

# Взвешенная задача вершинного покрытия и алгоритмы аппроксимации

Бруёк Алексей, Б05-022

## Аннотация

В этой работе описан жадный алгоритм 2-приближения минимального вершинного покрытия с доказательством корректности и результатами тестирования. Основным источником стала книга [2].

## 1 Упрощенные постановки задачи

### 1.1 Невзвешенный случай

**Определение 1.** Минимальным вершинным покрытием называется наименьшее по мощности подмножество вершин графа, являющееся вершинным покрытием графа.

**Задача 1.** Найти вершинное покрытие, мощности не более чем в 2 раза большей, чем у минимального за полиномиальное время. (Полиномиальный алгоритм 2-приближения)

Очевидно, что найдя максимальное по включению паросочетание, мы сможем выбрать вершины, входящие в это паросочетание и получить вершинное покрытие. При этом минимальное вершинное покрытие должно содержать по крайней мере по одной вершине из каждого из этих ребер, поэтому мы не ухудшим ответ более чем в 2 раза.

### 1.2 Функция весов пропорциональна $\deg$

**Определение 2.** Назовем функцию весов  $w : V \rightarrow \mathbb{Q}^+$  пропорционально-степенной, если существует такая константа  $c \in \mathbb{Q}^+$ , что

$$\forall v \in V : w(v) = c \cdot \deg(v)$$

где  $\deg(v)$  – степень вершины  $v$ .

**Определение 3.** Минимальным вершинным покрытием во взвешенном случае называем вершинное покрытие минимального веса.

**Задача 2.** Дан граф  $G$  с пропорционально-степенной функцией весов  $w$ , нужно найти 2-приближение минимального вершинного покрытия за полиномиальное время.

**Лемма 1.** Если  $w$  пропорционально-степенная функция весов и  $OPT$  – минимальное вершинное покрытие, то

$$w(V) \leq 2 \cdot w(OPT)$$

*Доказательство.*

$$\begin{aligned} w(V) &= \sum_{v \in V} c \cdot \deg(v) = c \sum_{v \in V} \deg(v) = 2c|E| \\ w(OPT) &= \sum_{v \in OPT} c \cdot \deg(v) = c \sum_{v \in OPT} \deg(v) \end{aligned}$$

Так как для каждого ребра, хотя бы один из его концов принадлежит  $OPT$ , имеем

$$\sum_{v \in OPT} \deg(v) \geq |E|$$

В итоге,

$$2w(OPT) \geq 2c|E| = w(V)$$

□

**Следствие 1.** В случае пропорционально степенной функции весов, веса любых 2-х вершинных покрытий отличаются не более чем в 2 раза.

## 2 Основная задача

**Задача 3.** Дан граф  $G$  и произвольная функция весов  $w$ . Требуется найти 2-приближение минимального вершинного покрытия за полиномиальное время.

---

**Algorithm 1** GreedyAlgo

---

**Require:**  $G = (V, E)$ ,  $w : V \rightarrow \mathbb{Q}^+$  – функция весов

$S \leftarrow \emptyset$  – итоговое вершинное покрытие

**while**  $V \neq \emptyset$  **do**

$c \leftarrow \min_{v \in V} \frac{w(v)}{\deg(v)}$

$t(v) \leftarrow c \cdot \deg(v)$

$w \leftarrow w - t$

$D \leftarrow \{v \in V : w(v) = 0\}$

$S \leftarrow S \cup D$  – добавляем вершины в ответ

$V \leftarrow V \setminus D$  – и удаляем их из графа

$V \leftarrow V \setminus \{v \in V : \deg(v) = 0\}$

**end while**

**return**  $S$

---

**Краткое описание алгоритма:** На каждой итерации:

- находим максимальную пропорционально-степенную функцию весов  $t$ , которая не превосходит  $w$  на всех вершинах и вычитаем ее из  $w$ .
- Вершины вес которых стал нулевым добавляем в ответ и удаляем из графа.
- Вершины с нулевыми степенями просто удаляем

Очевидно, алгоритм удаляет вершины на каждом шаге, а значит он закончится и вернет ответ  $S$ .

