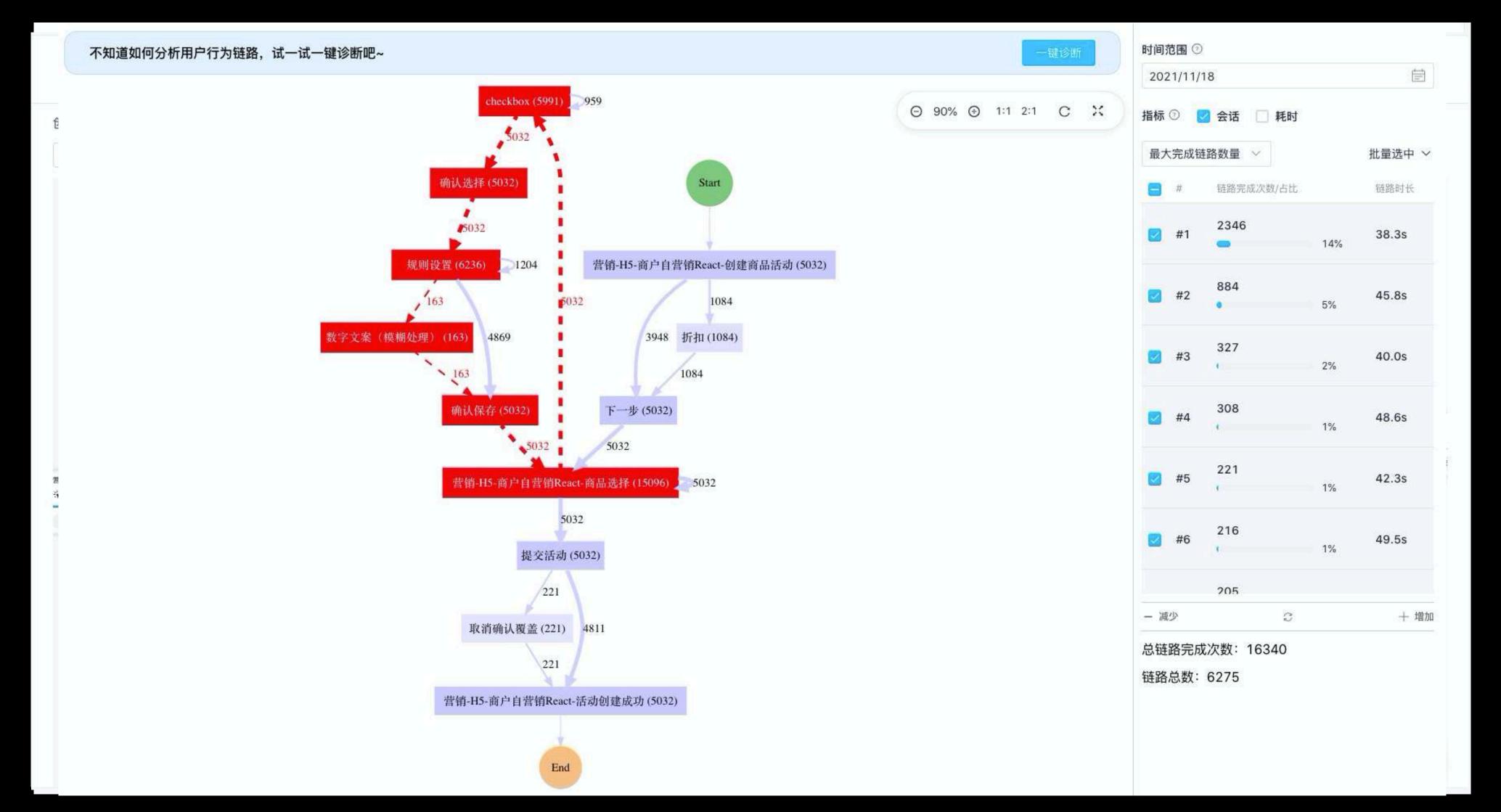
#### 用户链路分析



#### 指定链路分析



#### 操作下钻分析





# 案例分析

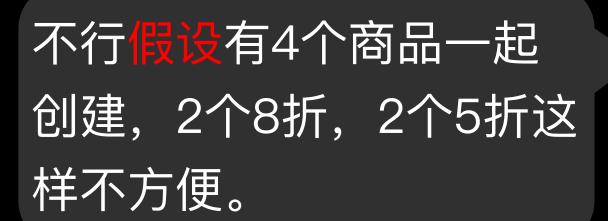




负向用户反馈



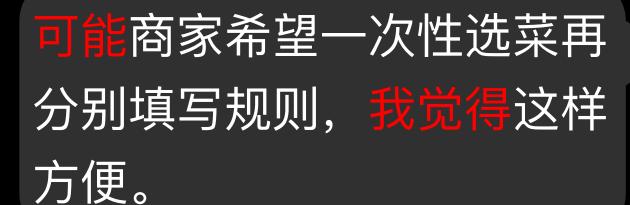
将选商品、创建规则两个 步骤合并,选择商品并填 写规则。







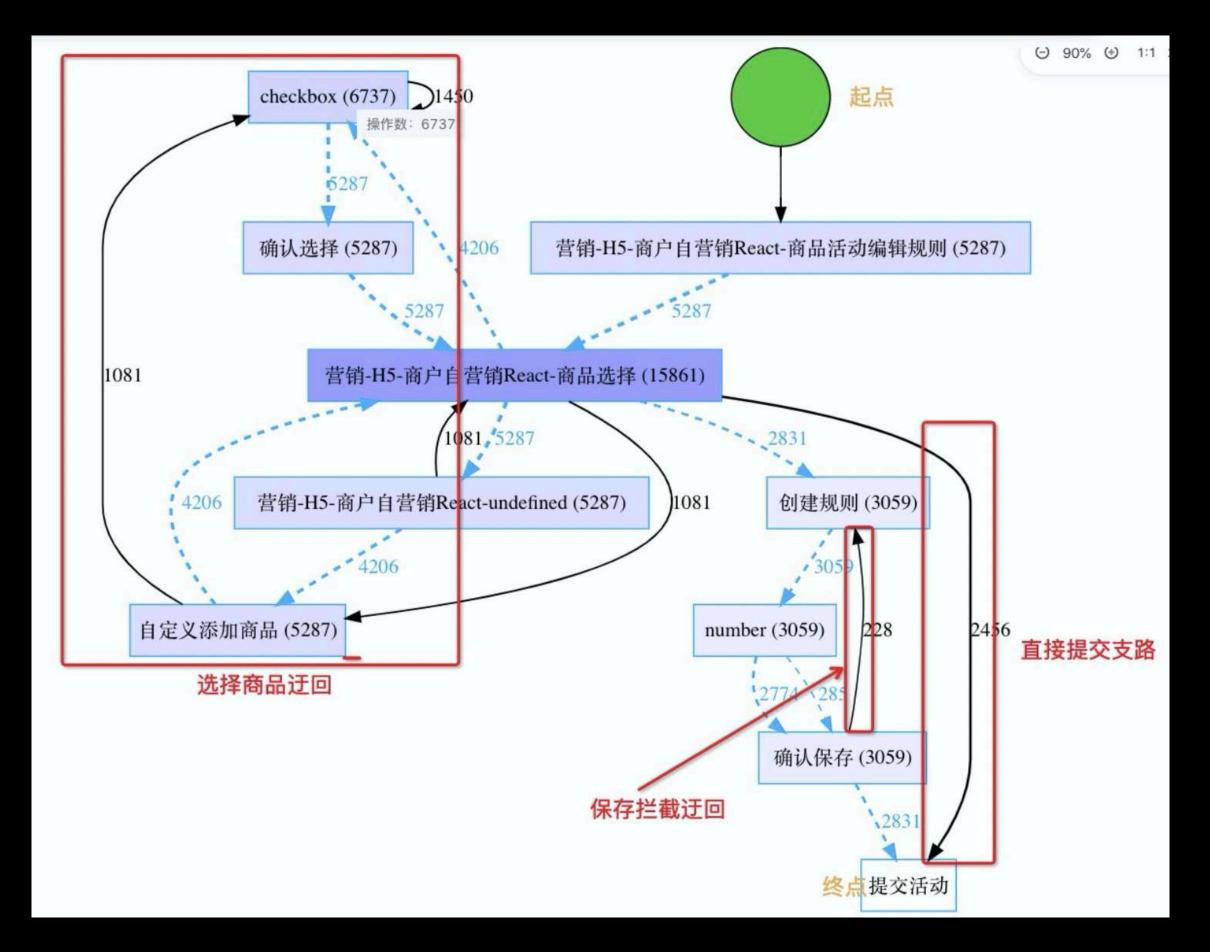
那多个商品可以分开,一次选2个商品填8折,第二次2个填5折。





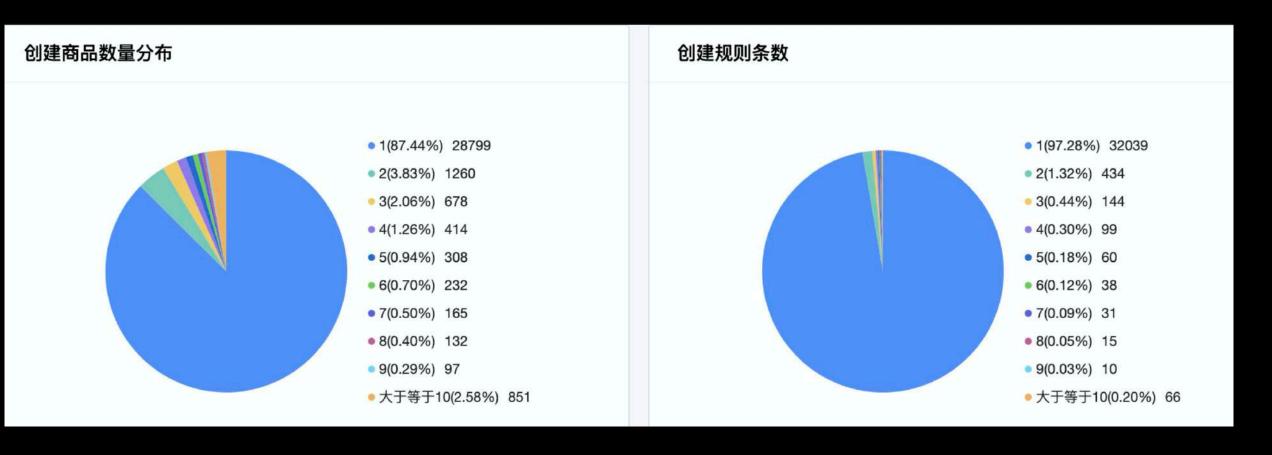


从场景组合和个人主观认知出发,很难得到结论。不清楚用户真实的操作习惯,迭代没有数据支撑。





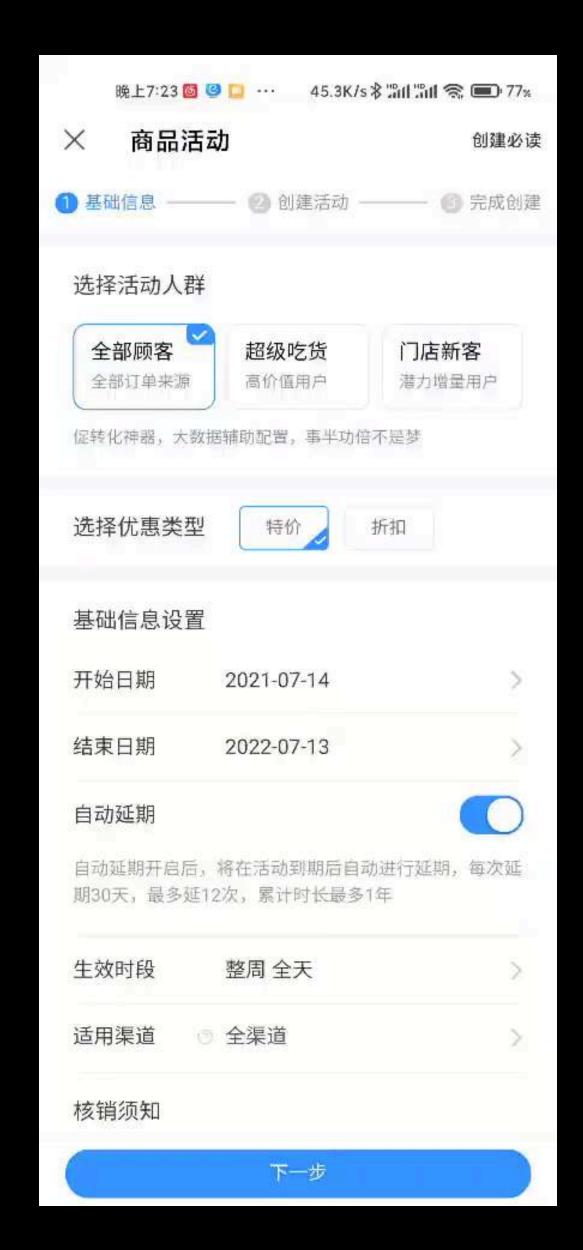
提交链路分析



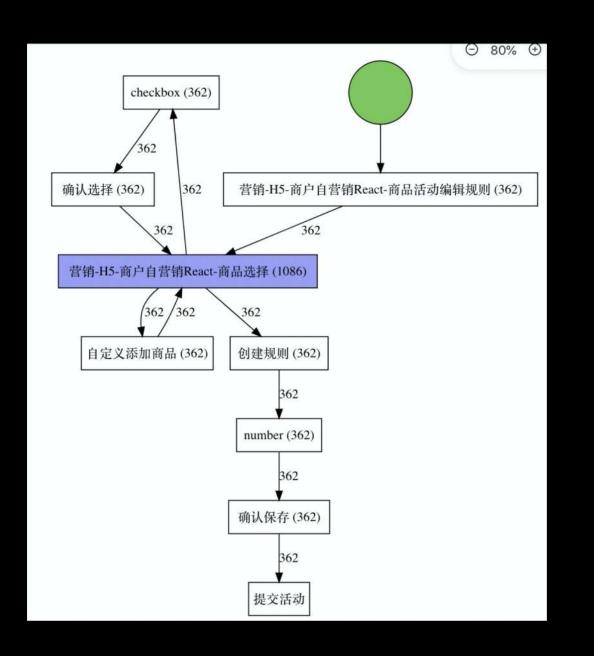
