

NATIONAL RESEARCH  
UNIVERSITY

# Оптимизация и выполнение декларативных запросов

Б. Новиков

Высшая школа экономики, Санкт-Петербург

2 × 2

# Школьная арифметика

- $ab + ac = a(b+c)$
- Стоимость:  $2m+a > m+a$
- Вычисление многочленов по схеме Горнера
- При условии, что стоимость умножения и сложения не зависит от значений
- Это не всегда верно:  $99 a = 100 a + a$

$$a_0 + a_1x + a_2x^2 + a_3x^3 + \dots$$

$$a_0 + x(a_1 + x(a_2 + x(a_3 + \dots)))$$

# А теперь ...

# Декларативные запросы

- Выразительность
- Эффективное выполнение (оптимизация)
- Манифест 3 поколения БД(1990):

When the programmer navigates to desired data in this fashion, he is replacing the function of the query optimizer by hand-coded lower level calls.

It has been clearly demonstrated by history that a well-written, well-tuned, optimizer can almost always do better than a programmer can do by hand.

# Что нужно для оптимизации?

- Запросы компилируют в алгебраическое выражение (обычно - дерево)
- Алгебра (не так важно, какая)
- Алгебраические тождества или правила эквивалентныэх трансформаций планы ов
- Алгоритмы для операций
- Модели стоимости для алгоритмов и для планов
- Целевая функция (функция стоимости)

# Тождества в реляционной алгебре: селекция и проекция

$$\sigma [p] \sigma [q] R = \sigma [p \wedge q] R$$

$$\pi [A] R = \pi [A] \pi [AB] R$$

$$\sigma[p(A)] \pi [B] R = \pi [B] \sigma [p(A)] R, \text{ if } A \subseteq B$$

$$\sigma [p \vee q] R = (\sigma [p] R) \cup (\sigma [q] R)$$

$$\sigma [p \vee \neg q] R = \sigma [p] R \setminus \sigma [q] R$$

$$\sigma [p(R)] (R \triangleright \triangleleft S) = (\sigma [p(R)] R) \triangleright \triangleleft S$$

$$\sigma [p] (R \cup S) = (\sigma [p] R) \cup (\sigma [p] S)$$

$$R \triangleright \triangleleft S = S \triangleright \triangleleft R$$

$$R \cup S = S \cup R$$

$$R \cap S = S \cap R$$

$$(R \triangleright \triangleleft S) \triangleright \triangleleft T = R \triangleright \triangleleft (S \triangleright \triangleleft T)$$

$$(R \cup S) \cup T = R \cup (S \cup T)$$

$$(R \cap S) \cap T = R \cap (S \cap T)$$

$$R \triangleright \triangleleft (S \cup T) = (R \triangleright \triangleleft S) \cup (R \triangleright \triangleleft T)$$

$$R \triangleright \triangleleft (S \cap T) = (R \triangleright \triangleleft S) \cap (R \triangleright \triangleleft T)$$

# Алгоритмы и модели стоимости

- Выборка хранимых данных
  - Full scan :  $\text{card}(R)$
  - Index + scan  $\text{card}(\text{s}(R))$
  - Index only scan
  - ...
- Бинарные операции (join, group, eliminate duplicates, ...)
  - Nested loops  $\text{card}(R)^*\text{card}(S)$ ,  
 $\text{card}(R)^*\text{card}(S) / \text{card}(I)$
  - Sort-merge  $N \log N + M \log M$   
+  $\text{card}(\text{output})$
  - Hash  $M + N + \text{card}(\text{output})$

# SPJ запросы

- SPJ = Select Project Join
- Операции `select` и `project` сокращают объем данных , их следует выполнять как можно раньше
- Если эти операции применяются к промежуточным результатам, их можно выполнить “на лету” при передаче между операциями
- Сложная часть оптимизации: в каком порядке выполнять операции соединения

# Стратегия подготовки запросов

- Синтаксический разбор и построение дерева
- Переписывание запроса
- Логическая оптимизация ?
- Выбори оптимального плана