Убедимся в корректности ответа

**Лемма 2.** Множество вершин  $S$  полученное алгоритмом (1) является вершинным покрытием.

*Доказательство.* Пусть  $(u, v) \in E$  и вершины  $u, v$  не вошли в  $S$ .

Тогда  $u, v$  должны были быть удалены как вершины с нулевой степенью, что невозможно.  $\square$

Теперь докажем, что 1 является алгоритмом 2-приближения.

Введем обозначения:

- $t_i$  – пропорционально-степенная функция весов, полученная на  $i$ -ой итерации
- $G_i = (V_i, E_i)$  – граф перед  $i$ -ой итерацией.
- $S$  – ответ алгоритма
- $OPT$  – настоящее минимальное вершинное покрытие
- $k$  – количество итераций алгоритма
- $w$  – исходная функция весов

**Лемма 3.**

$$\forall i \in \mathbb{N} \cap [1, k] \forall j \in \mathbb{N} \cap [j, k] : t_i(G_j \cap S) \leq 2t_i(G_j \cap OPT)$$

*Доказательство.* Зафиксируем  $0 < i \leq j \leq k$ .

Так как  $V_j \subset V_i$ , то  $t_i$  определена на  $V_j$ . Также из того, что  $OPT$  и  $S$  – вершинные покрытия  $G$  следует, что  $OPT \cap G_j$  и  $S \cap G_j$  – вершинные покрытия  $G_j$ . Остается применить лемму 1. и получить требуемый результат.  $\square$

**Теорема 1.** Алгоритм 1 является алгоритмом 2-приближения.

*Доказательство.* Пусть  $v \in S$  и  $v$  была добавлена в  $S$  на  $i$ -ом шаге, тогда верно равенство

$$w(v) = \sum_{j \leq i} t_j(v) = \sum_{j: v \in G_j} t_j(v)$$

Теперь  $v \in OPT \setminus S$ , и  $v$  была удалена на  $i$ -ом шаге, тогда

$$w(v) \geq \sum_{j \leq i} t_j(v) = \sum_{j: v \in G_j} t_j(v)$$

Переходя от отдельных вершин к множествам:

$$w(S) = \sum_{v \in S} \sum_{j: v \in V_j} t_j(v) = \sum_{j \leq k} \sum_{v \in V_j} t_j(v) = \sum_{j \leq k} t_j(S \cap V_j)$$

$$w(OPT) \geq \sum_{v \in OPT} \sum_{j: v \in G_j} t_j(v) = \sum_{j \leq k} t_j(G_j \cap OPT)$$

Пользуясь леммой 3 получаем

$$w(S) = \sum_{j \leq k} t_j(S \cap V_j) \leq 2 \sum_{j \leq k} t_j(G_j \cap OPT) \leq 2w(OPT)$$

что и требовалось доказать.  $\square$

### 3 Альтернативный алгоритм

Для сравнения приведем еще один алгоритм 2-приближения минимального вершинного покрытия без доказательства. Алгоритм взят из лекции [1], а также реализован в библиотеке *networkx*.

---

**Algorithm 2** Bar-Yehuda and Even's Greedy Algorithm

---

```

 $S \leftarrow \emptyset$ 
while  $E \neq \emptyset$  do
     $e = (u, v) \in E$  – берем одно любое ребро из  $E$ 
    if  $w(u) > w(v)$  then
         $(u, v) \leftarrow (v, u)$ 
    end if
     $w(v) \leftarrow w(v) - w(u)$ 
     $S \leftarrow S \cup \{u\}$ 
     $V \leftarrow V \setminus \{u\}$ 
end while
return  $S$ 

```

---

Также будем рассматривать наивный алгоритм, игнорирующий веса.

## 4 Тестирование

Веса вершин будем считать случайным целым числом от 1 до 256.