用户操作链路

下钻分析

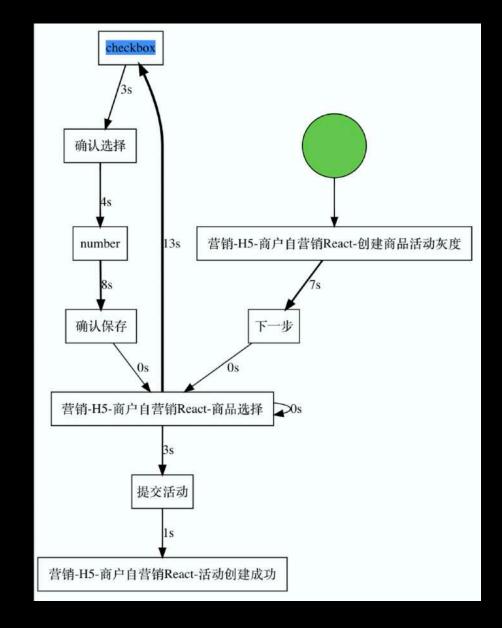
## 案例应用-效果验证



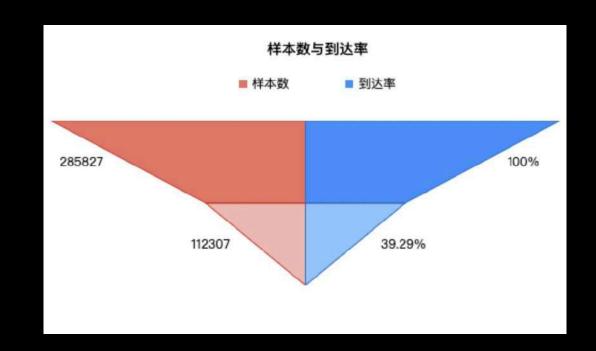
### 主链路占比 46%

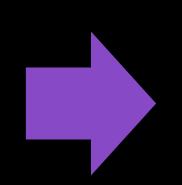


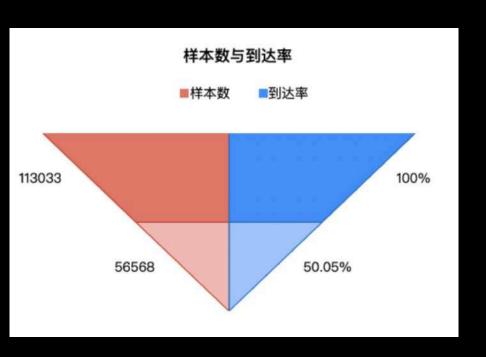
### 主链路占比 91%



#### 创建时长减少 43s, 完成率提升 10%







## P2 技术篇

行为链路的识别、挖掘及诊断

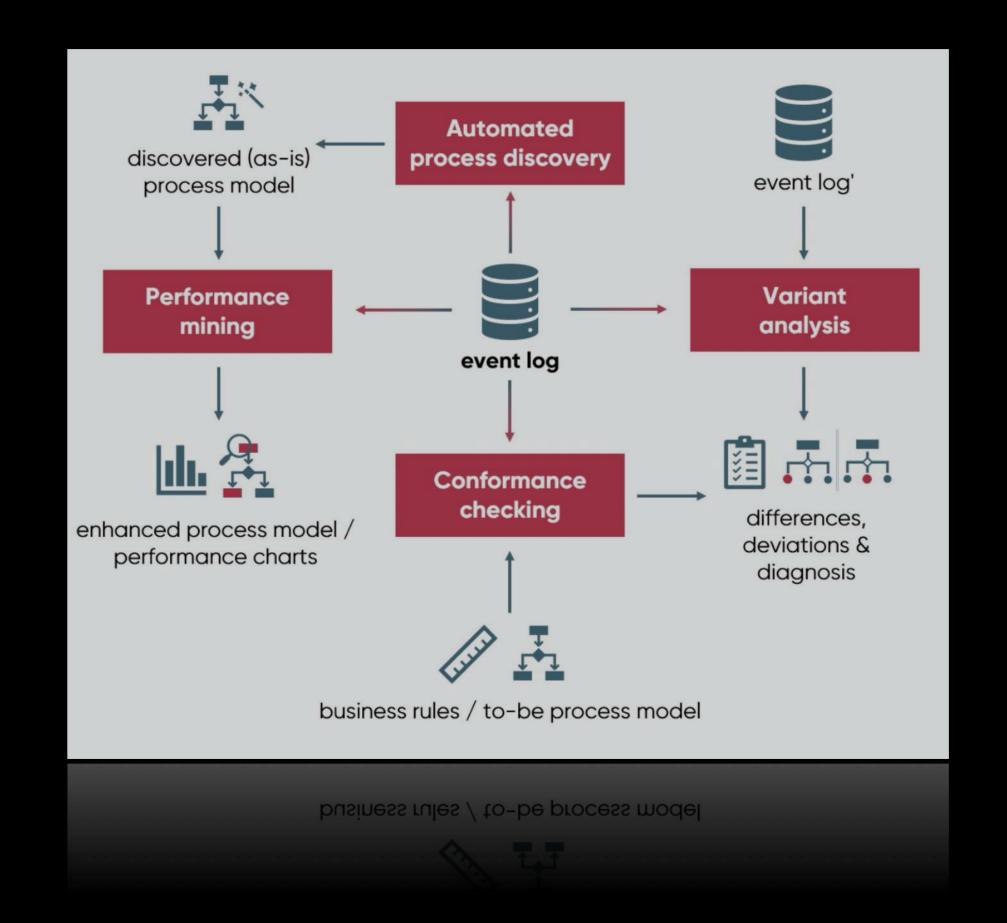
#### Process Mining

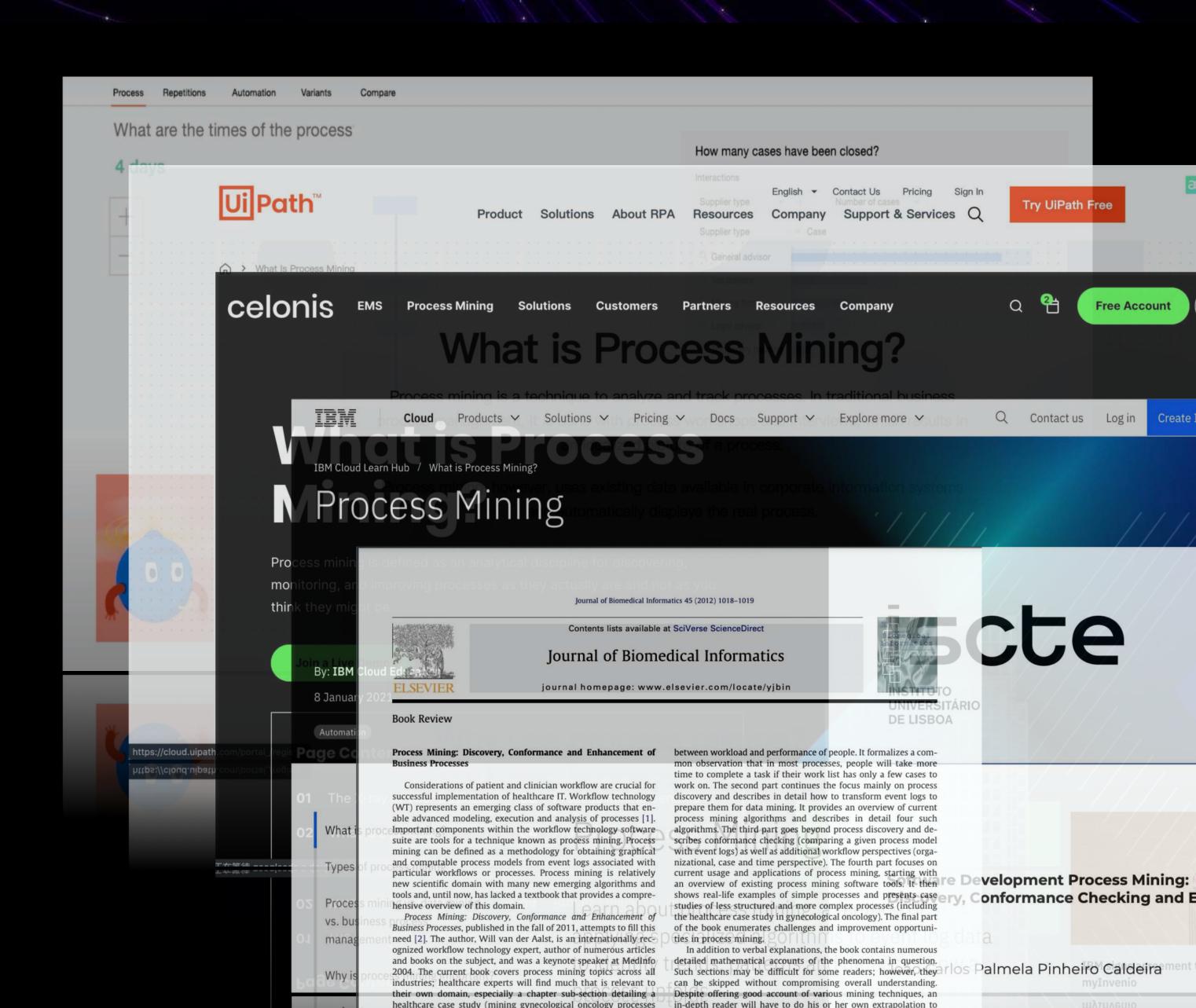




#### Wikipedia's explanation of process mining:

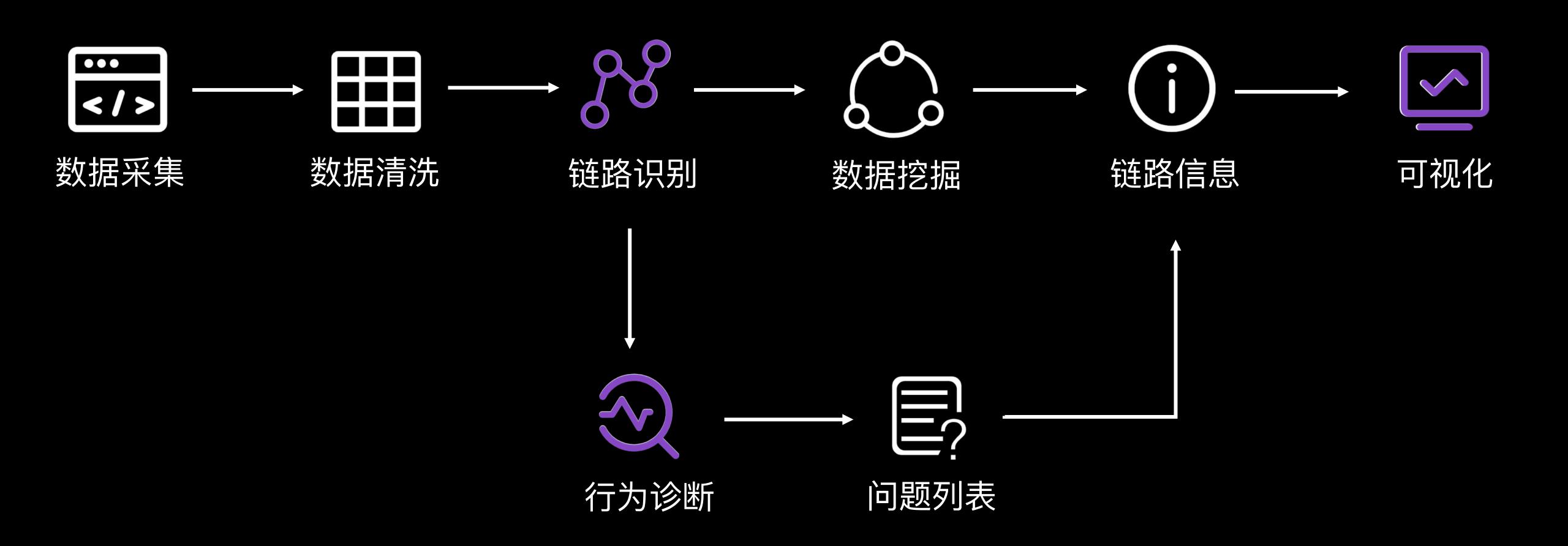