# Переписывание

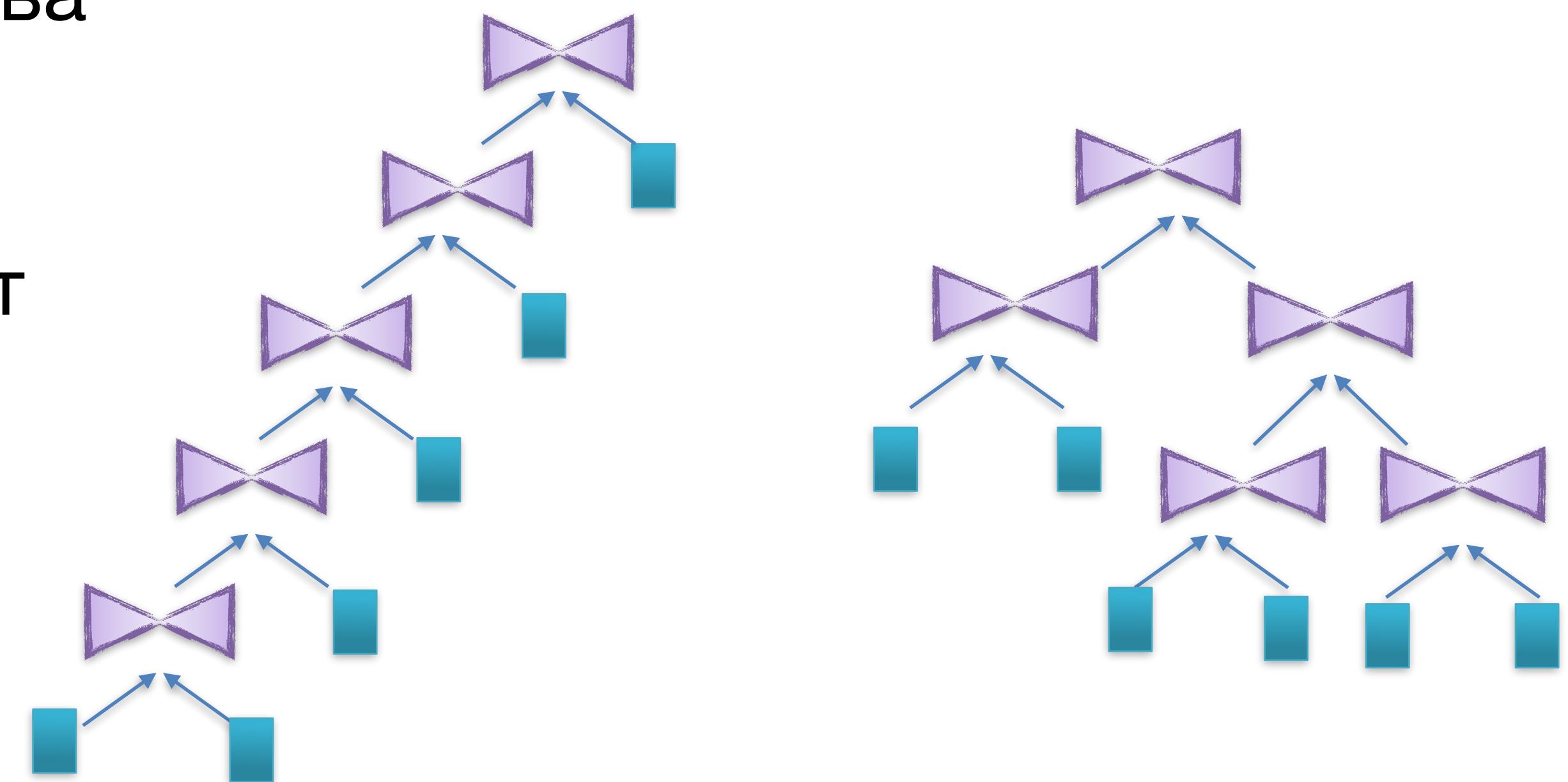
- Упрощение условий фильтрации ?
- Устранение вложенных поздапросов и выражений
- Проталкивание фильтров и проекций к листьям
-

# Алгоритмы оптимизации

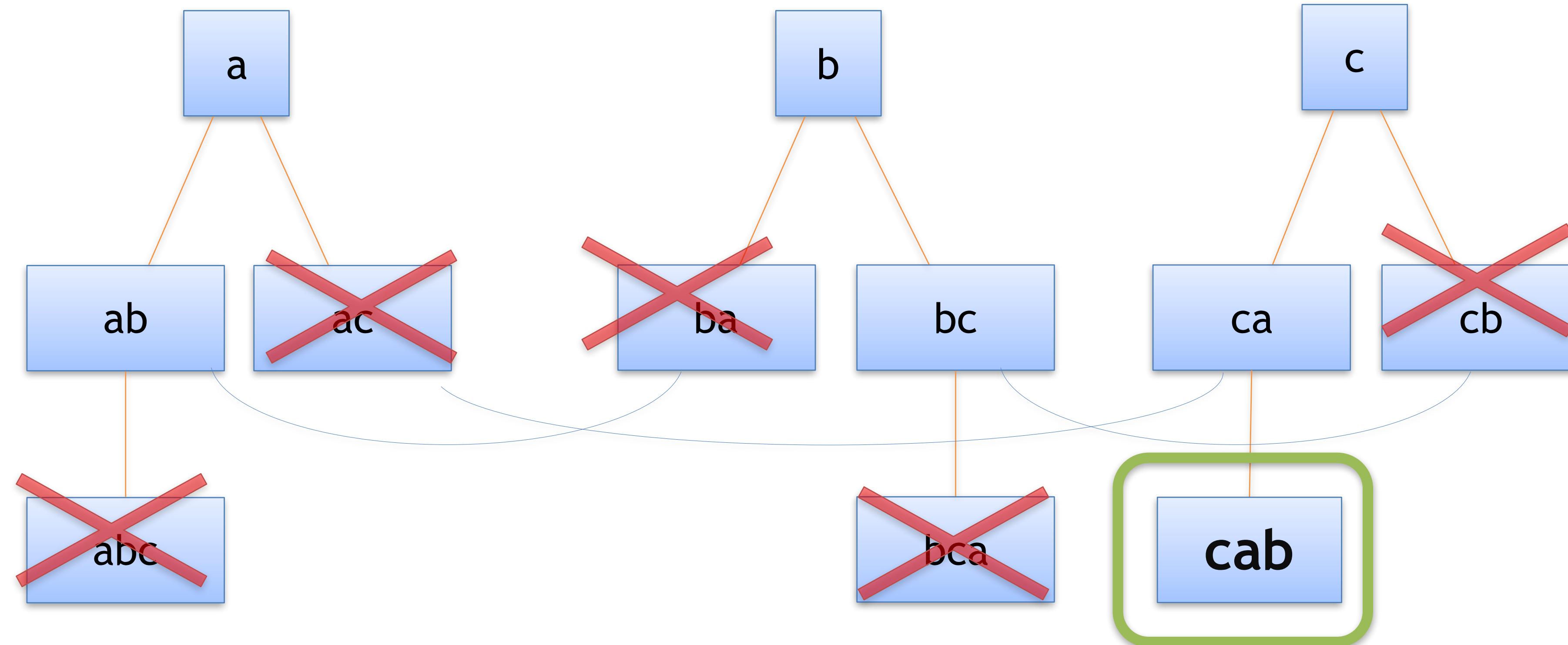
- Снизу вверх, сверху вниз, трансформационные
- Точные или приближенные

