

# 第六讲

王伟文 暨南大学

## 1 有界差不等式

我们称函数  $\mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  满足以  $(L_1, L_2, \dots, L_d)$  为参数的有界差不等式, 若对于任意坐标  $k \in [d]$ , 存在参数  $L_k > 0$  使得

$$|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^{\setminus k})| \leq L_k \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d, \forall \mathbf{x}^{\setminus k} \in \{(x_1, x_2, \dots, \underbrace{x', \dots, x_d}_k) : x' \in \mathbb{R}\}$$

### 引理 1.1

若  $f$  满足以  $(L_1, L_2, \dots, L_d)$  为参数的有界差分不等式, 随机向量  $X = (X_1, X_2, \dots, X_d)$  各分量相互独立, 则

$$\mathbb{P}[|f(X) - \mathbb{E}[f(X)]| \geq t] \leq 2e^{-\frac{2t^2}{\sum_{i=1}^d L_i^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

**例 1.1.** 设  $X_i \in [a, b]$  且相互独立 ( $i = 1, 2, \dots, n$ ),  $\mathbb{E}X_i = \mu_i$ . 记  $X = (X_1, \dots, X_n)$ ,  $f(X) = \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_i)$ .

$$\begin{aligned} |f(x_1, \dots, x_k, \dots, x_n) - f(x_1, \dots, x'_k, \dots, x_n)| &= |(x_k - \mu_k) - (x'_k - \mu_k)| \\ &= |x_k - x'_k| \leq b - a \quad \forall k \in [n]. \end{aligned}$$

故  $f$  满足有界差不等式, 因此

$$\mathbb{P}[|f(X) - \mathbb{E}[f(X)]| \geq t] = \mathbb{P}\left[\left|\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_i)\right| \geq t\right] \leq 2e^{-\frac{2t^2}{n(b-a)^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

**例 1.2. 随机图中的圈数.** 给定无向图  $G = (V, E)$ , 其中  $V = \{1, 2, \dots, d\}$  表示图中顶点集合,  $E$  表示图中连边的集合. 图上的圈  $C$  为顶点集合的子集, 其中任意两个元素存在连边. 图的圈数  $C(G)$  为图上最大圈的元素个数.  $C(G) \in [1, d]$ .

在 Erdős-Rényi 模型中, 随机图由  $m := \binom{d}{2}$  维的随机向量  $Z = (X_{ij})_{i < j}$  刻画,  $X_{ij} \sim \text{Ber}(p)$  且相互独立, 指示节点  $i$  与  $j$  之间是否存在连边,  $C(G)$  为随机变量. 显然  $Z$  唯一确定  $C(G)$ , 因此  $C(G)$  可以表示为  $Z$  的函数  $f: \{0, 1\}^m \rightarrow [d]$ . 容易确定, 对任意  $k \in [m]$

$$|f(z_1, \dots, z_k, \dots, z_m) - f(z_1, \dots, z'_k, \dots, z_m)| \leq 1.$$

故  $f$  满足有界差不等式, 由引理 1.1

$$\mathbb{P} \left[ \frac{1}{m} |C(G) - \mathbb{E}[C(G)]| \geq \delta \right] \leq 2e^{-2m\delta^2} \quad \forall \delta \geq 0.$$

**例 1.3. Rademacher 复杂度.** 设  $\mathcal{A}$  为  $n$  维实空间的子集  $\mathcal{A} \subset \mathbb{R}^n$ ,  $\epsilon = (\epsilon_i)_{i \in [n]}$  为一组相互独立的 Rademacher 随机变量, 定义随机变量

$$Z = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} [\langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle] = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \sum_{i=1}^n a_i \epsilon_i$$

称  $\mathcal{R}(\mathcal{A}) := \mathbb{E}Z$  为集合  $\mathcal{A}$  的 Rademacher 复杂度.