During process mining, specialized data mining algorithms are applied to event log data to identify trends, patterns, and details contained in event logs recorded by an information system.





## 行为链路分析流程







9

# 链路识别

用户的操作数据

User1: 
$$S \longrightarrow A \longrightarrow X_1 \longrightarrow X_3 \longrightarrow B \longrightarrow C$$

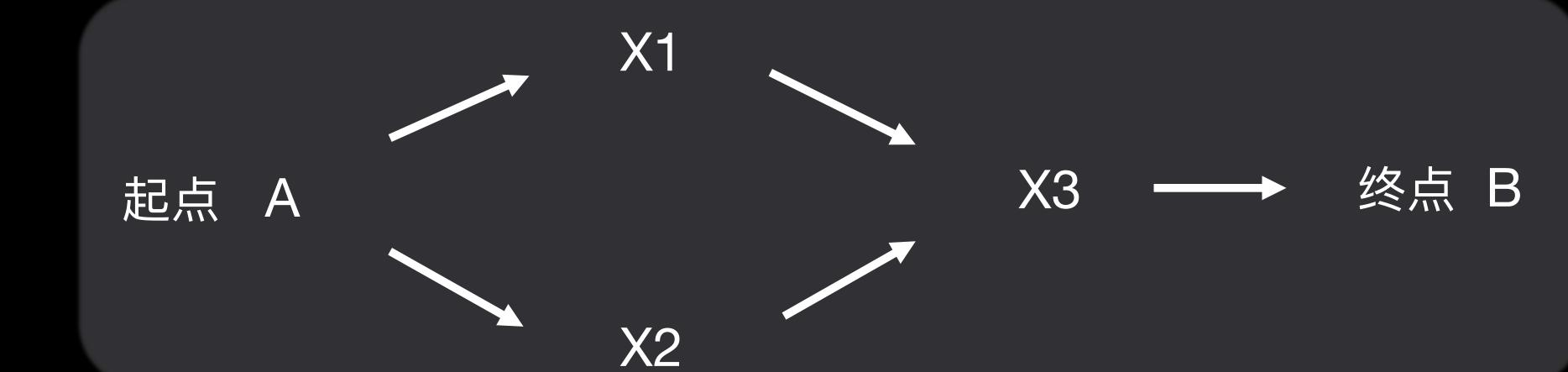
User2: 
$$S \longrightarrow A \longrightarrow X_2 \longrightarrow X_3 \longrightarrow B \longrightarrow C$$

