

# Экспериментальный анализ

Автор: Погожельская Влада

23 сентября

## Исходные данные:

Графы LUBM300, LUBM500, LUBM1M, LUBM1.5M, LUBM1.9M, были взяты без изменений; регулярные выражения взяты из архива RefinedDataForRPQ, были преобразованы для удобного распознавания их библиотекой pyformlang. Так как к данной группе графов предлагался одинаковый набор запросов, были взяты регулярные выражения вида 'q\*0'.

## Оборудование:

Замеры производились на ноутбуке с процессором 1,4ГГц, 4-ядерный Intel Core i5 8-го поколения, 128МБ eDRAM, 8ГБ LPDDR3 2133 МГц RAM

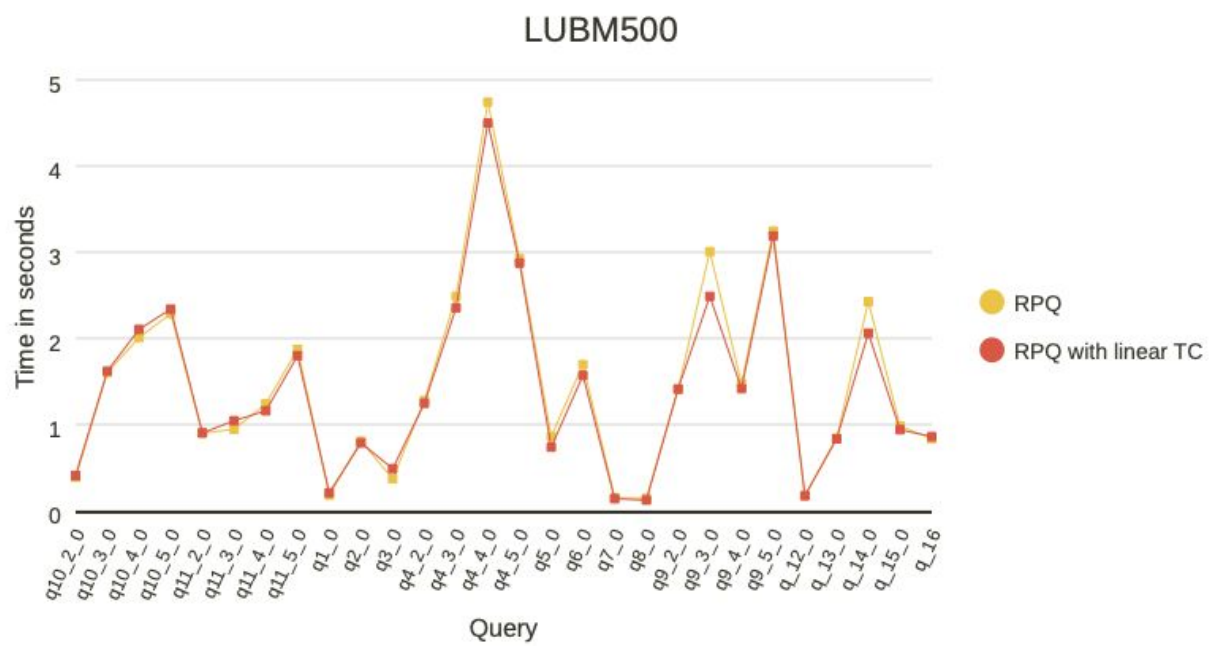
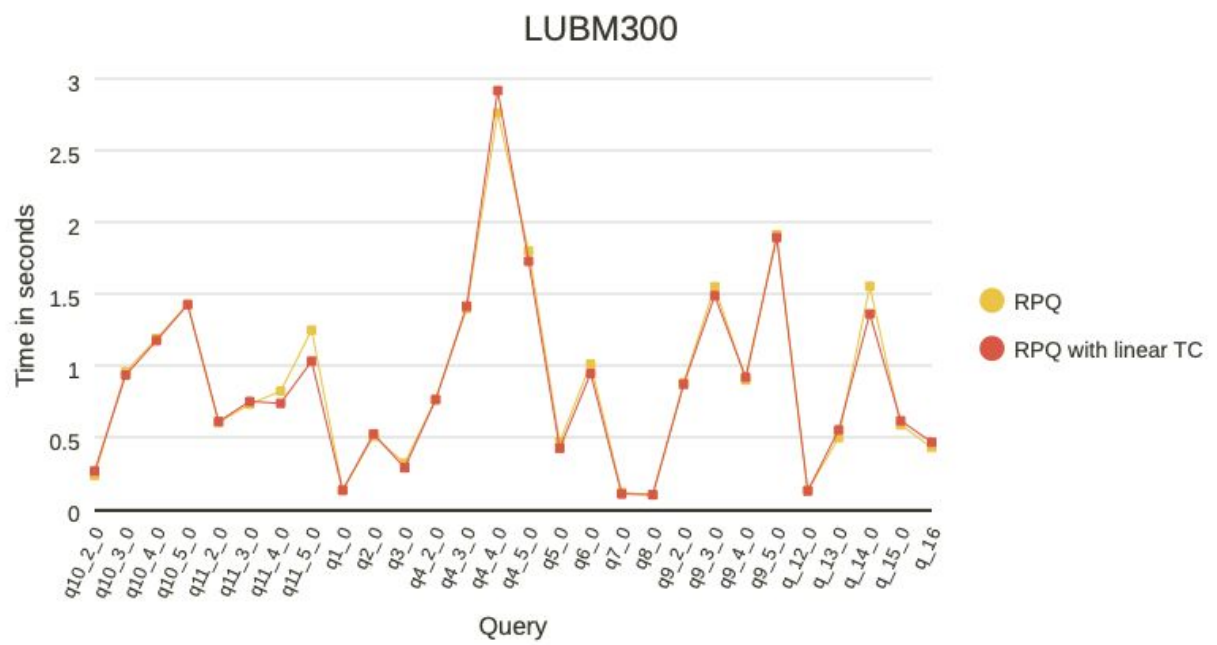
ОС: macOS Catalina 10.15.6

