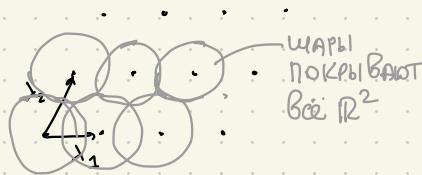


# Лекция №10.

## Сглаживающий параметр

### I Transference Theorem (связь Рейнольдса и её гладкой)

ОПР.  $\mu(L) = \max_{c \in \mathbb{R}^n} \text{dist}(c, L) = \max_{c \in \mathbb{R}^n} \min_{b \in L} \|b - c\|$  - покрывающий радиус



$$\text{Пример } \mu(\mathbb{Z}^n) = \frac{\sqrt{n}}{2}$$

и определяется

$$c = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2}\right)$$

Можно показать, что  $\mu_n(L) \geq \frac{\sqrt{n}}{2}$ .

Thm  $\forall$  Рейнольдса  $L$  размерности  $n$ , справедливо:

$$\lambda_n(L) \cdot \mu(L) \leq n.$$

4. От противного:  $\exists L : \lambda_n(L) \cdot \mu(L) > n$ .

Мы можем насчитывать  $L \cup \bar{L}$ , т.е.  $\lambda_n(L) > \sqrt{n}$ , и  $\mu(\bar{L}) > \sqrt{n}$ .

Рассмотрим  $v \in \mathbb{R}^n$ , т.е.  $\text{dist}(v, \bar{L}) > \sqrt{n}$ .

$$p(\bar{L} - v) = p((\bar{L} - v) \setminus B(0, \sqrt{n})) \leq \bar{2}^n p(\bar{L}) - \text{Гауссов хвост}$$

(см. лемма 4  
предыдущей лекции)

С другой стороны,

$$p(\bar{L} - v) \stackrel{\text{PSF}}{=} \det(L) \cdot \sum_{b \in L} p(b) \cdot e^{-2\pi i \langle b, v \rangle} =$$

$$= \det(L) \left(1 + \sum_{b \in L \setminus \{0\}} p(b) \cdot e^{2\pi i \langle b, v \rangle}\right) \geq \det(L) \left(1 - \sum_{b \in L \setminus \{0\}} p(b)\right) \quad (\star)$$

$$p(L \setminus \{0\}) = p(L \setminus B(0, \sqrt{n})) \leq \bar{2}^n p(L) \quad (\text{Р. хвост}) \quad (\star\star)$$

$$\left. \begin{array}{l} (*) \\ (**) \end{array} \right\} p(\tilde{L}-\nu) \geq \det(L) \left( 1 - 2^{-n} p(L) \right)$$

$$\text{Имеем: } \left. \begin{array}{l} p(\tilde{L}-\nu) \leq 2^{-n} p(\tilde{L}) \\ p(\tilde{L}-\nu) \geq \det(L) \left( 1 - 2^{-n} p(L) \right) \end{array} \right\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \det(L) \left( 1 - 2^{-n} p(L) \right) \leq \det(L) 2^{-n} p(L) \quad ( \Leftarrow )$$

$$2^{-n} p(L) + 2^{-n} p(L) \geq 1$$

$$2^{-n+1} p(L) \geq 1$$

$$\text{огранич, } p(L) = p(0) + p(L \setminus 0) \approx 1, |L| \leq 2^{-n} p(L)$$

$$p(L) \geq 2^{-n+1}$$

↙  
противоречие

$$\text{Следствие: } \lambda_1(L) \cdot \lambda_n(\tilde{L}) \leq 2 \cdot n$$

## II Сглаживающий параметр (smoothing parameter)

ОПРЕДЕЛЕНИЕ:  $\tilde{L}$ -решётка,  $\varepsilon > 0$ . Тогда  $\tilde{L}_\varepsilon$  - " $\varepsilon$ "-сглаживающий параметр. Это наименьшее  $\delta > 0$ , т.ч.

$$p_{\frac{1}{\delta}}(\tilde{L}) \leq 1 + \varepsilon.$$

Интуиция:  $\tilde{L}_\varepsilon$  - это наименьшее среднекв. отклонение  $\tilde{p}$ , необходимое для "сглаживания" дискретной структуры  $L$ .