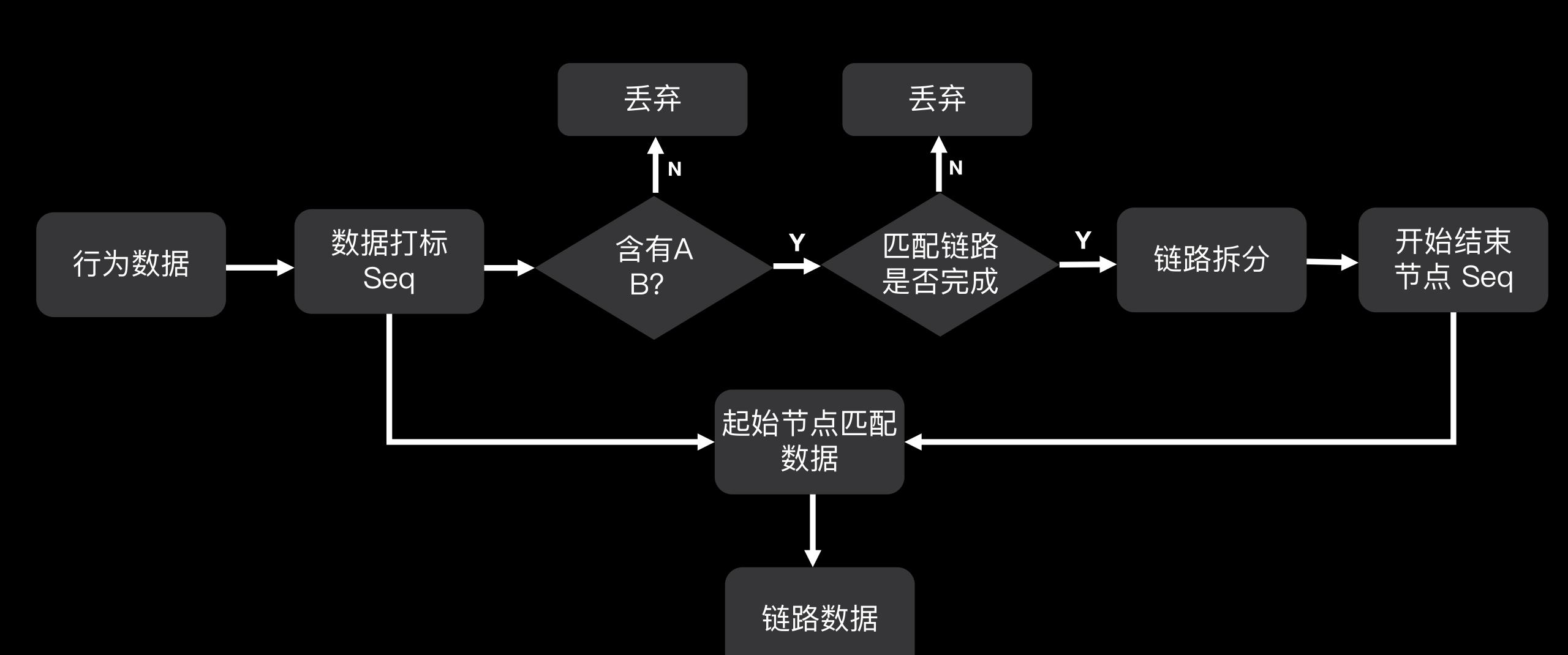
User1: 
$$S \longrightarrow A \longrightarrow X_2 \longrightarrow X_3 \longrightarrow C \longrightarrow C$$

User2: 
$$S \longrightarrow Y \longrightarrow X_3 \longrightarrow X_4 \longrightarrow B \longrightarrow C$$



A为起始点 B为终止点





#### 1. 数据打标

sid	node	seq
1	S	1
1	Α	2
1	<b>X</b> 1	3
1	Хз	4
1	В	5
1	С	6
2	S	1
2	Α	2
2	<b>X</b> 2	3
2	Хз	4
2	В	5
•••	• • •	• • •