# Односторонние или кустистые планы

- Сокращение размеров пространства планов
- Односторонние планы позволяют использовать индексы
- Во многих случаях оптимальные планы являются кустистыми



# Алгоритм динамического программирования



# Алгоритм динамического программирования

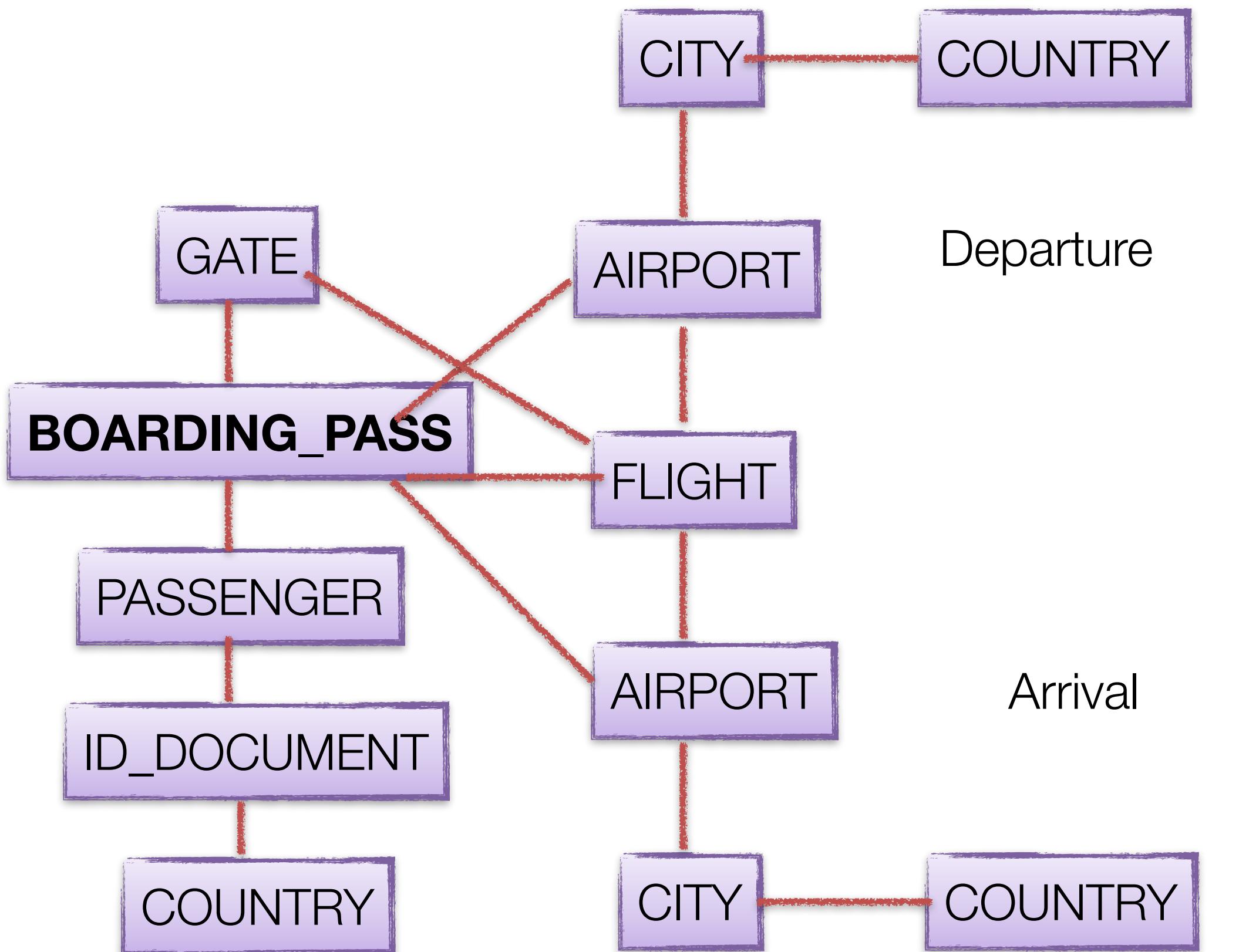
- В общем случае высокая сложность по памяти и по времени
- Сложность зависит от структуры графа запроса, для некоторых классов графов полиномиальная
- Только алгоритм NL  $\rightarrow$  полиномиальная сложность
- Односторонние или кустистые планы?

# Стратегия работы оптимизатора

- Небольшие запросы - точный алгоритм (динамического программирования)
- Большие запросы - зыбкая область
  - Случайные блуждания
  - Генетический алгоритм
  - Отавить, как написано

