Спецкурс 2020/2021: "Геометрические и комбинаторные свойства матриц и аппроксимация" Блок лекций "Сложность матриц и аппроксимация" Лекция 6: "Аппроксимативный ранг"

1 декабря 2020 г.

## Определение

Пусть A — вещественная матрица, и arepsilon>0. Определим аппроксимативный ранг (arepsilon-ранг) матрицы A следующим образом:

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(A) := \min\{\operatorname{rank} B \colon \max_{i,j} |A_{i,j} - B_{i,j}| \leqslant \varepsilon\}.$$

#### Разминка:

- ullet пусть  $A \in \{0,1\}^{M imes N}$  булева матрица, оцените  ${\sf rank}_{1/2}(A)$ ;
- ullet если  $arepsilon < \min |A_{i,j}|$ , то  $\mathrm{rank}_{arepsilon}(A) \geqslant \mathrm{rank}_{\pm}(A)$ .

Понятие  $\varepsilon$ -ранга возникло в теории коммуникационной сложности, см. работы Buhrman, Wolf (2000), Lee, Shraibman (2008) и другие.

Вспомним, что в модели детерминированной коммуникации есть нижняя оценка сложности  $C(f) \geqslant \log_2 \operatorname{rank} f$ .

В модели вероятностной коммуникации с неограниченной ошибкой  $U(f) \approx \log \operatorname{rank}_{\pm} f$ .

В модели квантовой коммуникации с ограниченной ошибкой сложность оценивается через аппроксимативный ранг:

$$Q(f) \gg \log \operatorname{rank}_{1/3}(f)$$
.

### Квантовая коммуникация

Очень кратко про квантовые вычисления.

Обычные m бит определяют состояние системы — вектор  $x \in \{0,1\}^m$ . Состояние системы с квантовыми m битами (qubits, кубиты) задаётся амплитудой  $\alpha \colon \{0,1\}^m \to \mathbb{C}$ , задающей распределение вероятностей:

$$\sum_{x} |\alpha_{x}|^{2} = 1.$$

При измерении состояния мы получаем вектор  $y \in \{0,1\}^m$  с вероятностью  $\mathsf{P}(y) = |\alpha_y|^2.$ 

Над состояниями можно выполнять унитарные преобразования  $U\colon \alpha\mapsto U\alpha$ , где  $UU^*=I$ .

Предполагается, что есть квантовая система из m кубит, Анна и Борис могут выполнять преобразования над своими кубитами, а также обмениваться кубитами.

### Поперечник

Поперечником по Колмогорову порядка n множества W в нормированном пространстве X называется величина

$$d_n(W,X) := \inf_{\substack{L_n \subset X \\ \dim L_n \leqslant n}} \rho(W,L_n)_X,$$

где  $\rho(W,L)_X:=\sup_{x\in W}\inf_{y\in L}\|x-y\|_X$ , а  $L_n$  — линейные пространства размерности не выше n.

Понятие поперечника возникло в теории аппроксимации в работе А.Н. Колмогорова ещё в 1936 году.

Мотивация: обобщение результатов об аппроксимации алгебраическими полиномами  $\mathcal{P}_n$ , тригонометрическими  $\mathcal{T}_n$  на произвольные системы из n функций.

Теория поперечников активно развивалась в 70-е — 80-е годы (Тихомиров, Исмагилов Кашин, Глускин, Майоров, Пинкус, Лоренц и другие).

#### Эквивалентность

Пусть  $A \in \mathbb{R}^{M \times N}$ . Обозначим через  $W_A \subset \mathbb{R}^N$  множество векторов  $A_i$  —строк матрицы A  $(i=1,\ldots,M)$ .

Функции  $\operatorname{rank}_{\varepsilon}$  и  $d_n$  обратны друг к другу:

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(A) \leqslant n \iff d_n(W_A, \ell_{\infty}^N) \leqslant \varepsilon.$$

Действительно, если матрица B ранга n приближает A поэлементно, то строки B приближают вектора из  $W_A$  и лежат в n-мерном пространстве.

Замечания.

- вместо строк можно рассматривать столбцы матрицы;
- ullet множество  $W_A$  можно заменить на  $\operatorname{conv}(\pm W_A)$ .