记  $Z = f(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ .

$$\langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \langle \mathbf{a}, \epsilon^{\setminus k} \rangle = a_k(\epsilon_k - \epsilon'_k)$$

故

$$\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \{ \langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \langle \mathbf{a}, \epsilon^{\setminus k} \rangle \} = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} a_k(\epsilon_k - \epsilon'_k) \leq 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$$

因为

$$\langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \sup_{\mathbf{a}' \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}', \epsilon^{\setminus k} \rangle \leq \langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \langle \mathbf{a}, \epsilon^{\setminus k} \rangle$$

$$\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \{ \langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \sup_{\mathbf{a}' \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}', \epsilon^{\setminus k} \rangle \} \leq \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \{ \langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \langle \mathbf{a}, \epsilon^{\setminus k} \rangle \} \leq 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$$

即

$$\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \epsilon \rangle - \sup_{\mathbf{a}' \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}', \epsilon^{\setminus k} \rangle \leq 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$$

所以

$$f(\epsilon_1, \dots, \epsilon_k, \dots, \epsilon_n) - f(\epsilon_1, \dots, \epsilon'_k, \dots, \epsilon_n) \leq 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$$

同理得到

$$f(\epsilon_1, \dots, \epsilon'_k, \dots, \epsilon_n) - f(\epsilon_1, \dots, \epsilon_k, \dots, \epsilon_n) \leq 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$$

$f$  满足以  $\left( 2 \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k| \right)_{k \in [n]}$  为参数的有界差不等式.

$$\mathbb{P} [|Z - \mathbb{E}Z| \geq t] \leq 2e^{-\frac{t^2}{2 \sum_{k=1}^n (a_k^*)^2}} \quad \forall t \geq 0,$$

其中  $a_k^* = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} |a_k|$ .

## 2 高斯变量的 Lipschitz 函数

### 引理 2.1

设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  可微, 对于任意凸函数  $\phi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , 有

$$\mathbb{E}[\phi(f(X) - \mathbb{E}[f(X)])] \leq \mathbb{E}\left[\phi\left(\frac{\pi}{2}\langle \nabla f(X), Y \rangle\right)\right],$$

其中  $X, Y \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$ , 且  $X$  与  $Y$  独立.

### 定理 2.1

设  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  可微且  $L$ -Lipschitz 连续,  $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  为随机向量, 其中元素相互独立且服从标准高斯 (正态) 分布, 则  $f(X) - \mathbb{E}[f(X)]$  为以  $\frac{\pi L}{2}$  为参数的 *sub-Gaussian* 变量, 故有

$$\mathbb{P}[|f(X) - \mathbb{E}[f(X)]| \geq t] \leq 2e^{-\frac{2t^2}{\pi^2 L^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

**证明.** 对任意  $\lambda \in \mathbb{R}$ , 定义  $\phi(\cdot) = \exp(\lambda \cdot)$ ,  $\phi$  为凸函数, 由引理 2.1,

$$\mathbb{E}[\exp(\lambda(f(X) - \mathbb{E}[f(X)]))] \leq \mathbb{E}_{X,Y} \left[ \exp\left(\langle \frac{\lambda\pi}{2} \nabla f(X), Y \rangle\right) \right].$$

因为  $X$  与  $Y$  相互独立, 且  $Y \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n)$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_{X,Y} \left[ \exp\left(\langle \frac{\lambda\pi}{2} \nabla f(X), Y \rangle\right) \right] &= \mathbb{E}_X \mathbb{E}_Y \left[ \exp\left(\langle \frac{\lambda\pi}{2} \nabla f(X), Y \rangle\right) \right] \\ &= \mathbb{E}_X \left[ \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} \int_{\mathbb{R}^n} \exp\left(-\frac{1}{2} \mathbf{y}^T \mathbf{y} + \langle \frac{\lambda\pi}{2} \nabla f(X), \mathbf{y} \rangle\right) d\mathbf{y} \right] \\ &= \mathbb{E}_X \left[ \exp\left(\frac{\lambda^2 \pi^2}{8} \|\nabla f(X)\|^2\right) \right] \\ &\leq \exp\left(\frac{\lambda^2 \pi^2}{8} L^2\right) \quad (L\text{-Lipschitz}) \end{aligned}$$