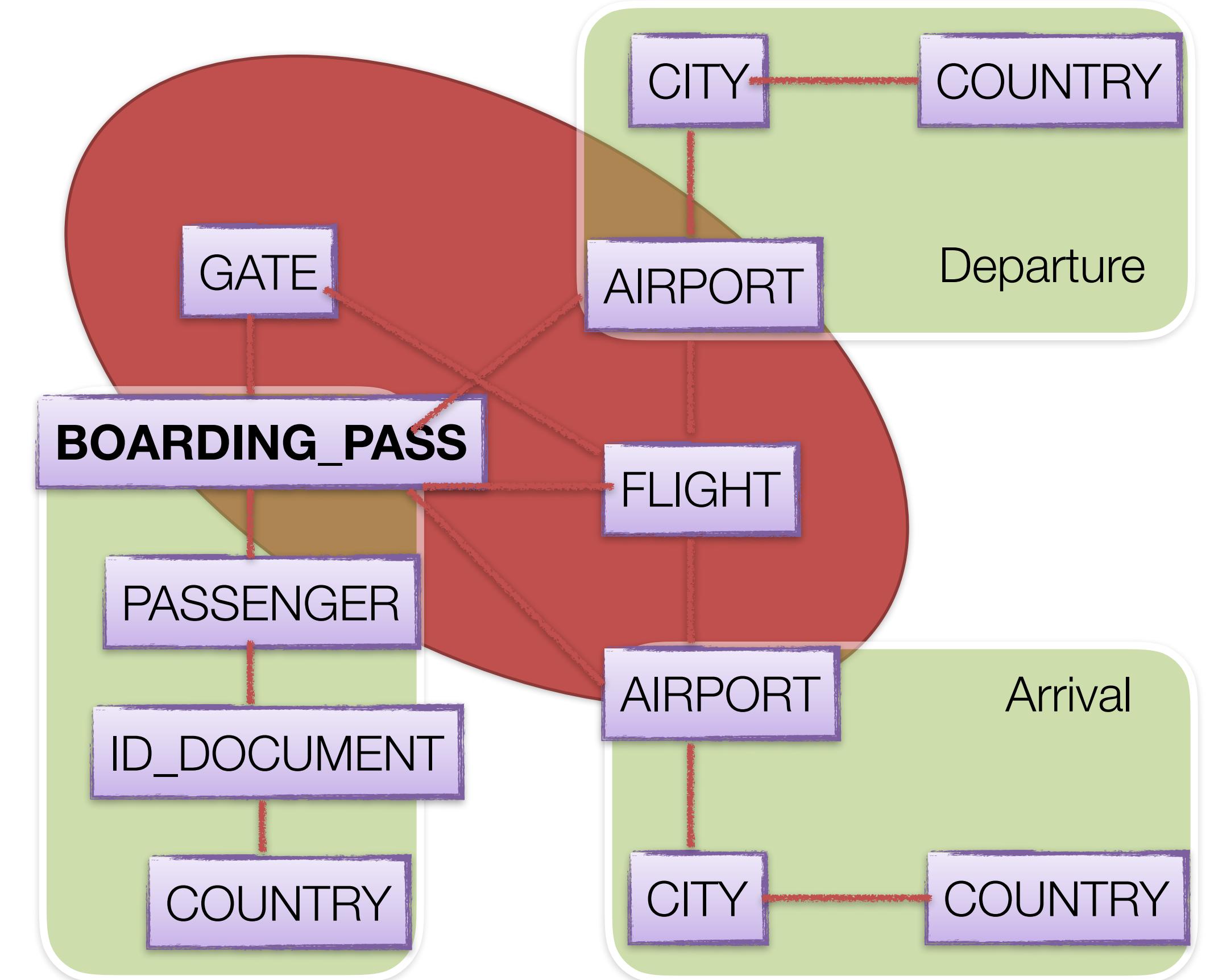
# Граф запроса

```
SELECT ...  
FROM boarding_pass b  
JOIN flight f  
ON b.flight_id = f.flight_id  
JOIN gate g  
ON g.flight_id=f.flight_id and b.flight_id=g.flight_id  
JOIN airport dep_a  
ON dep_a.code=f.dep_code  
AND b.dep_code = dep_a.code  
JOIN airport arr_a  
ON arr_a.code=f.arr_code  
AND b.arr_code = arr_a.code  
...
```



# Динамическое программирование с учетом графа запросов

- Исключается рассмотрение подпланов, которые не могут появиться в полном плане
- Сложность алгоритма зависит не от размеров запроса, а от количества клик
- Для линейных частей алгоритм полиномиален



# Приближенные алгоритмы "снизу вверх"

- Жадный алгоритм:
  - на каждом шаге выбирается один лучший частичный план
- Итеративное динамическое программирование (Коссман, 2000)
  - Чередование динамического программирования и жадного