# $\mathsf{O}$ ценки для $\mathsf{rank}_{arepsilon}$

Мы будем пользоваться соглашением: если  $\chi(A)$  — некоторая характеристика матриц, то через  $\chi_{\varepsilon}(A)$  обозначим минимум  $\chi$  в  $\varepsilon$ -окрестности:

$$\chi_{\varepsilon}(A) := \inf\{\chi(B) \colon \|A - B\|_{\infty} \leqslant \varepsilon\}.$$

Haпример,  $\mathsf{rank}_arepsilon$ . Другими важными для нас характеристиками будут

$$\gamma_{2,\varepsilon}(A) := \inf\{\gamma_2(B) \colon \|A - B\|_{\infty} \leqslant \varepsilon\}$$

И

$$||A||_{S_p,\varepsilon} := \inf\{||B||_{S_p} : ||A - B||_{\infty} \leq \varepsilon\},$$

где  $||A||_{S_n} = ||\sigma(A)||_{\ell_n}$  — норма Шаттена.

### Спектральный метод

Вектор  $\sigma(A)$  сингулярных чисел матрицы A имеет rank A ненулевых координат. Следовательно,

$$\|\sigma(A)\|_p \leqslant (\operatorname{rank} A)^{1/p-1/q} \|\sigma(A)\|_q, \quad p \leqslant q.$$

При p=1, q=2 получаем неравенство

$$||A||_{\Sigma} \leqslant \sqrt{\operatorname{rank} A} \cdot ||A||_{F}. \tag{*}$$

Нормы Шаттена при  $p=1,2,\infty$  обладают особыми свойствами и названиями:

- ullet  $\|A\|_{S_1} = \|A\|_{\Sigma}$  следовая норма;
- ullet  $\|A\|_{S_2} = \|A\|_F = (\sum A_{i,j}^2)^{1/2}$  норма Фробениуса;
- ullet  $\|A\|_{\mathcal{S}_{\infty}}=\|A\|_{2 o 2}$  спектральная норма.

Перейдём к arepsilon-окрестности: подставим в неравенство (\*) матрицу  $A_{arepsilon}$ , на которой достигается arepsilon-ранг:

$$||A||_{\Sigma,\varepsilon} \leqslant \sqrt{\operatorname{rank}_{\varepsilon} A} \cdot (||A||_F + \varepsilon \sqrt{MN}).$$

Мы доказали оценку снизу для  $\varepsilon$ -ранга:  $\mathrm{rank}_{arepsilon}(A)\geqslant \frac{\|A\|_{\Sigma,arepsilon}^2}{(\|A\|_{F}+arepsilon\sqrt{MN})^2}.$ 

#### Утверждение

$$\gamma_{2,\varepsilon}(A) \leqslant \sqrt{\operatorname{rank}_{\varepsilon} A} \cdot (\|A\|_{\infty} + \varepsilon).$$

Доказательство. Ранее (см. лекцию №4) мы доказали неравенство

$$\gamma_2(A) \leqslant \sqrt{\operatorname{rank} A} \cdot \|A\|_{\infty}.$$

Перейдём в этом неравенстве к  $\varepsilon$ -окрестностям:

$$\gamma_2(A_{\varepsilon}) \leqslant \sqrt{\operatorname{rank}_{\varepsilon} A} \cdot \|A_{\varepsilon}\|_{\infty}.$$

Ч.т.д.

Мы получили нижнюю оценку для  $\varepsilon$ -ранга:

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(A)\geqslant rac{\gamma_{2,\varepsilon}(A)^2}{(\|A\|_{\infty}+\varepsilon)^2}.$$

# Оценка сверху

### Утверждение

$$\operatorname{\mathsf{rank}}_{2\varepsilon}(A) \leqslant C\varepsilon^{-2}\gamma_{2,\varepsilon}(A)^2\log(M+N).$$

Докажем неравенство

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(A) \leqslant C\varepsilon^{-2}\gamma_2(A)^2\log(M+N), \tag{1}$$

после чего подставим в него  $A_arepsilon$ , на которой достигается  $\gamma_{2,arepsilon}(A)$ 

$$\operatorname{\mathsf{rank}}_{2\varepsilon}(A)\leqslant\operatorname{\mathsf{rank}}_{\varepsilon}(\widetilde{A}_{\varepsilon})\leqslant C\varepsilon^{-2}\gamma_{2,\varepsilon}(A)\log(M_N).$$