故

$$\mathbb{E}[\exp(\lambda(f(X) - \mathbb{E}[f(X)]))] \leq \exp\left(\frac{\lambda^2 \pi^2}{8} L^2\right)$$

即  $f(X) - \mathbb{E}[f(X)]$  是以  $\frac{\pi L}{2}$  为参数的 *sub-Gaussian* 变量. □

**例 2.1.  $\chi^2$  集中不等式.** 设随机向量  $Z = (Z_k)_{k \in [n]}$  中元素为相互独立的标准正态分布随机变量,

则  $Y = \|Z\|^2 = \sum_{k=1}^n Z_k^2$  服从自由度是  $n$  的  $\chi^2$  分布.

定义函数  $f: \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n \mapsto \frac{\|\mathbf{v}\|}{\sqrt{n}}$ ,  $f$  为  $\frac{1}{\sqrt{n}}$ -Lipshitz 连续函数, 由定理 2.1

$$\mathbb{P}\left[\left|\frac{\sqrt{Y}}{\sqrt{n}} - \frac{1}{\sqrt{n}}\mathbb{E}[\sqrt{Y}]\right| \geq t\right] \leq e^{-\frac{2nt^2}{\pi^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

因为  $\frac{1}{\sqrt{n}}\mathbb{E}[\sqrt{Y}] \leq \frac{1}{\sqrt{n}}\sqrt{\mathbb{E}[Y]} = 1$ , 故有

$$\mathbb{P}\left[\frac{\sqrt{Y}}{\sqrt{n}} - 1 \geq t\right] \leq \mathbb{P}\left[\frac{\sqrt{Y}}{\sqrt{n}} - \frac{1}{\sqrt{n}}\mathbb{E}[\sqrt{Y}] \geq t\right] \leq e^{-\frac{2nt^2}{\pi^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

因此

$$\mathbb{P}[Y \geq n(1+t)^2] \leq e^{-\frac{2nt^2}{\pi^2}} \quad \forall t \geq 0.$$

因为  $(1+t)^2 = 1 + 2t + t^2 \leq 1 + 3t, t \in (0, 1)$

$$\mathbb{P}[Y \geq n(1+3t)] \leq \mathbb{P}[Y \geq n(1+t)^2] \quad \forall t \in (0, 1).$$

令  $\delta = 3t$ , 可整理得到

$$\mathbb{P}[Y \geq n(1+\delta)] \leq e^{-\frac{2n\delta^2}{9\pi^2}} \leq e^{-\frac{n\delta^2}{72}} \quad \forall \delta \in (0, 3).$$

**例 2.2. Gaussian 复杂度.** 设随机向量  $\mathbf{w} = (w_i)_{i \in [n]}$  中元素相互独立且服从标准高斯分布, 对于集合  $\mathcal{A} \subset \mathbb{R}^n$ , 定义随机变量

$$Z := \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \mathbf{w} \rangle$$

称  $\mathcal{G}(Z) := \mathbb{E}Z$  为集合  $\mathcal{A}$  的 Gaussian 复杂度.

定义函数  $f: \mathbf{w} \mapsto \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \mathbf{w} \rangle$ . 由 Cauchy-Schwartz 不等式

$$\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \mathbf{w} - \mathbf{w}' \rangle \leq (\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \|\mathbf{a}\|) \cdot \|\mathbf{w} - \mathbf{w}'\|.$$

又因为

$$f(\mathbf{w}) - f(\mathbf{w}') = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \mathbf{w} \rangle - \sup_{\mathbf{a}' \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}', \mathbf{w}' \rangle \leq \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \langle \mathbf{a}, \mathbf{w} - \mathbf{w}' \rangle$$

故

$$f(\mathbf{w}) - f(\mathbf{w}') \leq (\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \|\mathbf{a}\|) \cdot \|\mathbf{w} - \mathbf{w}'\|$$

同理

$$f(\mathbf{w}) - f(\mathbf{w}) \leq (\sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \|\mathbf{a}\|) \cdot \|\mathbf{w} - \mathbf{w}'\|$$