# Планы не всегда оптимальны

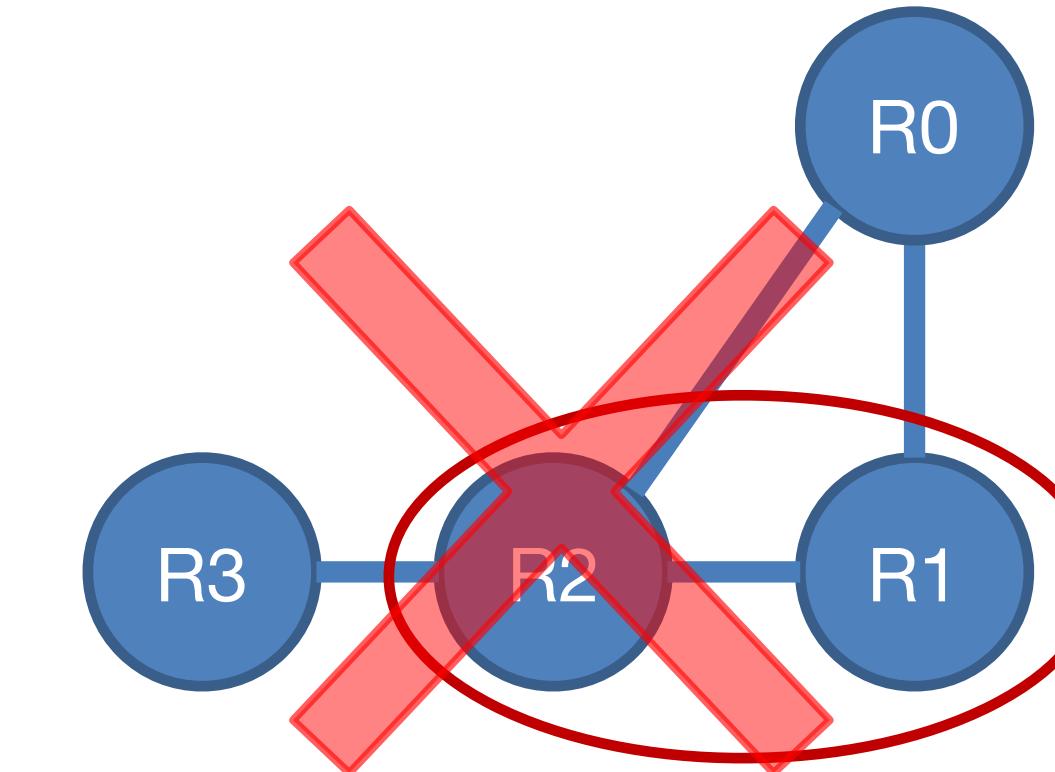
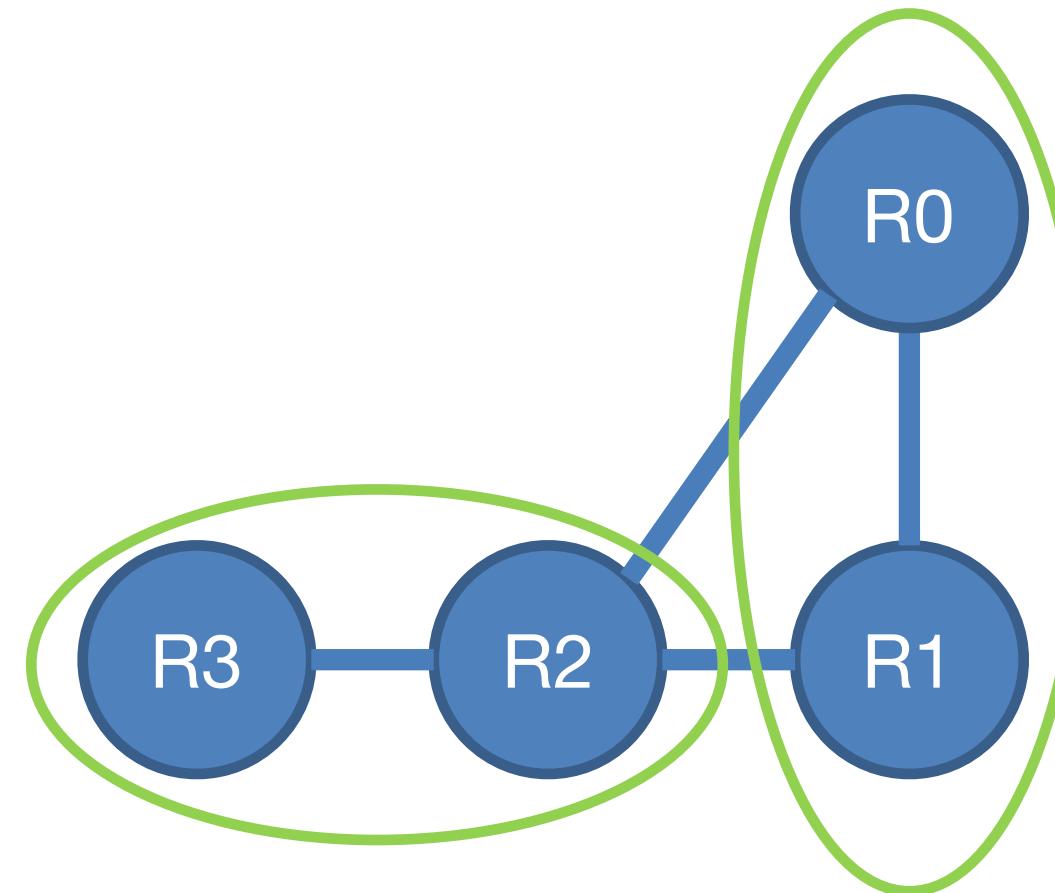
- Минимизируется оценка стоимости, но не фактическая стоимость
- Высокая сложность делает невозможной точную оптимизацию
- Модели стоимости не могут быть точными
- Оценки статистических характеристик (размеров) промежуточных результатов неточны

# Новые идеи

# Перечисление планов «сверху вниз»

G. Moerkotte (2014)

- Гиперграф запроса:
  - Вершины – таблицы
  - Дуги – условия соединения
- несимметричность операций (outer join)



# Оценки кардинальности

VLDB 2016 Статья группы из Мюнхена

- Анализ качества оптимизаторов промышленных систем
- Никакие статистики, кроме кардинальности, для оценки промежуточных результатов не используются

Основные результаты

- Все оптимизаторы ошибаются в оценках, часто на порядки
- Внедрение точных оценок кардинальности существенно улучшает качество планов
- Качество функции стоимости не так существенно влияет на качество планов

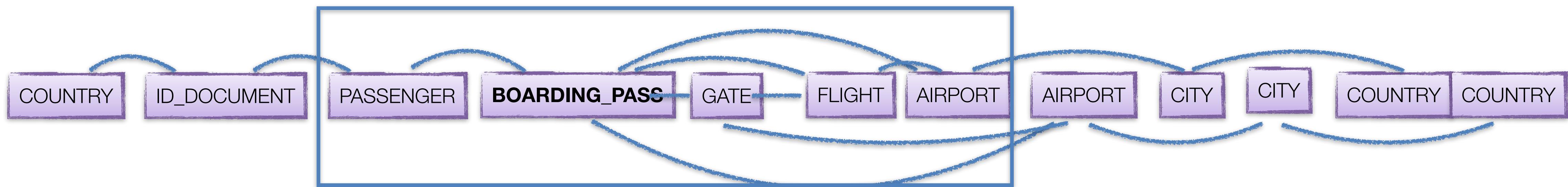
# Приближенный алгорим динамического программирования: линолеум еаризаций

## 1. Линеаризация графа запроса

- Линеаризация - это односторонний план без выбора алгорима (полиномиально)

## 2. Динамическое программирование с кустистыми планами, только подпланах-отрезках

- Квадратичная сложность по числу операций соединения
- Применим для запросов, содержащих до 100 соединений



# Адаптивное динамическое программирование (SIGMOD 2018 та же группа из Мюнхена)

1. Оценка сложности запроса
2. Для малых запросов используется ДП на графах
3. Средние запросы (до 100) - линеаризация
4. Большие запросы: итеративное ДП с линеаризацией

Возможна обработка запросов, содержащих тысячи операций соединения

# memSQL

- Перечисление сверху вниз
- Переписывание подзапросов
- Раздельная оптимизация подзапросов
- Эвристики для получения отсекающих оценок при исчерпывающем поиске

# Переписывание подзапросов

- Проталкивание фильтров в подзапросы
- Проталикивание join, если это не ухудшает стоимость

Select ...