Альтернативное определение:  $\tilde{L}_\varepsilon$  - это мин.  $\delta$ , т.ч.  $L + \delta$  имеет оценку в ту же Гауссову массу (с точностью до  $\varepsilon$ ) ( $p_\delta(L + \delta) = \sum_{b \in L + \delta} p(b)$ )

В даннійлем нам відповідає  $\varepsilon = 2^{-n}$ .

LEMMA 1  $\forall b, \forall c, \forall \delta \geq 1_\varepsilon(b) : P_\delta(L+c) \in [1-\varepsilon, 1+\varepsilon] \cdot \det(L)$ .

$$\Delta P_\delta(L+c) \stackrel{PSF}{=} \det(L) \left| \sum_{b \in \mathbb{L}} P_{\frac{1}{\delta}}(b) e^{-2\pi i \langle b, c \rangle} \right| = \det(L) \left| 1 + \sum_{b \in \mathbb{L} \setminus \{0\}} P_{\frac{1}{\delta}}(b) e^{-2\pi i \langle b, c \rangle} \right|$$

$$|P_\delta(L+c) - \det(L)| \leq \det(L) \cdot \underbrace{\sum_{b \in \mathbb{L} \setminus \{0\}} P_{1/\delta}(b)}_{P_{1/\delta}(\mathbb{L} \setminus \{0\})} \leq \det(L) \cdot \varepsilon$$

$$(1-\varepsilon) \det(L) \leq P_\delta(L+c) \leq (1+\varepsilon) \det(L)$$



LEMMA 2

$$\mathbb{J}_{2^n}(L) \leq \frac{\sqrt{n}}{\lambda(L)}$$

$$\Delta \forall \delta > \frac{\sqrt{n}}{\lambda(L)}, \text{ тоді} \quad P_{\frac{1}{\delta}}(L) \leq 1 + 2^n, \text{ т.е.}$$

$$\delta \cdot \lambda_1(L) > \sqrt{n} \quad P_{\frac{1}{\delta}}(L \setminus \{0\}) \leq 2^n.$$

$$1. \underbrace{P_{\frac{1}{\delta}}(L \setminus \{0\})}_{\text{енс } x \in \mathbb{L} \setminus \{0\}: e^{-\pi \|x\|^2 \cdot \delta^2} = e^{-\pi \|x\| \cdot \delta}} = P_1(\delta \cdot \mathbb{L} \setminus \{0\}) \stackrel{\text{т.к. } \delta \cdot \lambda_1(L) > \sqrt{n}}{=} P_1(\delta \cdot \mathbb{L} \setminus B(0, \sqrt{n})).$$

$$2. \text{ Рахунок: } P(\delta \cdot \mathbb{L} \setminus B(0, \sqrt{n})) \leq C^n P(\delta \cdot \mathbb{L}), \quad C < 1.$$

$$3. P(\delta \cdot \mathbb{L}) = \underbrace{P(\delta \cdot \mathbb{L} \setminus B(\sqrt{n}))}_{0} + \underbrace{P(\delta \cdot \mathbb{L} \cap B(\sqrt{n}))}_{1} = P(\delta \cdot \mathbb{L} \setminus B(\sqrt{n})) + 1 \leq$$

$$\leq C^n P(\delta \cdot \mathbb{L}) + 1 \Rightarrow$$

$$P(\delta \cdot \mathbb{L}) \leq C^n P(\delta \cdot \mathbb{L}) + 1 \Leftrightarrow P(\delta \cdot \mathbb{L}) \leq \frac{1}{1-C^n}$$

$$P_{\frac{1}{\delta}}(L \setminus \{0\}) \leq C^n P(\delta \cdot \mathbb{L}) \leq \frac{C^n}{1-C^n} \leq 2^{-n} \quad \text{енс } C = \sqrt{\frac{2\pi}{e^{2\pi}-1}}$$



Лемма 3  $\exists B=QR$  -базис  $L$ . Тогда

$$\|_{2^n}(L) \leq \sqrt{n} \cdot \max_i (r_{ii}) \leq \sqrt{n} \cdot \max_i \|b_i\|$$

Л3 Леммы 2 достаточно показать, что  $\frac{1}{\lambda_1(L)} \leq \max_i r_{ii}$ .

В упр-иях по QR факторизации доказано, что

$$\lambda_1(L) \geq \min_i \hat{r}_{ii} = \min_i \frac{1}{r_{n-i+1, n-i+1}} \geq \frac{1}{\max_i r_{ii}} \quad \blacktriangleright$$