### 4.1 Простые графы с $\leq 7$ вершин

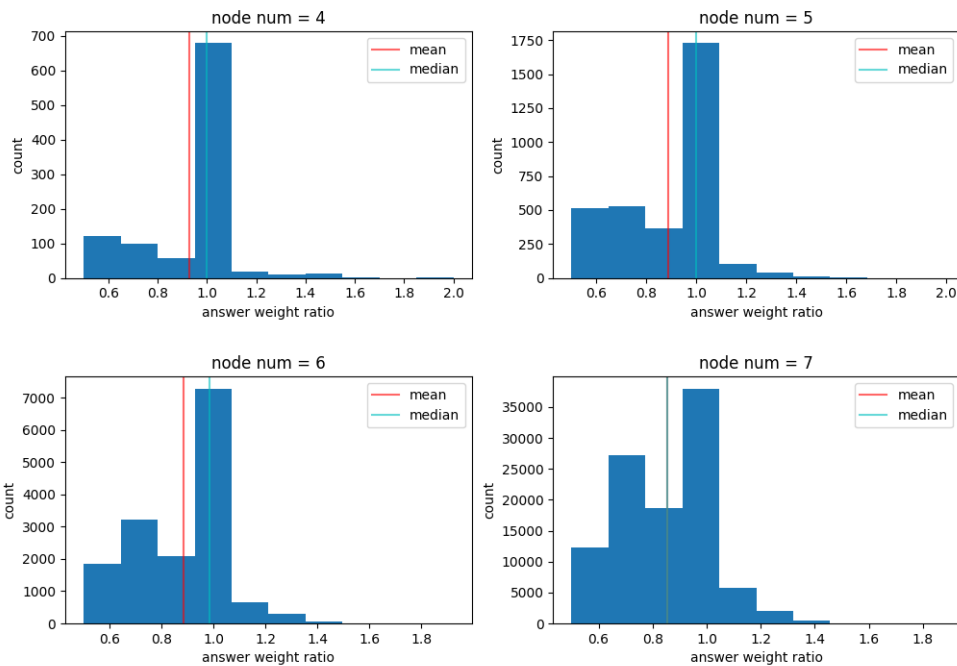
Рассмотрим все неизоморфные графы на не более чем 7 вершинах. Для каждого сгенерируем 100 взвешенных графов и протестируем.

Если усреднить результаты на этих 100 графах и отсортировать графы можно получить представление о весах возвращаемых вершинных покрытий:



Из графика видно, что в большинстве случаев алгоритм 1 работает лучше других, а наивный – хуже.