(select ...)

From (select ...) ...

Where ... in (select ...) ...

# Эвристики для отсечений при исчерпывающем поиске

- На основе эвристик генерируется несколько планов хорошего качества, не обязательно оптимальных
- Оценки стоимости этих планов используются для отсечений при исчерпывающей оптимизации

# Целочисленное линейное программирование

- Применение обычных оптимизационных пакетов (исслед. Допераций)
- Переменные (0/1) для операций соединения
- 6 видов ограничений для условий, порядка выполнения операций и др.
- Линейная функция стоимости
- Оптимизируется примерно 50 соединений за несколько минут

# Адаптивная оптимизация

# Решение: адаптивная оптимизация?

- Повторная оптимизация во время выполнения, когда имеются уточненные оценки селективности и кардинальности
  - Маршрутизация для операций без состояния
  - Точки материализации для планов общего вида
- Почти не используется в промышленных системах

Optimize

Execute

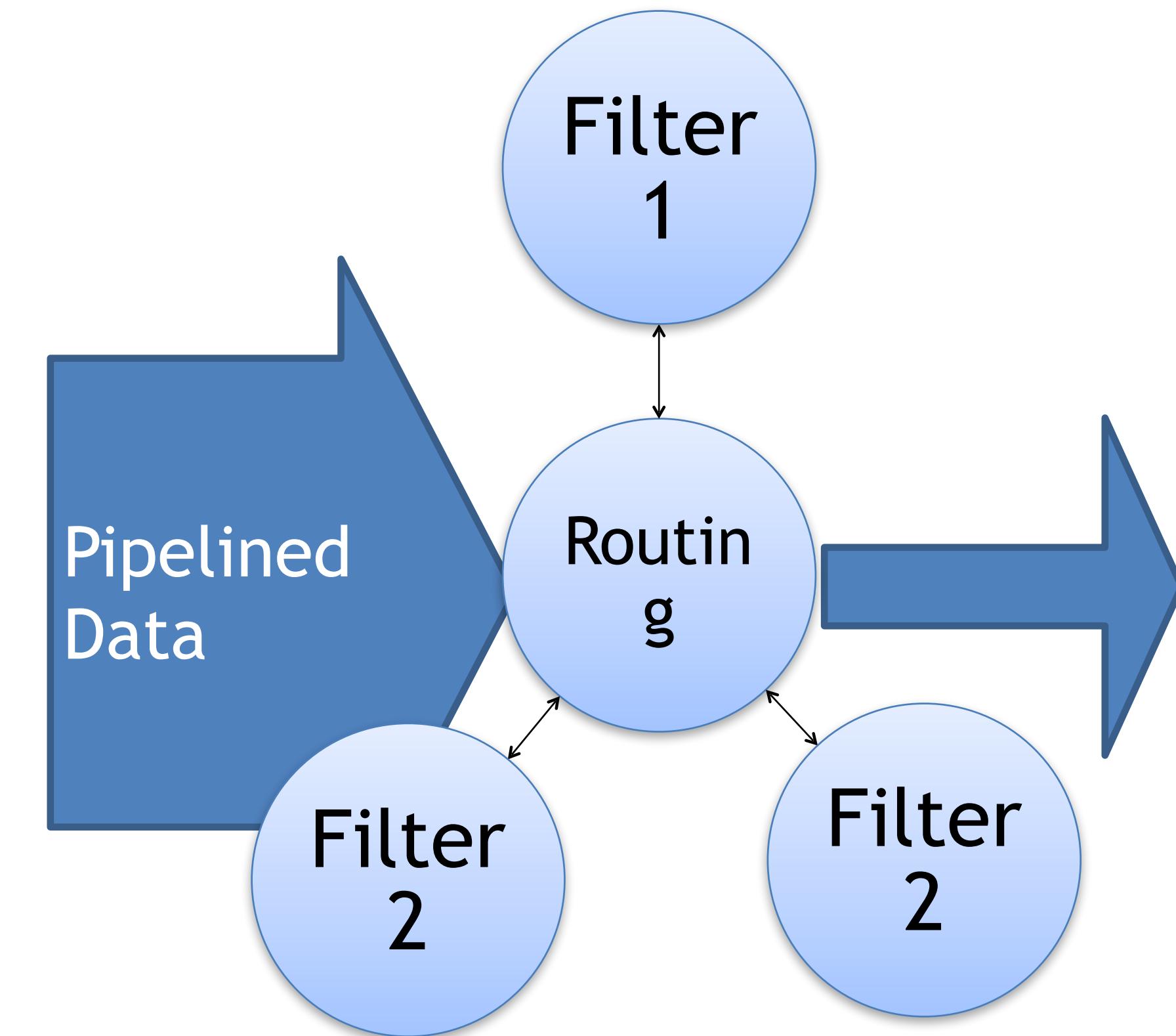
# Свойства алгоритмов операций

	Без состояния	С состоянием
Неблокирующие	Filter Project	Nested Loops Symmetric Hash
Блокирующие		Hash join Sort Aggregate

