

Вычислительно трудные задачи и  
дерандомизация  
Лекция 9: Экспандеры и понижение  
вероятности ошибки

Дмитрий Ицыксон

ПОМИ РАН

26 апреля 2009

## План

- 1 Полиномиальное понижение ошибки без использования дополнительных случайных битов
- 2 Экспоненциальное понижение ошибки с использованием очень маленького числа дополнительных случайных битов

## RP: вероятностные алгоритмы с односторонней ошибкой

### Определение:

Язык  $L \in \mathbf{RP}$ , если существует полиномиальный вероятностный алгоритм  $A$ , такой что

- $A(x) = 0$ , при  $x \notin L$
- $P\{A(x) = 1\} \geq \frac{1}{2}$ , при  $x \in L$

### Цель

Уменьшить вероятность ошибки, используя как можно меньше дополнительных случайных битов.

## Комбинаторные экспандеры

Граф  $G(V, E)$  называется  $(n, d, c)$ -комбинаторным экспандером, если:

- В нем  $n$  вершин
- Все вершины имеют степень  $d$
- $\forall A \subset V, |A| \leq \frac{n}{2}$  выполняется  $|A \cup \Gamma(A)| \geq (1 + c)|A|$ .
- $\Gamma(A) = \{v \in V \mid \exists a \in A : (v, a) \in E\}$

Экспандер называется **явным**, если существует полиномиальный алгоритм, который по номеру вершины выдает номера его соседей.

## Понижение вероятности ошибки

- Пусть язык  $L$  решается алгоритмом  $A$  с односторонней ошибкой.
- Пусть  $A$  использует  $r$  случайных битов
- $\epsilon 2^r$  плохих случайных строк (на которых алгоритм дает неправильный ответ)
- Рассмотрим явный  $(2^r, d, c)$ -комбинаторный экспандер. В каждой вершине последовательность случайных битов.
- Выберем случайным образом вершину (потратив  $r$  случайных битов). И запустим алгоритм со всеми последовательностями случайных битов, которые лежат на расстоянии  $l$  от данной вершины. Выдадим 1, если  $\geq 1$  из ответов был 1.
- Пусть  $B$  — множество плохих вершин (из которых мы не запустим алгоритм в хороших вершинах).
- $|B|(1+c)^l \leq \epsilon 2^r \implies$  доля плохих вершин  $\frac{\epsilon}{(1+c)^l}$ .

## Понижение вероятности ошибки

- Если  $l = \log n$ , то потеря по времени  $poly(n)$ , ошибка уменьшается в  $poly(n)$  раз.
- А если надо уменьшить ошибку в  $2^n$  раз?
- Случайно выберем вершину графа (потратив  $r$  случайных битов).
- Устроим случайное блуждание длины  $k$  (потратим  $O(k)$  битов).
- Запустим алгоритм на строчках в  $k$  вершинах блуждания. Выдадим 1, если  $\geq 1$  из ответов был 1.
- Наша цель показать, что так можно уменьшить ошибку до  $2^{-\Omega(k)}$ .

## Алгебраический экспандер

Граф  $G(V, E)$  называется  $(n, d, \alpha)$ -алгебраическим экспандером, если:

- В нем  $n$  вершин
- Все вершины имеют степень  $d$
- $A$  — нормированная матрица смежности  $A_{i,j} = \frac{k}{d}$ , если вершины  $i$  и  $j$  соединены  $k$  ребрами.
- $\lambda$  — второе по абсолютной величине собственное число матрицы  $A$ ,  $|\lambda| \leq \alpha < 1$ .

**Теорема.** Если  $G$  является  $(n, d, \alpha)$ -алгебраическим экспандером, то он является и  $(n, d, \frac{1-\alpha}{2d})$ -комбинаторным экспандером.

**Определение.**  $\|A\| = \max\{\|Av\|_2 : \|v\|_2 = 1\}$

**Лемма.** Пусть  $A$  — нормализованная матрица  $(n, d, \alpha)$ -экспандера. Тогда  $A = (1 - \alpha)J + \alpha C$ , где  $J$  — матрица  $n \times n$ ,  $J_{ij} = \frac{1}{n}$ , а  $\|C\| \leq 1$ .