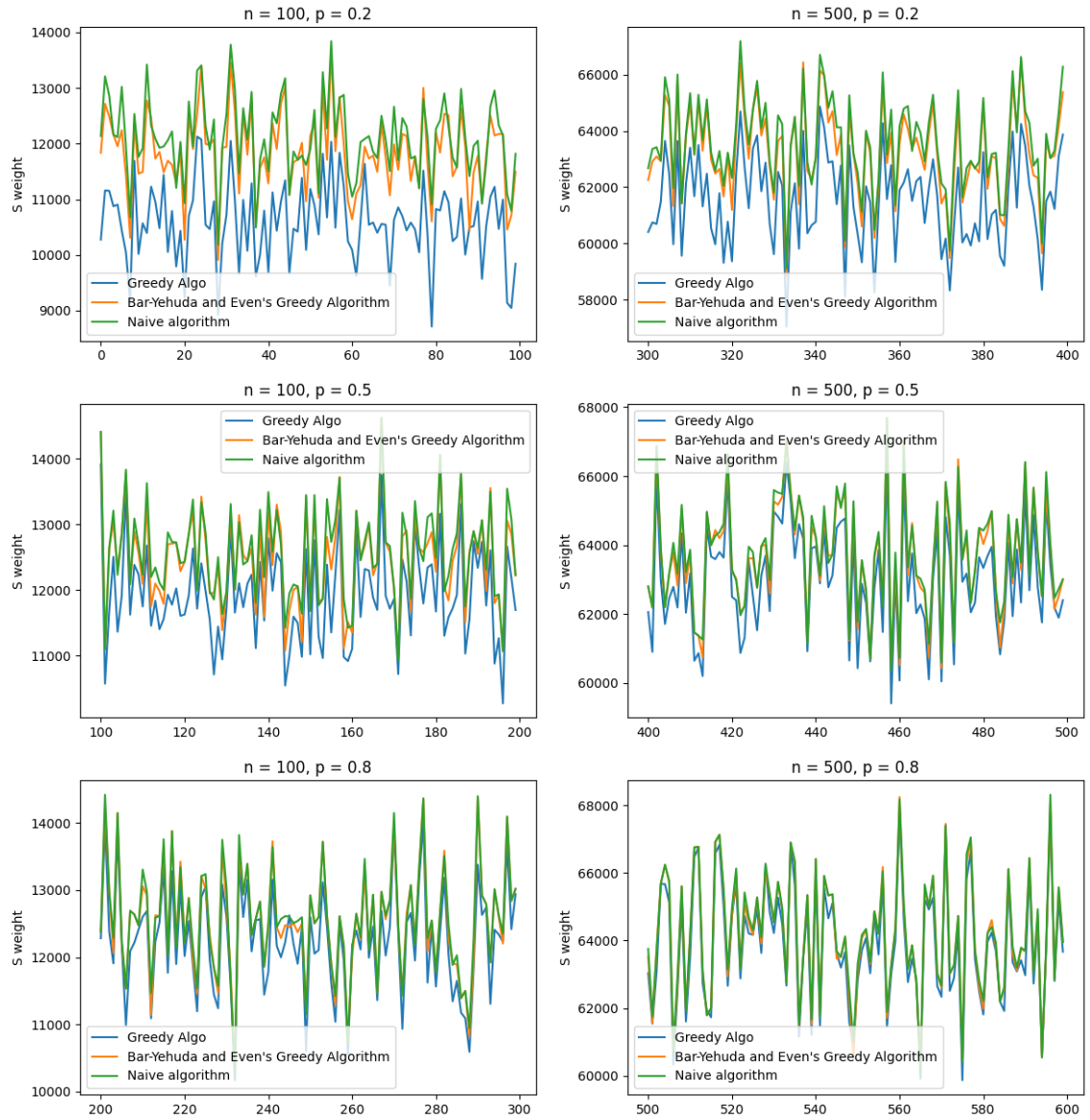
Для детального сравнения алгоритмов 1 и 2 будем считать отношение весов ответов на одном и том же взвешенном графе и примерное распределение этой величины:



Нетрудно заметить, что это отношение всегда находится между 0.5 и 2 (оба алгоритма дают 2-приближение минимального вершинного покрытия), а также, что в большинстве случаев (медиана) алгоритм 1 дает лучший ответ, чем 2.