### 2. 保留A, B, 并标记

sid	node	seq	mark
1	Α	2	1
1	В	5	2
1	Α	10	1
2	Α	2	1
2	В	5	2
2	В	9	2

#### 3. 行匹配

sid	node	seq	mark
1	Α	2	1
1	В,	5,	2,
1	Α	10	1
2	Α	2	1
2	В,	5,	2,
2	В	9	2

#### 3. 多行转一行

sid	node	seq	mark
1	A,B,A	2,5,,10	1,2,,1
2	A,B,,B	2,5,,9	1,2,,2

#### 4. 一行转多行

sid	node	seq	mark	chainId
1	A,B	2,5	1,2	1
1	Α	10	1	2
2	A,B	2,5	1,2	3
2	В	9	1	4



### 海量数据

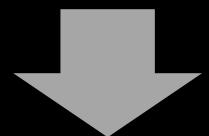
数十亿/日

## 识别算法复杂

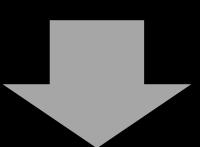
十余步骤

## 行为路径繁杂

动作不可预知



1. 数据产出慢



2. 链路过于分散

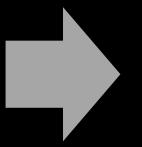
## 1. 性能解决方案



增加数据链路关系,优化中间处理节点,快速构造用户链路树

### 批处理

ct	node
1	А
2	В
3	С
4	D



### 流处理

ct	node	father	child
1	A		В
2	В	Α	С
3	С	В	D
4	D	С	

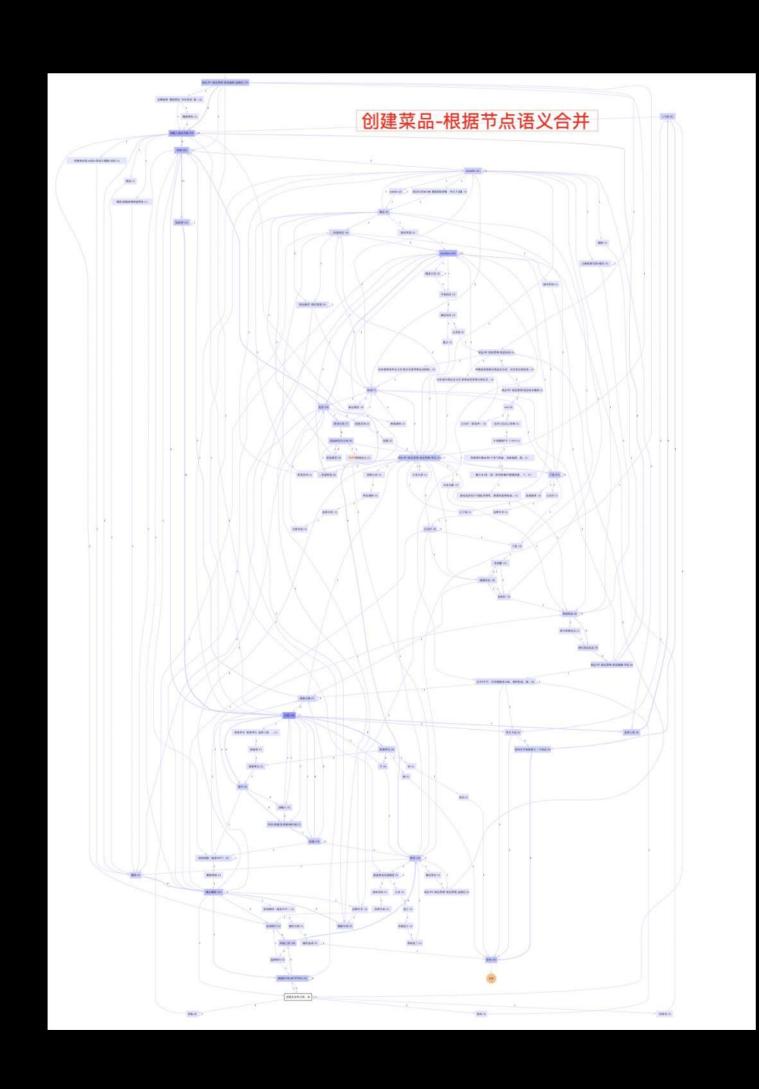
## 2. 链路分散解决方案

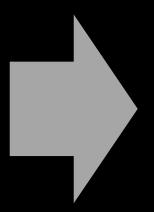


当节点的文案带有个性化语义,或链路中过多节点时,会导致链路过于分散,失去趋势观测意义。

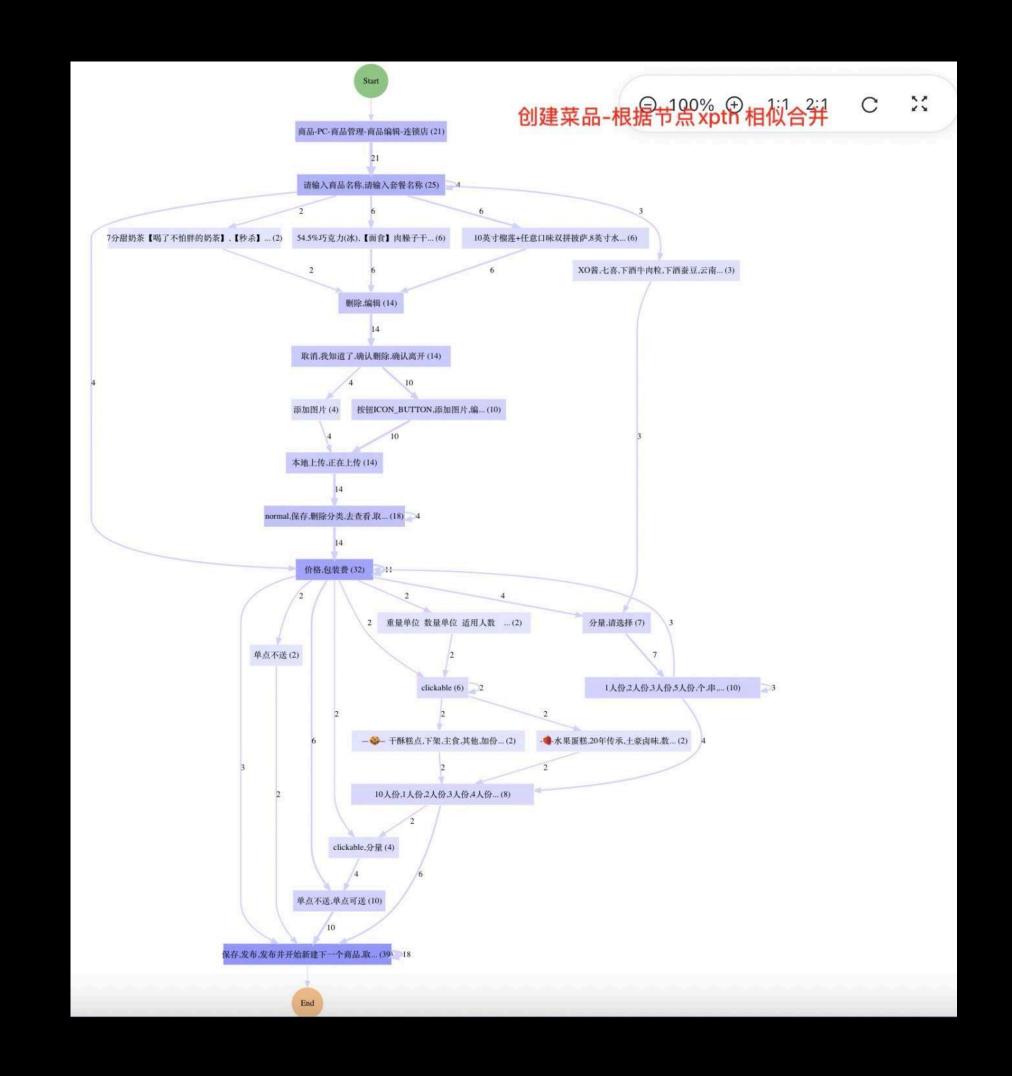








相同链路数据下对比

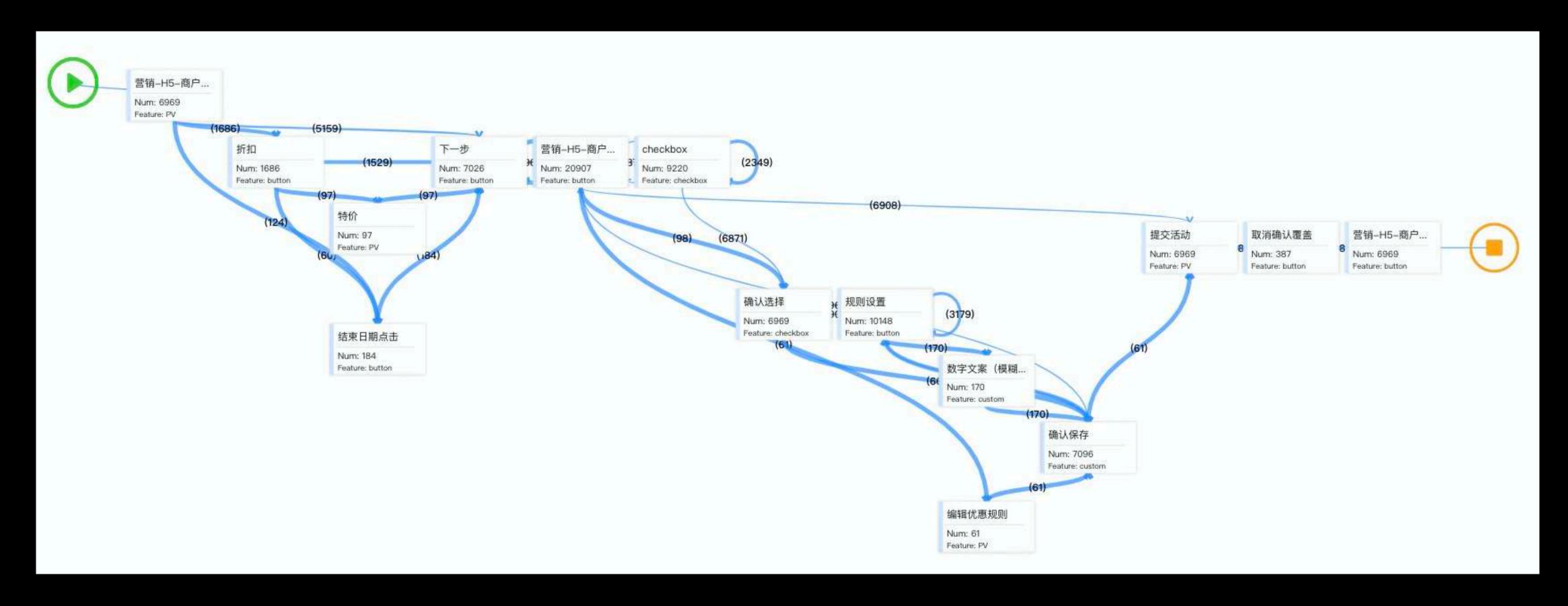




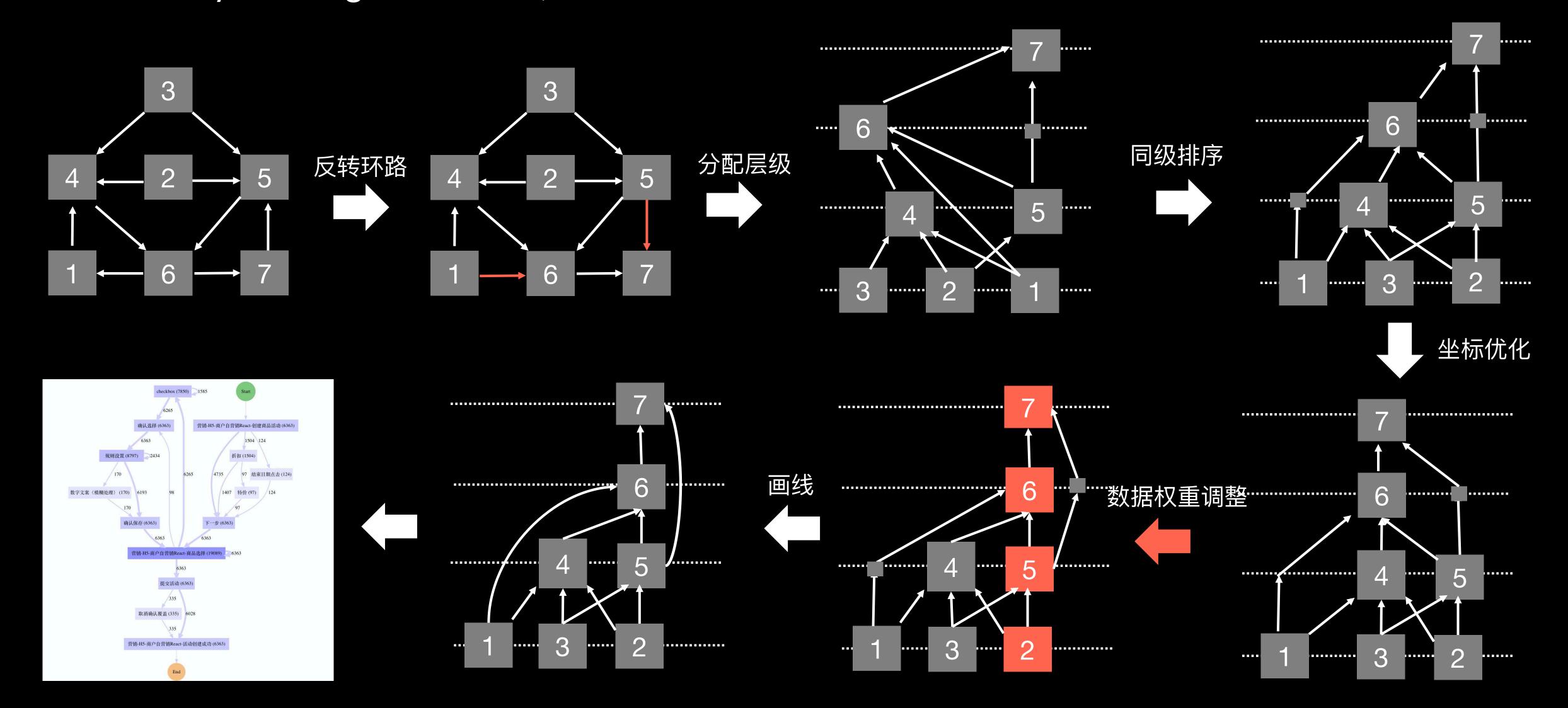
94

# 链路可视化

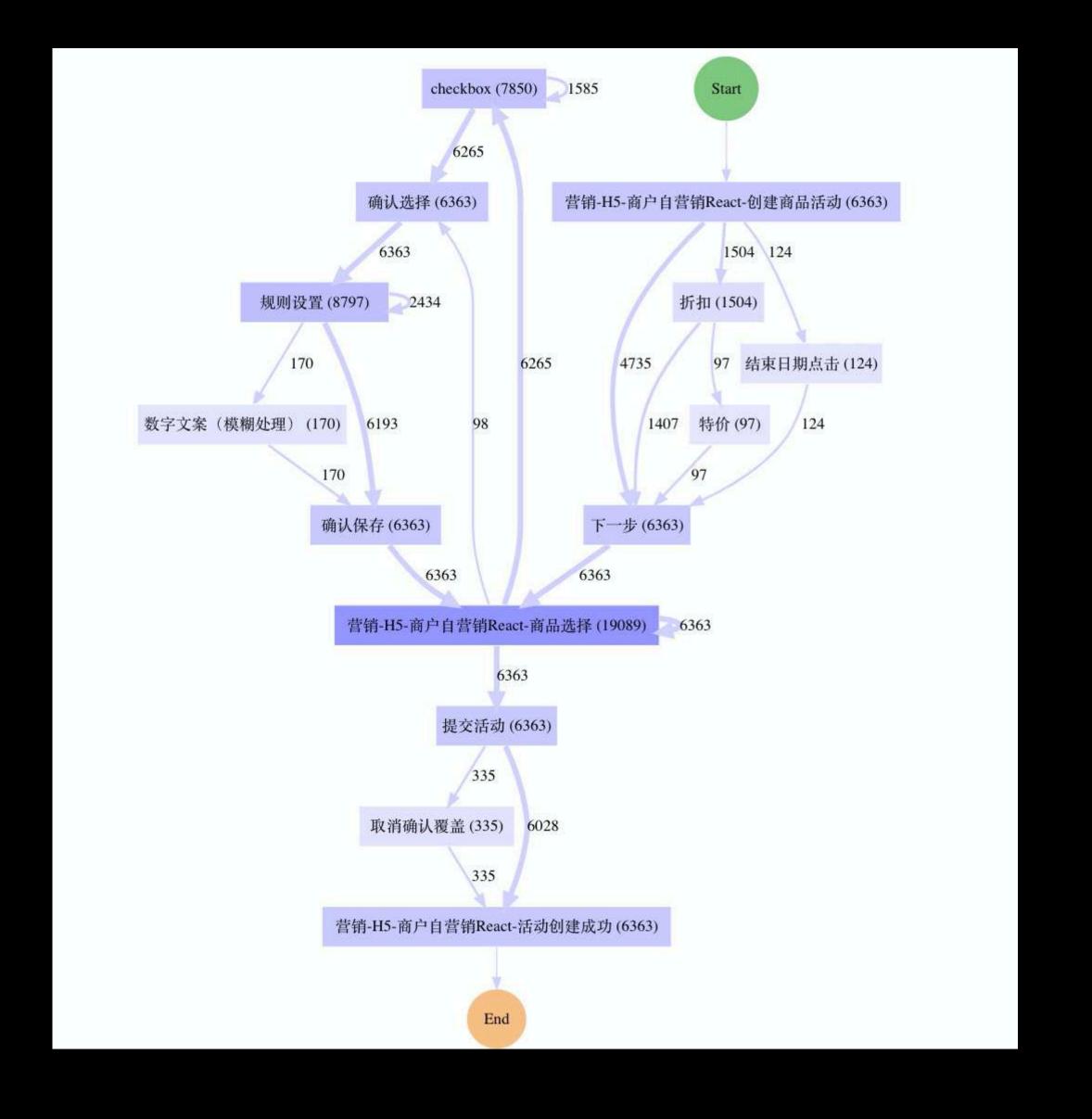
Drage 布局是很多可视化库选择的方案,但是在用户操作链路的场景中,效果并不理想。