Левая и правая части неравенства (1) однородны по A, поэтому можно заменить A на  $A'=A/\gamma_2(A)$  и считать, что  $\gamma_2(A)=1$ . На самом деле нет! Но однородность есть по  $\varepsilon$ ! Положим  $\delta=\varepsilon/\gamma_2(A)$ , тогда

$$\operatorname{\mathsf{rank}}_{\varepsilon}(A) = \operatorname{\mathsf{rank}}_{\delta}(A'), \quad \varepsilon^{-2} \gamma_2(A)^2 = \delta^{-2} \gamma_2(A')^2.$$

Значит, мы можем считать, что  $\gamma_2(A)=1$  и доказывать неравенство  ${\rm rank}_\varepsilon(A)\leqslant C\varepsilon^{-2}\log(M+N).$ 

Итак, пусть есть представление  $A_{i,j}=\langle x_i,y_j\rangle$ , где  $|x_i|,|y_j|\leqslant 1$ . Воспользуемся леммой Johnson–Lindenstrauss

#### Утверждение

Пусть R — матрица  $d \times N$  со стандартными гауссовыми элементами, т.е.  $R_{i,j} \sim \mathcal{N}(0,1)$ . Тогда для любых векторов  $x,y \in \mathbb{R}^N$ ,  $|x|,|y| \leqslant 1$  и  $\varepsilon \in (0,1/2)$  имеем

$$\mathsf{P}(|\langle \frac{1}{\sqrt{d}}Rx, \frac{1}{\sqrt{d}}Ry\rangle - \langle x, y\rangle| \geqslant \varepsilon) \leqslant 2\exp(-d\varepsilon^2/8).$$

Применяем это утверждение для векторов  $x_i$ ,  $y_j$  и находим, что если  $2MN \exp(-d\varepsilon^2/8) < 1$ , то найдётся матрица R, такая что вектора  $x_i' = Rx_i/\sqrt{d}$ ,  $y_j' = Ry_j/\sqrt{d} \in \mathbb{R}^d$  и

$$\max_{i,j} |\langle x_i', y_j' \rangle - \langle x_i, y_j \rangle| \leqslant \varepsilon.$$

Мы построили требуемую аппроксимацию матрицы A матрицей ранга  $d \asymp \varepsilon^{-2} \log(MN)$  с погрешностью  $\varepsilon$ .

Утверждение доказано.

Следствие. Пусть S — сигнум N imes N матрица,  $\varepsilon = 1/2$ . Тогда

$$\frac{1}{3}\gamma_{2,\frac{1}{2}}^2(S) \leqslant {\rm rank}_{1/2}(S) \leqslant C\gamma_{2,\frac{1}{4}}(S)^2 \log N.$$

Связь  $\varepsilon$ -ранга с margin.

Из определения максимального отступа  $\min \frac{\langle x_i, y_i \rangle}{|x_i| \cdot |y_i|}$  следует неравенство

$$\operatorname{margin}(\operatorname{sign} B) \geqslant \frac{\min_{i,j} |B_{i,j}|}{\gamma_2(B)}.$$

Отсюда для произвольной сигнум-матрицы S и  $arepsilon \in [0,1)$  получим

$$\mathsf{margin}(S) \geqslant \frac{1-\varepsilon}{\gamma_{2,\varepsilon}(S)}.$$

Комбинируя это с полученной ранее оценкой

$$\operatorname{\mathsf{rank}}_{arepsilon}(A)\geqslant rac{\gamma_{2,arepsilon}(A)^2}{(\|A\|_{\infty}+arepsilon)^2},$$

выводим неравенство

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(S) \geqslant \left(\frac{1-\varepsilon}{1+\varepsilon}\right)^2 \cdot \frac{1}{\operatorname{margin}^2(S)}.$$

### Пример 1

Пусть U — ортогональная матрица N imes N. В нулевой лекции мы упоминали теорему Эккарта-Юнга:

$$\min_{\operatorname{rank} B \leqslant n} \|A - B\|_F^2 = \sum_{j>n} \sigma_j(A)^2. \tag{*}$$