# Маршрутизация неблокирующих операций

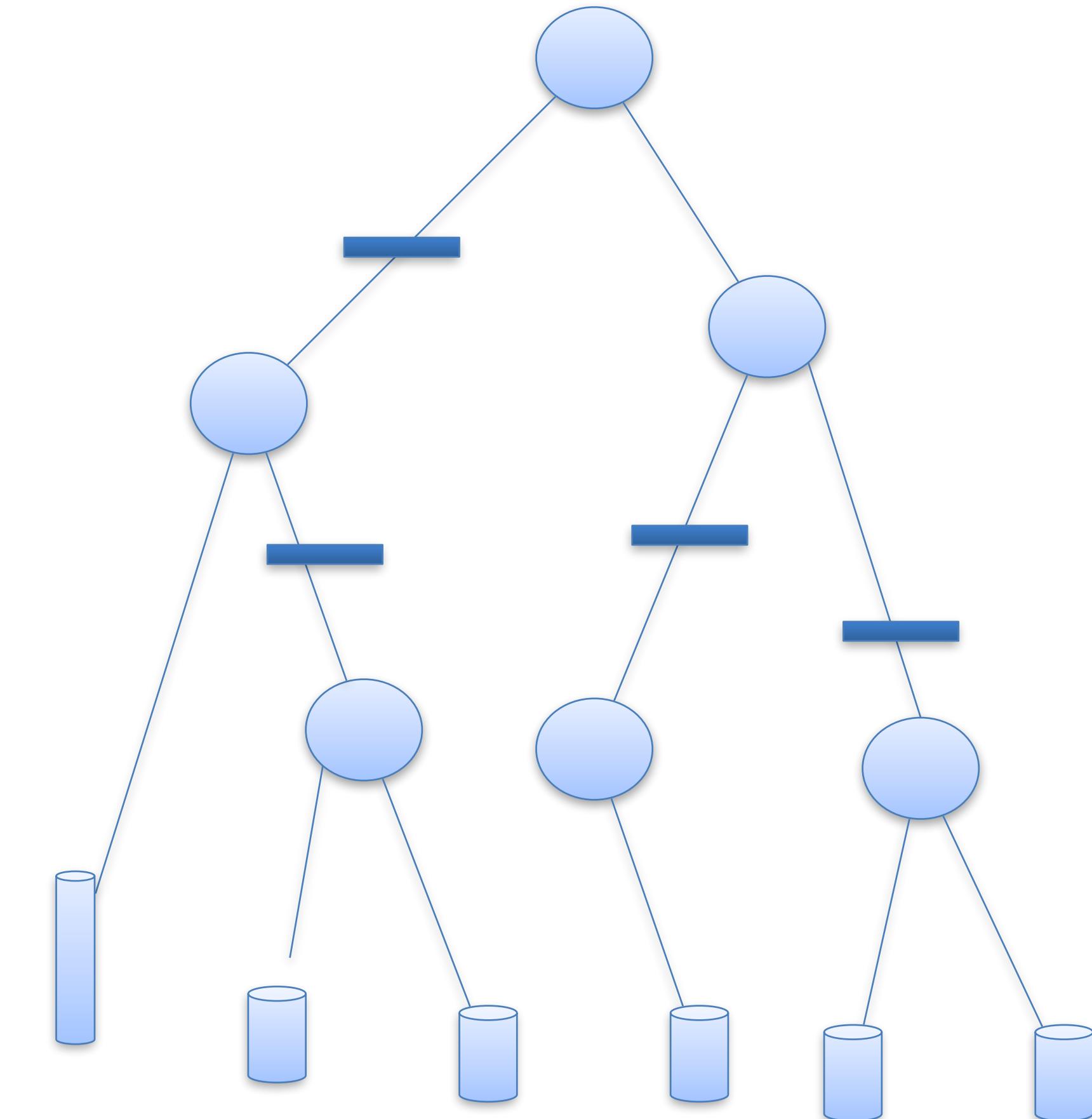
- Каждый объект направляется на еще не пройденный фильтр с лучшей селективностью
- Оценки селективности динамически пересчитываются

```
Select *  
from a_table  
Where attr1=value1  
and attr2=value2  
and attr3 >= value3  
...
```



# Точки материализации

- Работает для операций с состояниями
- Сохранение промежуточных результатов в точке материализации
- Повторная оптимизация оставшейся части запроса
- Часть уж выполненной работы может оказаться ненужной