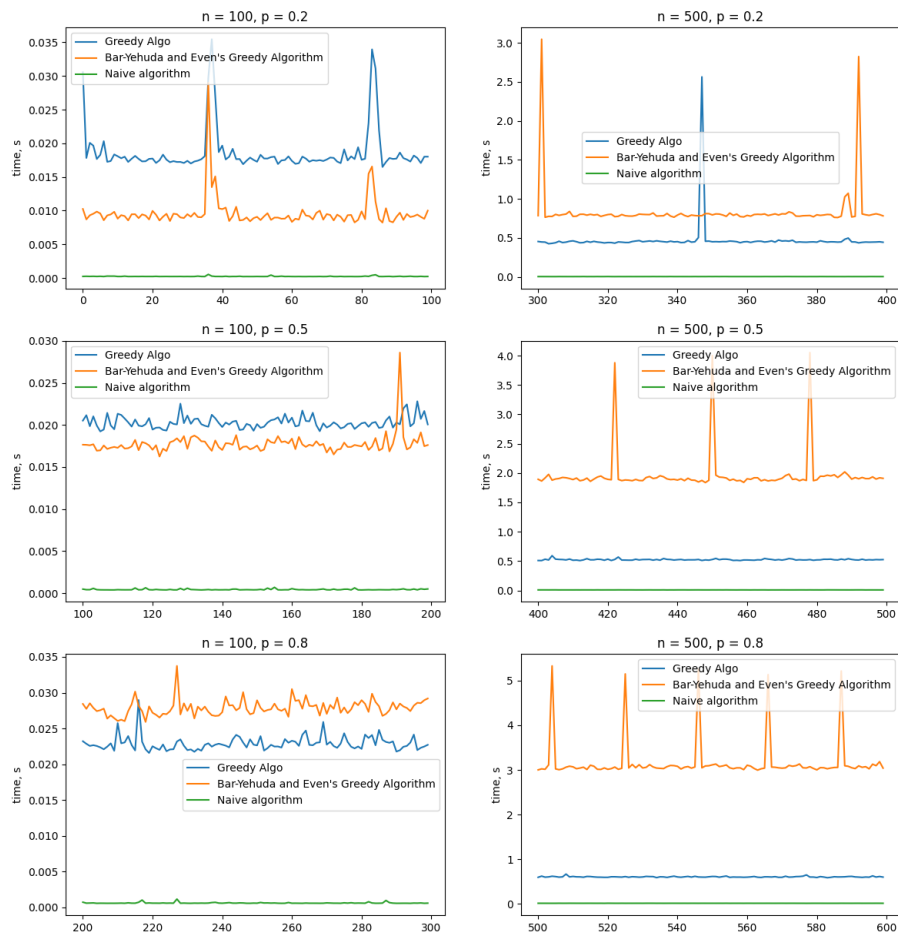
## 4.2 Случайные графы $G(n, p)$

Тут построим большие случайные графы и проведем те же наблюдения, а также посмотрим на время исполнения.