Все сингулярные числа U равны чему? единице. Применим  $(\star)$ :  $\|U-B\|_F^2\geqslant N-n$ , если rank  $B\leqslant n$ . В теории поперечников — "теорема о поперечнике октаэдра":

$$d_n(B_1^N,\ell_2^N) = \inf_{L_n} (N^{-1} \sum_{j=1}^N \rho(e_j,L_n)^2)^{1/2} = \sqrt{1-n/N}.$$

(Нижняя оценка следует из матричной формы; интересно, что она точна для поперечника.) Пусть n=N/2, тогда  $\|U-B\|_F^2\geqslant N/2$ . Очевидно,  $\|U-B\|_F^2\leqslant N^2\|U-B\|_\infty^2$ , откуда  $\|U-B\|_\infty\geqslant (2N)^{-1/2}$ ,

$$\operatorname{rank}_{arepsilon}(U)\geqslant N/2,\quad \operatorname{если}\ arepsilon<rac{1}{\sqrt{2N}}.$$

Следствие: для матрицы Адамара  $\mathrm{rank}_{arepsilon}(H)\geqslant N/2$  для  $arepsilon=1/\sqrt{2}.$ 

## Пример 2

Пусть E — единичная  $N \times N$  матрица. Оценим  $\mathrm{rank}_{1/3}(E)$ . Из оценки  $\mathrm{rank}_{\varepsilon}(A) \ll \varepsilon^{-2}\gamma_2(A)\log N$  и равенства  $\gamma_2(E)=1$  следует, что  $\mathrm{rank}_{1/3}(E) \ll \log n$ .

Оценку снизу удобно доказывать в терминах поперечников. conv  $W_E={
m conv}\{\pm e_i\}=B_1^N=\{x\colon \|x\|_{\ell_1^N}\leqslant 1\}.$ 

$$\operatorname{rank}_{\varepsilon}(E_N) \leqslant n \iff d_n(B_1^N, \ell_{\infty}^N).$$

Мы докажем, что  $\mathrm{rank}_{1/3}(E)\gg\log N$ . Эквивалентно, нужно показать, что если n-мерное пространство  $L_n$  приближает октаэдр в  $\ell_\infty^N$  с точностью  $\leqslant 1/3$ , то  $n\gg\log N$ .

Используем соображения энтропии. Сформулируем идею в общем виде, для оценки поперечника  $d_n(W,X)$ .

Пусть тело W лежит в единичном шаре X и в нём нашлось M точек  $x_1,\dots,x_M$  с попарными расстояниями  $\|x_i-x_j\|\geqslant 3\varepsilon.$ 

Пусть также n-мерное пространство  $L_n$  приближает W в норме X с точностью  $\varepsilon$ .

Сопоставим каждой точке  $x_i$  элемент  $y_i \in L_n$ ,  $\|x_i - y_i\| \leqslant \varepsilon$ . Тогда  $\|y_i - y_j\| \geqslant \varepsilon$ . При этом  $\|y_i\| \leqslant 1 + \varepsilon$ .

Но в маломерном шаре  $B_X\cap L_n$  не может быть слишком много попарно удалённых точек: открытые шары  $B(y_i,r=\varepsilon/2)$  не пересекаются лежат в шаре радиуса  $(1+3\varepsilon/2)$ .

$$M \cdot (\varepsilon/2)^n \leqslant (1+3\varepsilon/2)^n, \quad n \geqslant \frac{\log M}{(3+2/\varepsilon)}.$$

В случае  $B_1^N$  берём просто вектора  $e_1,\dots,e_N$ , т.е. M=N, и получаем оценку  $n\gg\log N$ . Однако метод работает и для других тел, например, шара  $B_2^N$ .

Ocновные результаты по поперечнику октаэдра в  $\ell_\infty$  были получены в работах Кашина и Глускина.

### Пример 3

Пусть  $\Delta^N$  — верхнетреугольная 0/1 матрица, т.е.  $\Delta_{i,j}=1$  при  $j\geqslant i$  и  $\Delta_{i,j}=0$  в остальных случаях.