记  $D(\mathcal{A}) = \sup_{\mathbf{a} \in \mathcal{A}} \|\mathbf{a}\|$ , 函数  $f$  为  $D(\mathcal{A})$ -Lipschitz 连续. 由定理 2.1

$$\mathbb{P}[|Z - \mathbb{E}Z| \geq t] \leq 2e^{-\frac{2t^2}{\pi^2 D^2(\mathcal{A})}} \quad \forall t \geq 0.$$

**例 2.3. Gaussian 混沌.** 设  $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$  和  $\tilde{\mathbf{w}} \in \mathbb{R}^n$  为相互独立的标准 Gaussian 变量. 给定对称矩阵  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 定义随机变量

$$Z = \mathbf{w}^T \mathbf{A} \tilde{\mathbf{w}}$$

称  $Z$  为 Gaussian 混沌.

容易知道

- $\mathbb{E}[Z] = 0$
- 在给定  $\tilde{\mathbf{w}}$  条件下,  $Z$  为均值为 0, 方差为  $\|\mathbf{A}\tilde{\mathbf{w}}\|^2$  的 Gaussian 随机变量, 因此

$$\mathbb{P}[|Z| \geq t|\tilde{\mathbf{w}}] \leq \exp\left(-\frac{t^2}{2\|\mathbf{A}\tilde{\mathbf{w}}\|^2}\right) \quad \forall t \geq 0.$$

定义随机变量  $Y := \|\mathbf{A}\tilde{\mathbf{w}}\|$ , 记  $Y = f(\tilde{\mathbf{w}})$ , 则函数是  $\|\mathbf{A}\|_2$ -Lipschitz 连续. 由定理 2.1 有

$$\mathbb{P}[Y - \mathbb{E}[Y] \geq \delta] \leq \exp\left(-\frac{2\delta^2}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2^2}\right) \quad \forall \delta \geq 0.$$

注意到  $\mathbb{E}[Y^2] = \mathbb{E}[\tilde{\mathbf{w}}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \tilde{\mathbf{w}}] = \text{trace}(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\|_F^2$ , 由 Jensen 不等式

$$\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}[\sqrt{Y^2}] \leq \sqrt{\mathbb{E}[Y^2]} = \|\mathbf{A}\|_F$$

故

$$\mathbb{P}[Y - \|\mathbf{A}\|_F \geq \delta] \leq \mathbb{P}[Y - \mathbb{E}[Y] \geq \delta] \leq \exp\left(-\frac{2\delta^2}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2^2}\right) \quad \forall \delta \geq 0.$$

$$\mathbb{P}[Y^2 \geq (\delta + \|\mathbf{A}\|_F)^2] \leq \exp\left(-\frac{2\delta^2}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2^2}\right) \quad \forall \delta \geq 0.$$

因为  $(\delta + \|\mathbf{A}\|_F)^2 \leq 2\delta^2 + 2\|\mathbf{A}\|_F^2$ ,

$$\mathbb{P}[Y^2 \geq 2\delta^2 + 2\|\mathbf{A}\|_F^2] \leq \mathbb{P}[Y^2 \geq (\delta + \|\mathbf{A}\|_F)^2] \leq \exp\left(-\frac{2\delta^2}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2^2}\right) \quad \forall \delta \geq 0.$$

令  $\delta^2 = t\|\mathbf{A}\|_2$ ,

$$\mathbb{P}[Y^2 \geq 2t\|\mathbf{A}\|_2 + 2\|\mathbf{A}\|_F^2] \leq \exp\left(-\frac{2t}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2}\right) \quad \forall t \geq 0.$$

综上

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[|Z| \geq t] &\leq 2 \exp\left(-\frac{t^2}{4t\|\mathbf{A}\|_2 + 4\|\mathbf{A}\|_F^2}\right) + \exp\left(-\frac{2t}{\pi^2\|\mathbf{A}\|_2}\right) \\ &\leq 4 \exp\left(-\frac{t^2}{8t\|\mathbf{A}\|_2 + 8\|\mathbf{A}\|_F^2}\right) \quad \forall t \geq 0. \end{aligned}$$