在 Dot Layout Engine 基础上,引入节点数据关系权重



## 图布局效果

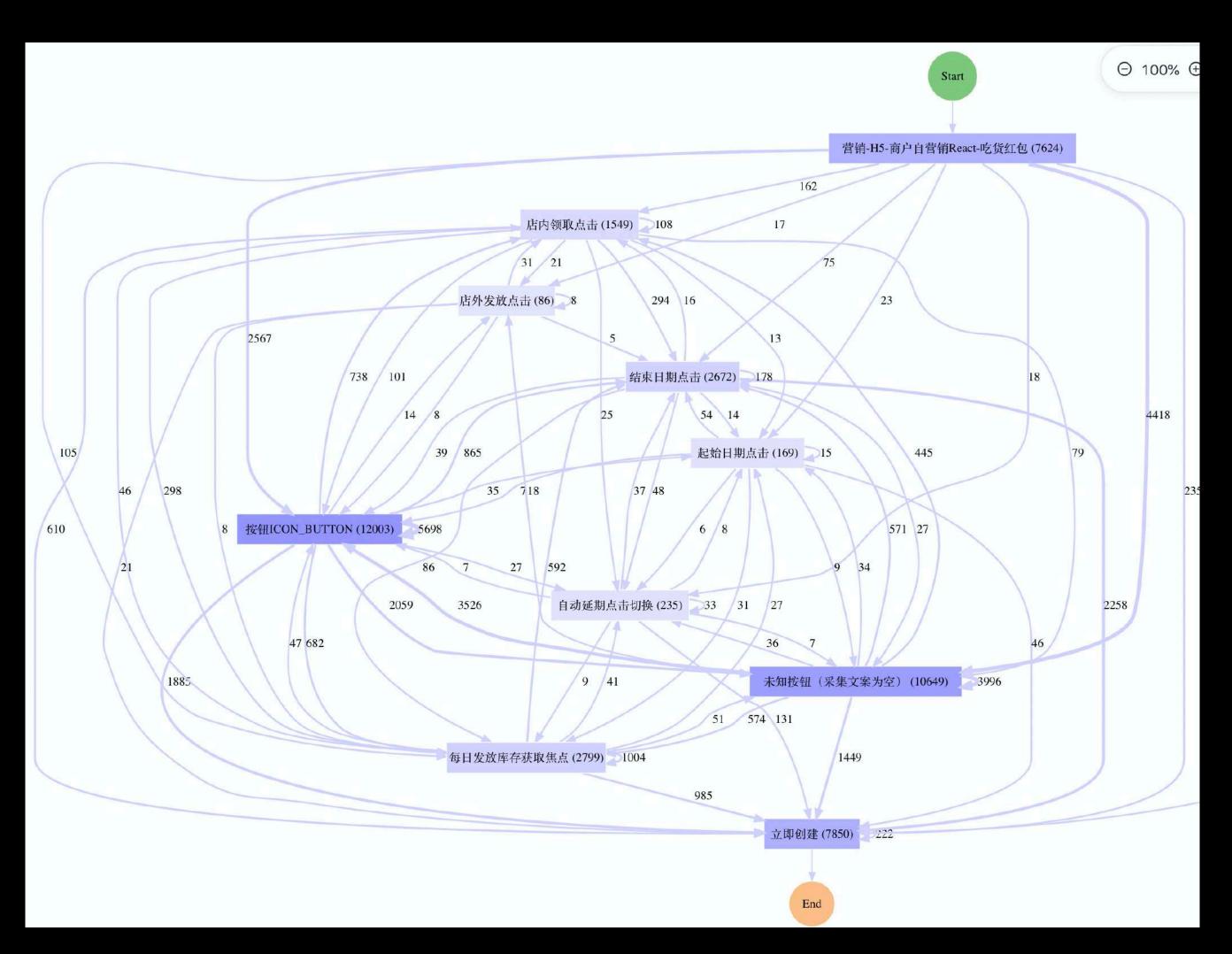




## 用户链路的复杂性



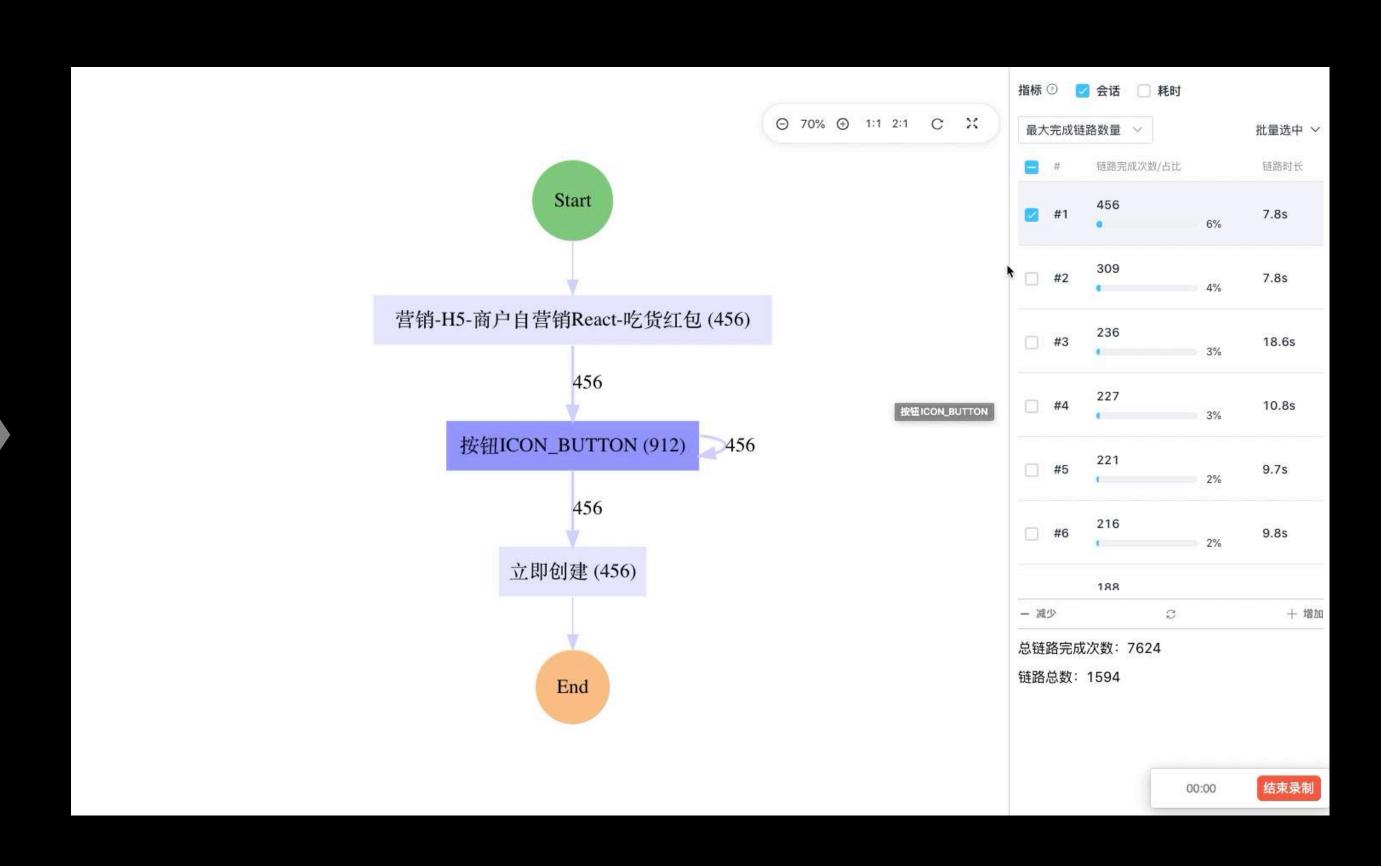
十个节点,简单?



### 进一步挖掘

- 1. 多维度拆分链路 (链路数量,链路时间)
- 2. 关注热点 TOP 路径
- 3. 链路图数据展示(节点热度,路径流量)

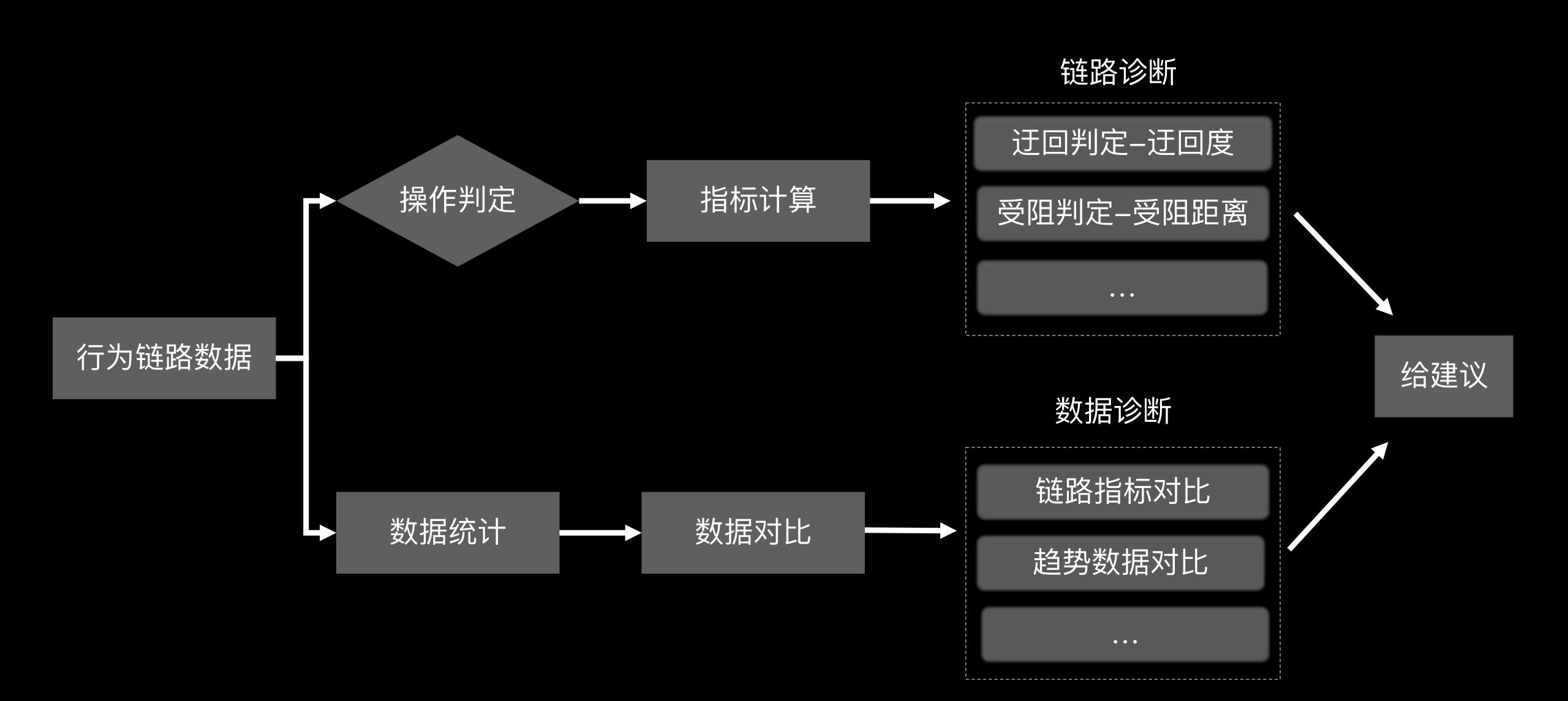






05

# 链路诊断



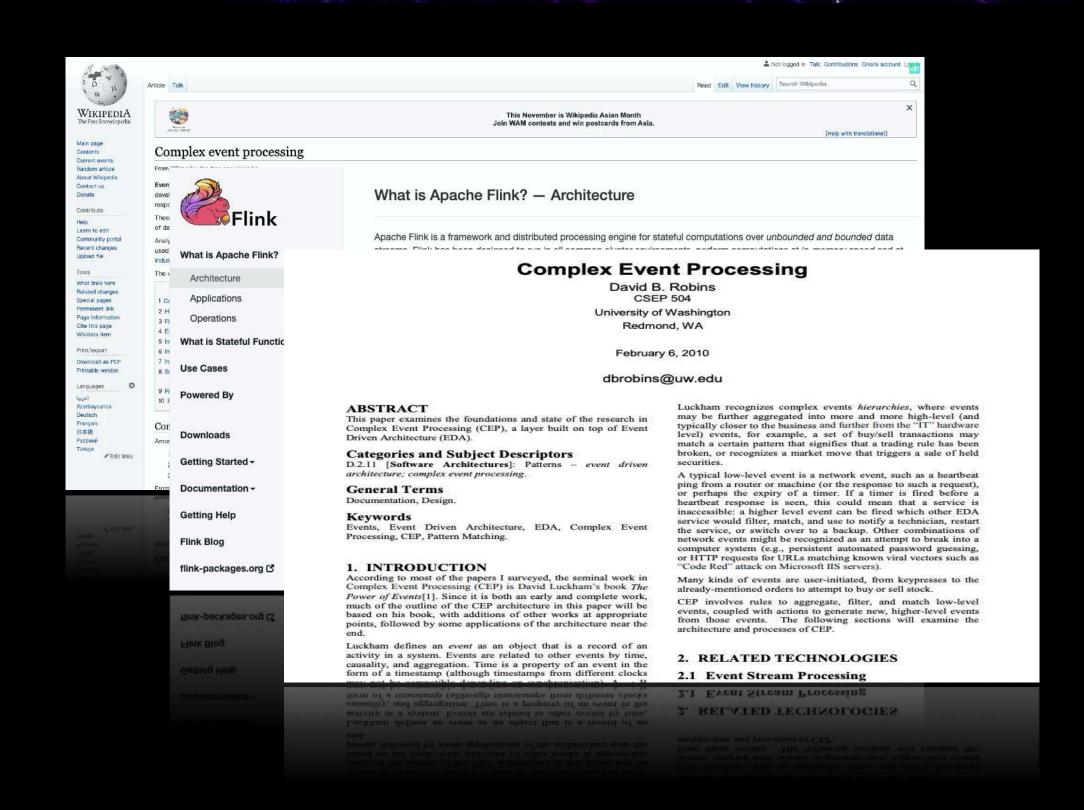
### 操作判定 1.事件流匹配



复杂事件处理 CEP (Complex event processing)

基于事件流的模式匹配(Pattern matching over event streams)