**Проблема.** Оценить  ${\rm rank}_{1/3}(\Delta^N)$ . Порядок этой величины неизвестен!. Мы докажем, что

$$c \log^2 N \leqslant \operatorname{rank}_{1/3}(\Delta^N) \leqslant C \log^3 N.$$

Для оценки сверху воспользуем неравенством  ${\rm rank_{1/3}} \ll \gamma_2^2 \log N$  и соотношением

$$\gamma_2(\Delta^N) symp \log N.$$
 (\*\*)

Докажем оценку сверху в (\*\*).

Вспомним эквивалентное выражение для  $\gamma_2$ -нормы:

$$\gamma_2(\Delta^N) = \max_{\|A\|_{2\rightarrow 2} \leqslant 1} \|A \circ \Delta^N\|_{2\rightarrow 2}.$$

Требуется доказать, что если  $\|A\|_{2\to 2}\leqslant 1$ , то  $\|A\circ\Delta^N\|_{2\to 2}\ll\log N$ . Без ограничения общности считаем, что  $N=2^k$ . Треугольник  $\{(i,j)\colon j\geqslant i\}$  мы разрежем на части  $R_i,\ i=1,\ldots,k$ , так что

$$||A \circ R_i||_{2\to 2} \leqslant 1.$$

Тогда  $\|A \circ \Delta^N\|_{2 \to 2} \leqslant k$ .

Первый блок  $R_1$  это верхняя правая четверть — квадрат  $\{(i,j)\colon 1\leqslant i\leqslant 2^{k-1},\ 2^{k-1}< j\leqslant 2^k\}.$ 

Для множества I imes J имеем

$$|A \circ (I \times J)x| = |(Ax_J)_I| \leqslant |Ax_J| \leqslant |x_J| \leqslant |x|,$$

так что  $||A \circ (I \times J)|| \leqslant 1$ .

В качестве  $R_2$  берём объединение двух квадратов в оставшися двух прямоугольниках:  $R_2 = (I' \times J') \sqcup (I'' \times J'')$ , тогда

$$|A \circ (I' \times J' \sqcup I'' \times J'')x|^2 = |(Ax_{J'})_{I'} + (Ax_{J''})_{I''}|^2 = |(Ax_{J'})_{I'}|^2 + |(Ax_{J''})_{I''}|^2 \le |x_{J'}|^2 + |x_{J''}|^2 \le |x|^2.$$

И т.д. (нужно нарисовать картинку).

Теперь нужно оценить 1/3-ранг снизу. Воспользуемся оценкой  ${\rm rank}_{1/3}(A)\gg \gamma_{2,1/3}(A)^2.$ 

Рассмотрим матрицу Гильберта

$$G_{i,j} = \begin{cases} 0, & i = j, \\ \frac{1}{i-j}, & i \neq j. \end{cases}$$

Хорошо известно, что  $\|G\| \leqslant C$ . С другой стороны, при вырезании верхнего треугольника в  $G \circ \Delta$  остаётся только отрицательная часть, получается матрица нормы  $symp \log N$ .

Действительно, при действии  $G\circ \Delta$  на вектор из одних единиц половина координат будет по модулю не меньше  $\sum_1^{N/2} 1/k symp \log N$ . Отсюда  $\gamma_2(G)\gg \log N$ .

Если  $\|\Delta^N-\widetilde{\Delta}^N\|_\infty\leqslant 1/3$ , то работают аналогичные соображения, поэтому также  $\gamma_{2,1/3}(\Delta^N)\gg\log N$ .

Итак, мы доказали, что

$$c \log^2 N \leqslant \operatorname{rank}_{1/3}(\Delta^N) \leqslant C \log^3 N.$$

- H. Buhrman, R. Wolf, "Communication Complexity Lower Bounds by Polynomials" (2000), arXiv:cs/9910010.
- T. Lee, A. Shraibman, "An approximation algorithm for approximation rank", arXiv:0809.2093.
- N. Alon, T. Lee, A. Shraibman, S. Vempala, "The approximate rank of a matrix and it's algorithmic applications", *Proc. of the 2013 ACM Symposium on Theory of Computing*, 675–684.
- 🔋 S.V. Lokam, "Complexity Lower Bounds using Linear Algebra" (2009).
- Б.С. Кашин, Ю.В. Малыхин, К.С. Рютин, "Поперечник по Колмогорову и аппроксимативный ранг" (2018).