RAM, выделенная для Docker: 6Gb

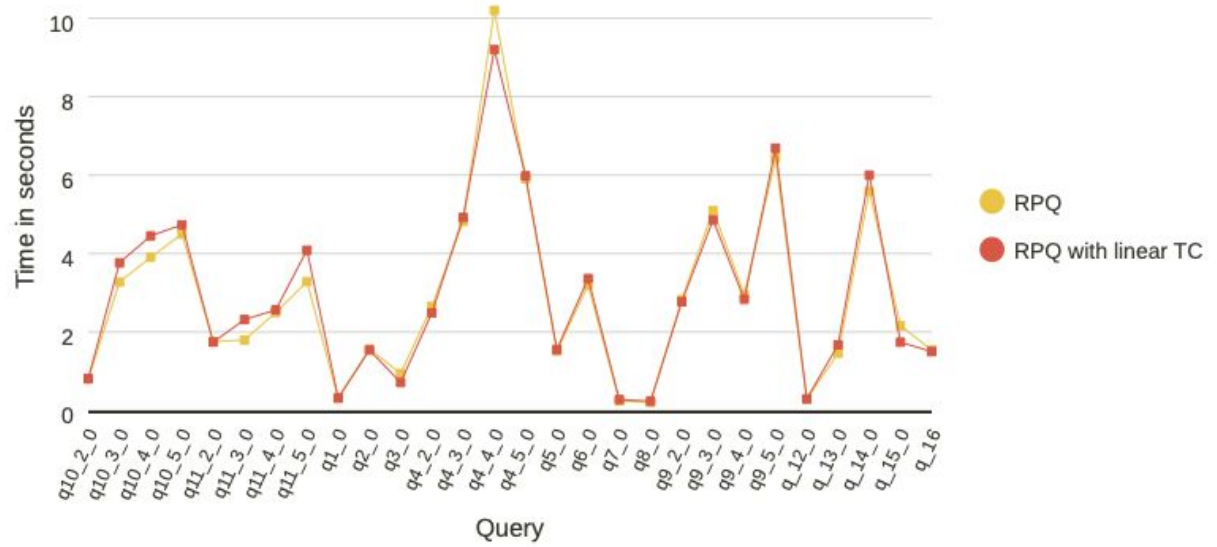
## Ход эксперимента:

При проведении эксперимента по производительности пересечения автоматов с применением двух методов поиска транзитивного замыкания(с помощью умножения на матрицу смежности и с помощью возведения матрицы в квадрат) для каждого замера алгоритмы запускались по 5 раз, в качестве результатов бралось среднее значение. Для вычисления времени работы алгоритмов использовалась функция `default_timer()` из библиотеки `timeit`.

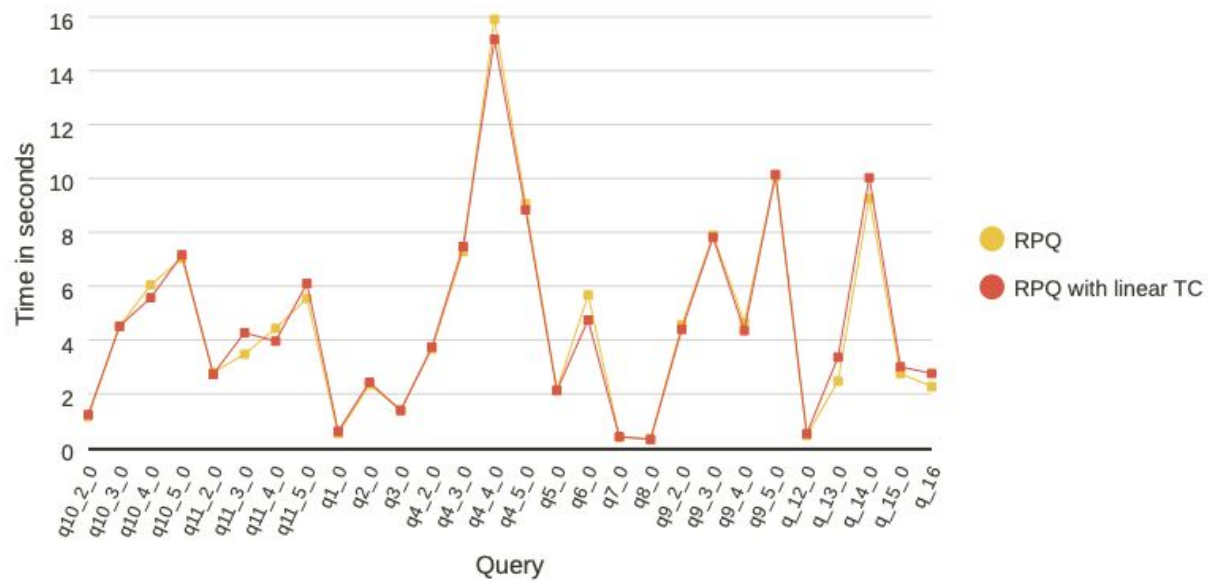
На графиках представлены результаты запусков реализации, основанной на возведении в квадрат(RPQ) и основанной на умножении на матрицу смежности(RPQ with linear TC) в удобном для сравнения формате.