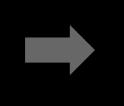
应用:数据处理(Fink cep, Esper等),端智能等场景



预设行为模式列表 Preset Behavior Pattern List



行为链路数据 Behavior Data



事件流 Event streams



模式匹配 JS实现 JS-CEP Pattern match



匹配结果 Match result

### Pattern

通过定义时间序列的模式来描述事件间的衔接关系。

next notNext followedBy

followedByAny

notFollowedBy

## 预设行为模式

例如: 用户循环操作场景



其他场景依次类推,支路判定,操作受阻判定等场景进行规则描述。

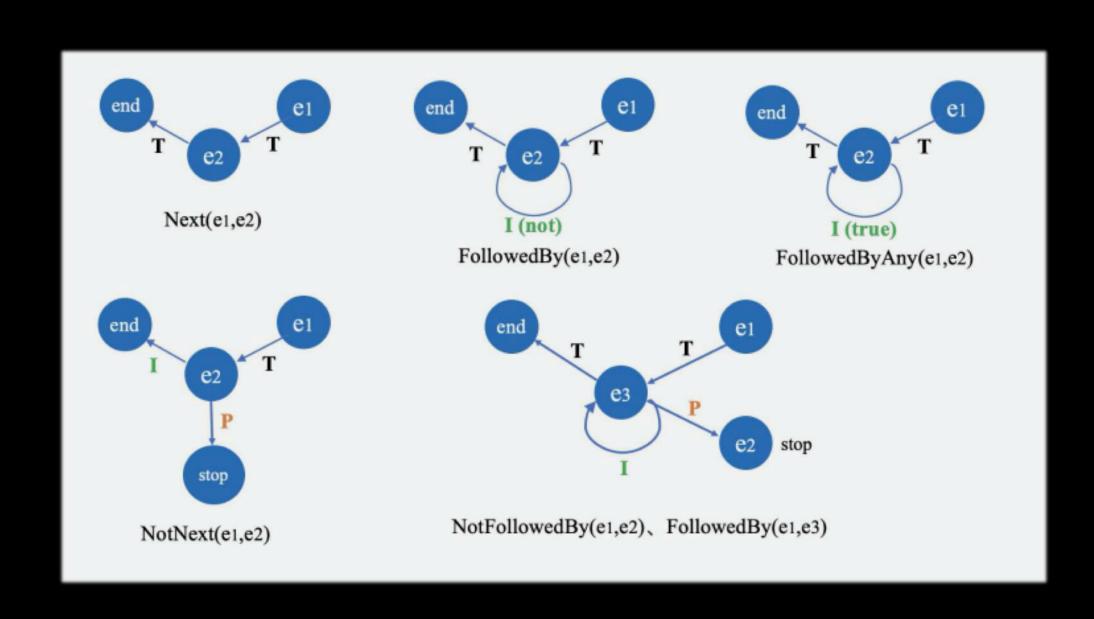
#### Pattern 描述

Pattern.begin(A).next(A)

Pattern.begin(A).next(B).next(A)

Pattern.begin(A).followedBy(B).followedBy(A)





当有事件触发时,就会进行 事件和规则 的匹配,根据判断事件和规则的匹配关系,决定是否 前进、忽略、废弃,假设最终走到 Final 时,表示定义的序列模式匹配成功,触发成功回调;如果走到 Stop,则会放弃已经匹配的序列模式。

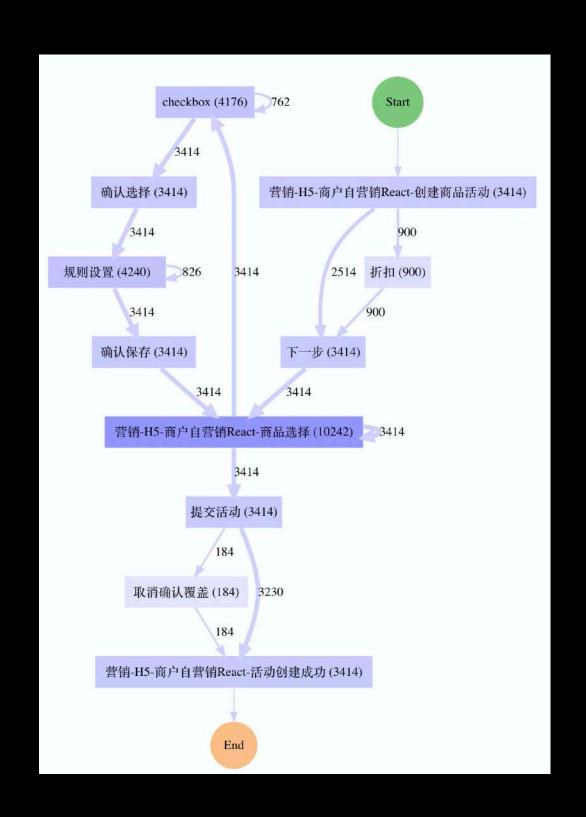
编译

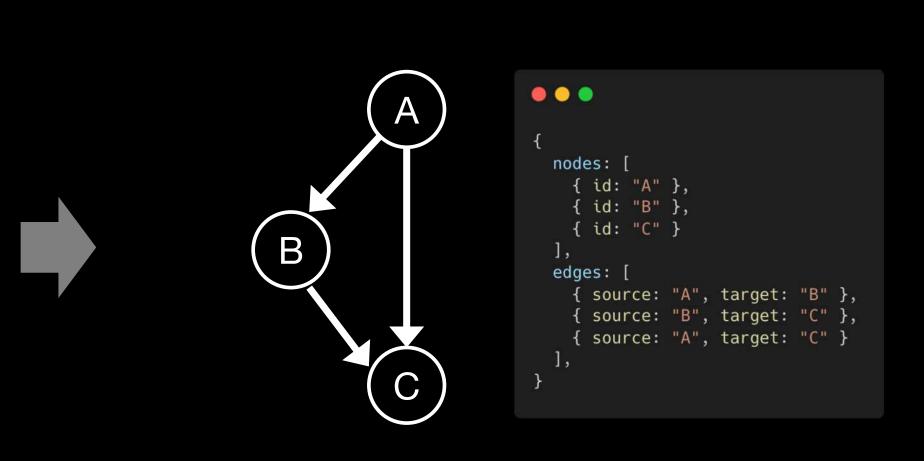
## 操作判定 2. 图模式匹配

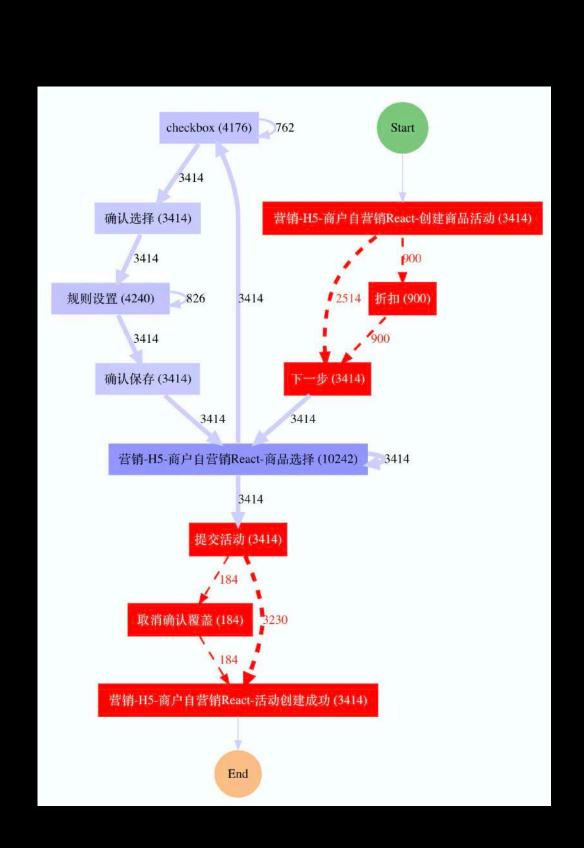


图匹配(Graph Matching)是图同构(Graph Isomorphism)问题的进一步求解,复杂度未知,粗略估计属于 NP Hard 。

操作判定场景属于有向图的多次图匹配问题。









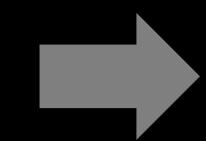
0

# 未来展望

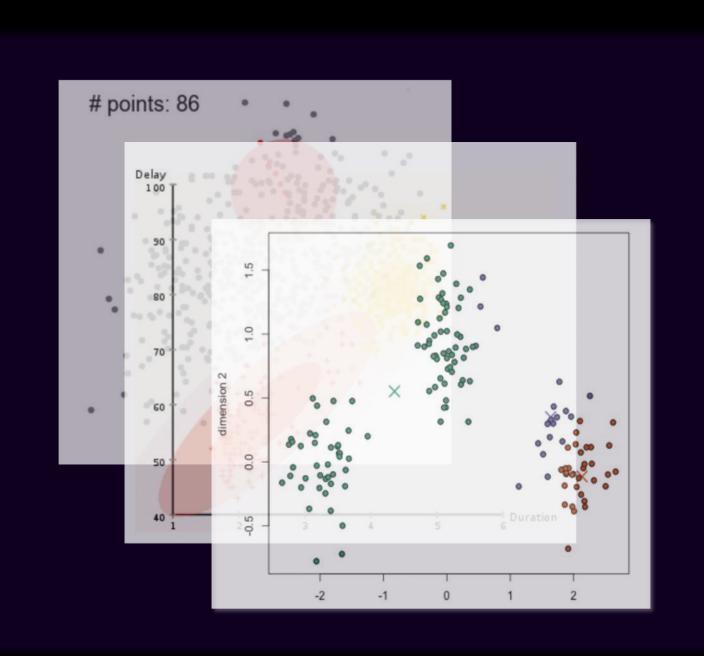
## 未来展望-智能化分析

聚类





海量数据



场景发现

动机分析

异常侦测











Dingding