# Оптимизация без SQL

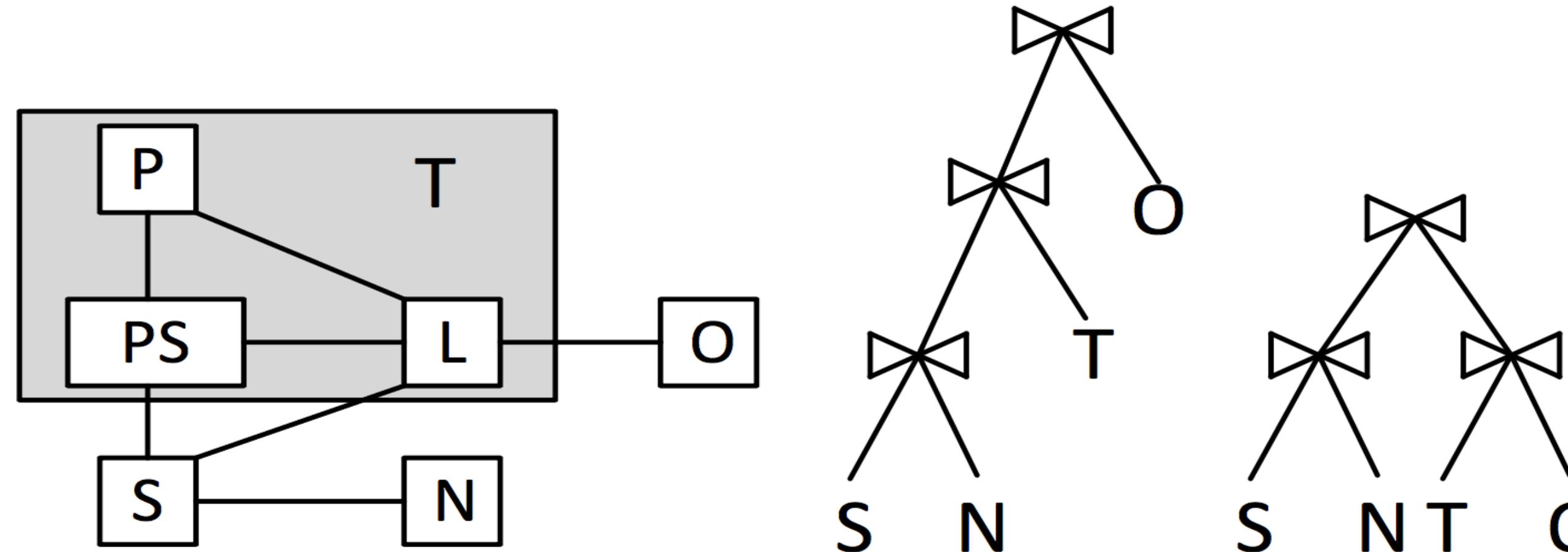
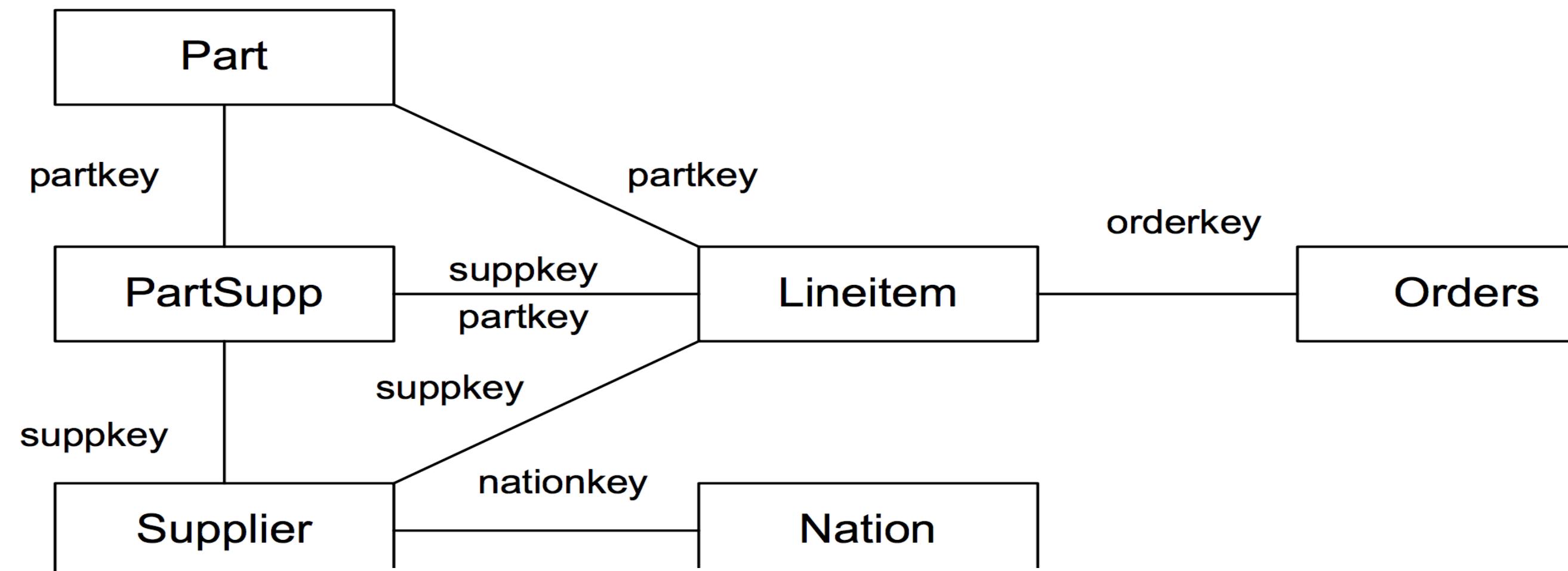
# Оптимизация для MapReduce

- Задача в терминах баз данных:
  - Map = filter + unnest
  - Reduce = GROUP BY
- Оптимизация внутри пользовательских функций map и reduce невозможна
- Реструктуризация задач
  - Объединение фаз, обрабатывающих однотипный вход

# Алгоритмы для операции соединения

- Map side
- Reduce side
- Both map and reduces
- Multi-way joins

# Оптимизатор AQUA



# Оптимизатор Stubby

- Аннотации
  - Данные (разбиение, упорядочение, файлы)
  - Операции (схема, фильтры, ...)
  - Run-Time (статистика, оценки стоимости)
- Трансформации задач на основе аннотаций
  - Совмещение map или reduce при совпадении схемы
  - Совмешение map и reduce
  - ...

# Поддержка декларативных средств в масштабируемых системах

- SCOPE, Asterix, Spark, ...
- Развитый набор операций
  - Обработка (фильтры, соединения и т.д.)
  - Рассылка
- Альтернативные методы передачи данных между операциями
- Потенциал для оптимизации
- Модели стоимости могут быть проблемой

# Заключение: может ли SQL выжить?

- Языки запросов почти не используются для приложений класса OLTP
- Пока SQL используется для OLAP, но:
- Data Science не знает ни о чем, кроме CSV