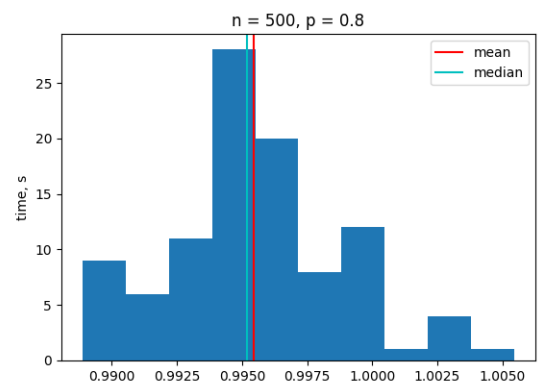
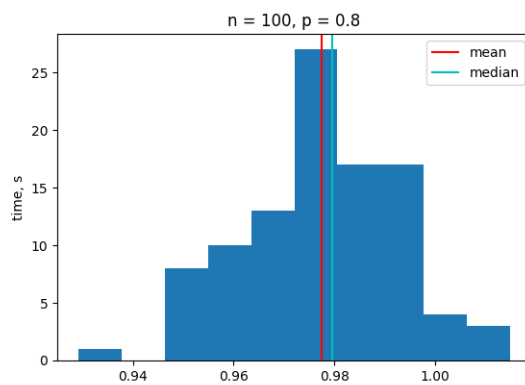
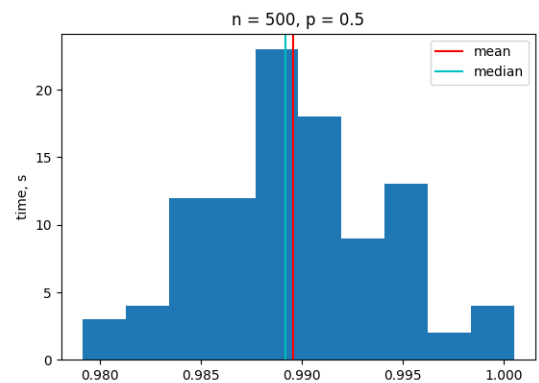
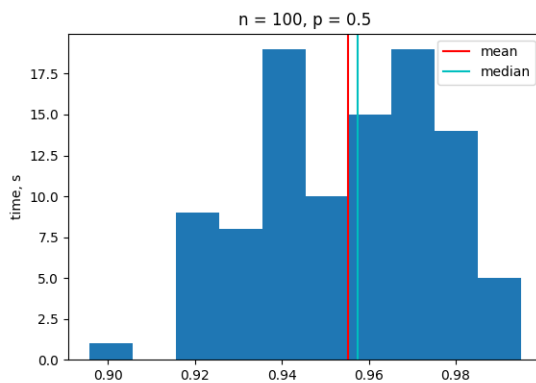
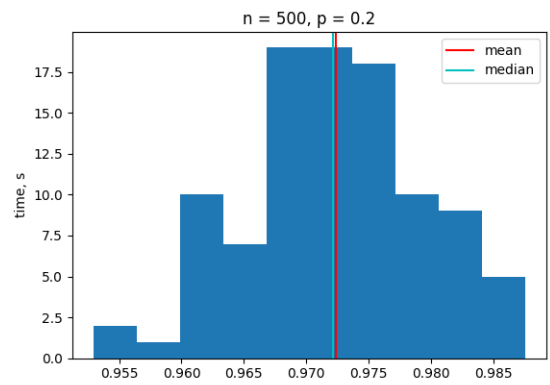
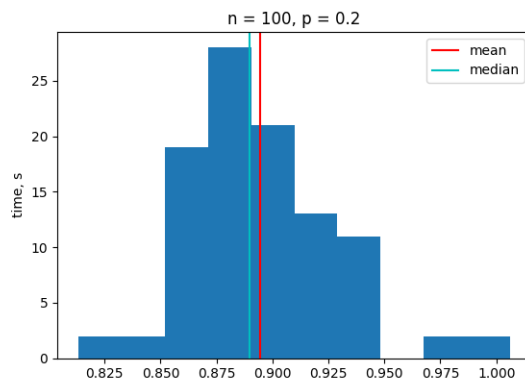
Тут можно отметить, что с увеличением плотности графа или количества вершин алгоритмы начинают вести себя почти одинаково. Случай  $n = 500, p = 0.8$  анализировать вообще бессмысленно.

Давайте построим аналогичные графики по времени.



Видно, что наивный алгоритм всегда работает быстрее (неудивительно). Между двумя другими алгоритмами разница несущественна, и может быть списана на реализацию.

Выведем отношение весов ответов алгоритмов 1 и 2

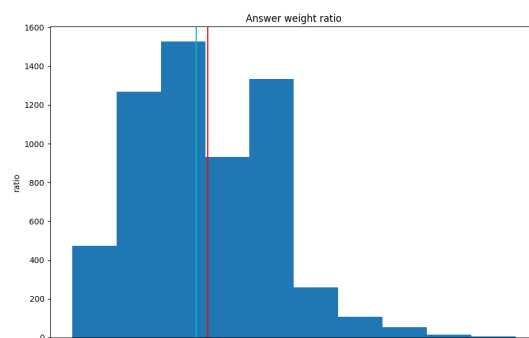
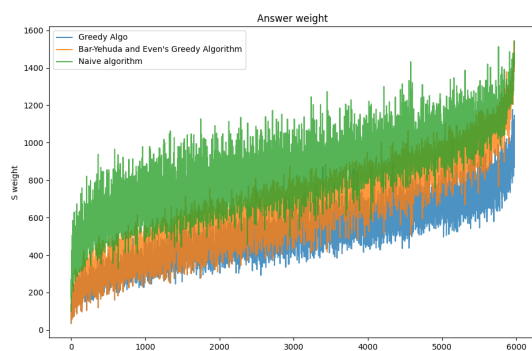


Тут статистика соответствует полученным ранее результатам. А именно, при большой плотности ребер и количестве вершин, результаты алгоритмов очень близки. Однако алгоритм 1 все же почти всегда немного лучше 2.