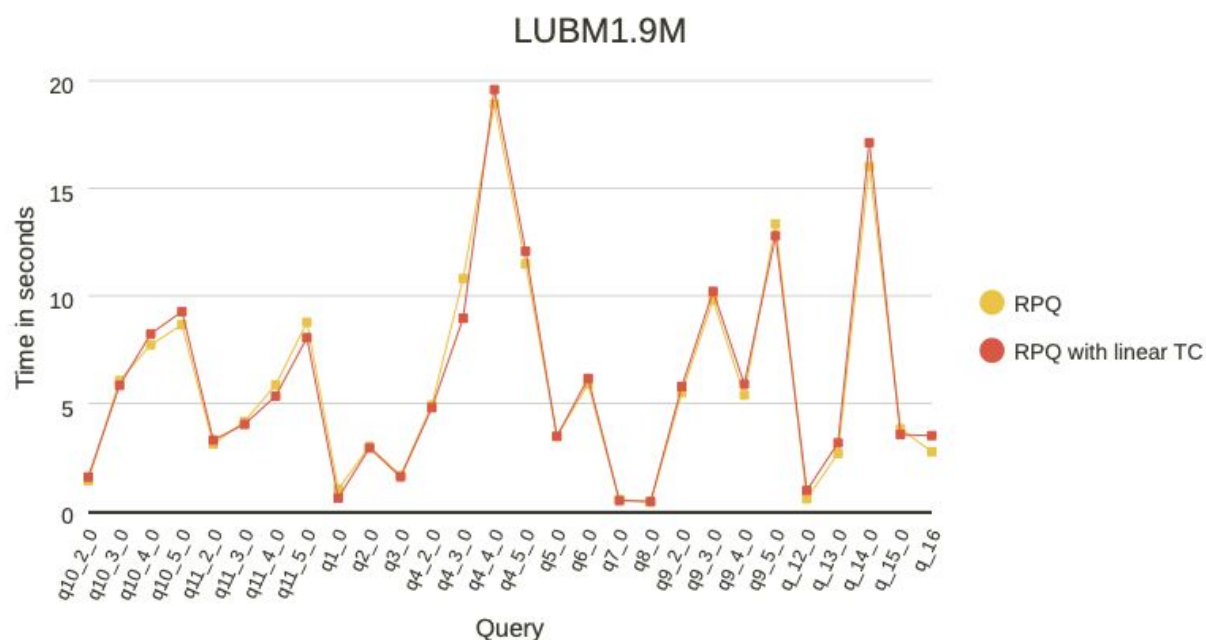


# LUBM1M



# LUBM1.5M





Время выведения достижимых в полученном графе пар во всех замерах составило меньше полусекунды.

Контрольные значения (количество достижимых в полученном графе пар) во всех случаях совпали. Ниже приведена таблица с результатами некоторых из них.

Граф	Запрос	Количество пар
LUMB300	q10_2_0	7797
LUMB300	q10_5_0	402517
LUMB300	q3_0	6027
LUMB500	q10_2_0	12993
LUMB500	q10_5_0	670881
LUMB500	q3_0	9989
LUMB1M	q10_2_0	26098
LUMB1M	q10_5_0	1338293

LUMB1M	q3_0	20252
LUMB1.5M	q10_2_0	39071
LUMB1.5M	q10_5_0	2006057
LUMB1.5M	q3_0	30334
LUMB1.9M	q10_2_0	50606
LUMB1.9M	q10_5_0	2600201
LUMB1.9M	q3_0	39246

### **Выводы:**

Результаты замеров производительности двух реализаций не показали существенных различий. Основным предположением для объяснения такого результата является то, что, так как поддерживаемые библиотекой `pygraphblas` операции оптимизированы для работы с большими разреженными матрицами, то это позволяет сравняться алгоритмам по времени: маленькое количество возведений более плотной матрицы в квадрат компенсируется большим количеством умножений на разреженную матрицу смежности. Из полученных результатов времени работы алгоритмов можно сделать выводы о том, что `pygraphblas` является подходящей библиотекой для работы с разреженными матрицами по крайней мере в размерах до 2М вершин и, думаю, что при реализации данных алгоритмов с помощью другой библиотеки, не оптимизированной для работы с ними, разница в производительности была бы более ощутимой. Также остается неизвестным поведение алгоритмов при запуске на более крупных графах в силу недостаточной вычислительной мощности ноутбука.