**Доказательство.**

- $C = \frac{1}{\alpha}(A - (1 - \alpha)J)$ . Надо доказать:  $\forall v, \|Cv\|_2 \leq \|v\|_2$ .
- $v = \gamma \mathbf{1} + w$ , где  $w \perp \mathbf{1}$ .
- $A\mathbf{1} = \mathbf{1}$ ,  $J\mathbf{1} = \mathbf{1}$ ,  $Jw = 0$ .
- $Cv = \frac{1}{\alpha}(A - (1 - \alpha)J)(\gamma \mathbf{1} + w) = \gamma \mathbf{1} + \frac{1}{\alpha}Aw$ .
- $\|Cv\|^2 = \|\gamma \mathbf{1}\|^2 + \frac{1}{\alpha}\|Aw\|^2 \leq \|\gamma \mathbf{1}\|^2 + \|w\|^2 = \|v\|^2$

## Случайное блуждание

- Есть  $(n = 2^r, d, \alpha)$  — алгебраический экспандер.
- Каждой вершине сопоставлена строка из  $r$  случайных битов.
- Пусть  $X$  — это множество плохих вершин.  $|X| = \epsilon n$ .
- Оценим вероятность при случайном блуждании ни разу не выйти из  $X$ .
- Пусть  $B$  — это матрица проекции на  $X$ . Т.е., если  $i \in X$ , то  $(Bu)_i = u_i$ , иначе  $(Bu)_i = 0$ .
- $p_0 = (\frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n})$  — начальное распределение.
- $p_1 = Bp_0$  — вектор, ненулевые координаты соответствуют  $X$ .  $i$ -я координата — вероятность случайного блуждания длины 1 по вершинам из  $X$ , заканчивающегося в  $i$ .

## Случайное блуждание

- $p_0 = (\frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n})$  — начальное распределение.
- $p_1 = Bp_0$  — вектор, ненулевые координаты соответствуют  $X$ .  $i$ -я координата — вероятность случайного блуждания длины 1 по вершинам из  $X$ , заканчивающегося в  $i$ .
- $p_2 = BABp_0$
- $p_l = (BA)^{l-1}p_0$  — вектор, ненулевые координаты соответствуют  $X$ .  $i$ -я координата — вероятность случайного блуждания длины  $l$  по вершинам из  $X$ , заканчивающегося в  $i$ .
- Наша цель оценить  $\|p_k\|_1 = \|(BA)^{k-1}Bp_0\|_1$
- $\|v\|_1 \leq \sqrt{n}\|v\|_2$
- $BA = B((1 - \alpha)J + \alpha C)$
- $\|BA\| \leq (1 - \alpha)\|BJ\| + \alpha\|BC\|$
- $\|Bp_0\| = \sqrt{\frac{\epsilon n}{n^2}} = \frac{\sqrt{\epsilon}}{\sqrt{n}}$

## Случайное блуждание

- Наша цель оценить  $\|p_k\|_1 = \|(BA)^{k-1} Bp_0\|_1$
- $\|v\|_1 \leq \sqrt{n} \|v\|_2$
- $BA = B((1 - \alpha)J + \alpha C)$
- $\|BA\| \leq (1 - \alpha)\|BJ\| + \alpha\|BC\|$
- $\|Bp_0\| = \sqrt{\frac{\epsilon n}{n^2}} = \frac{\sqrt{\epsilon}}{\sqrt{n}}$
- $\|BJ\| = \sqrt{\epsilon}$
- $\|B\| \leq 1$
- $\|BA\| \leq (1 - \alpha)\sqrt{\epsilon} + \alpha$
- $\|(BA)^{k-1} Bp_0\|_2 \leq ((1 - \alpha)\sqrt{\epsilon} + \alpha)^{k-1} \frac{\sqrt{\epsilon}}{\sqrt{n}}$
- $\|p_k\|_1 = \|(BA)^{k-1} Bp_0\|_1 \leq ((1 - \alpha)\sqrt{\epsilon} + \alpha)^{k-1} \sqrt{\epsilon}$