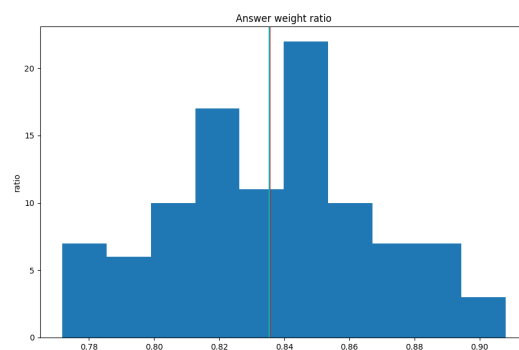
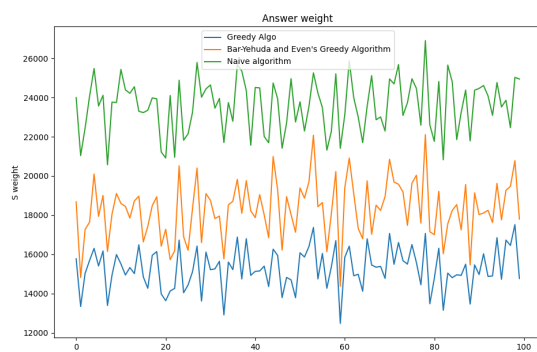
## 4.3 Другие виды графов

### 4.3.1 Планарные

Данные были взяты с [3].

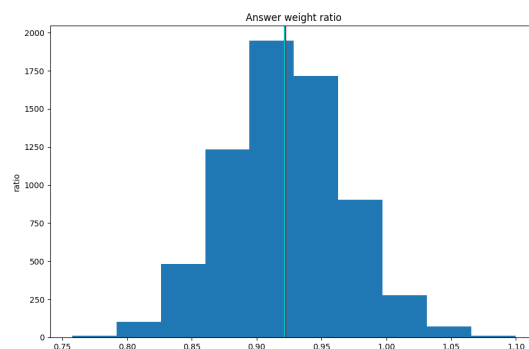
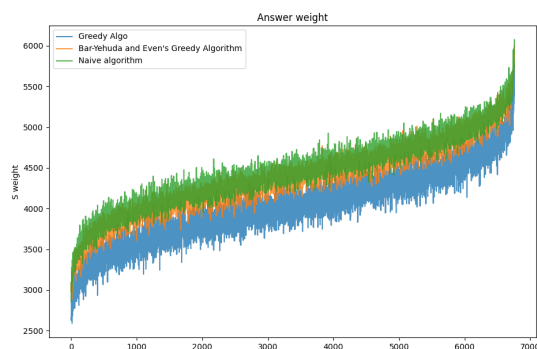


### 4.3.2 Деревья



### 4.3.3 Сильно регулярные

Данные были взяты с [3].



Во всех трех случаях отмеченные закономерности также работают.

## 5 Выводы

Построенный алгоритм 2-приближения является достаточно эффективным в среднем даже в сравнении с другим алгоритмом 2-приближения.

## Список литературы

- [1] Samir Khuller, Advanced Algorithms, Lectures 4 and 5. (<https://www.cs.umd.edu/class/fall2018/cmsc858E/pdfs/651/vc.pdf>)



- [2] А.В.Кононов, П.А.Кононова, Приближенные алгоритмы для решения NP-Трудных задач, ([http://old.math.nsc.ru/LBRT/k5/Kononov/Kononovs\\_teaching\\_book.pdf](http://old.math.nsc.ru/LBRT/k5/Kononov/Kononovs_teaching_book.pdf))
- [3] Примеры графов, (<http://users.cecs.anu.edu.au/~bdm/data/graphs.html>)