

# Rademacher复杂度

计算机学院 20020129 王悟信

定理：对假设空间 $\mathcal{H} : \chi \rightarrow \{-1, +1\}$ ，根据分布 $\mathcal{D}$ 从 $\chi$ 中独立同分布采样得到示例集 $\mathcal{D} = x_1, x_2, \dots, x_m, x_i \in \chi, 0 < \delta < 1$ ，对任意 $h \in \mathcal{H}$ ，以至少 $1 - \delta$ 的概率有

$$E(h) \leq \hat{E}(h) + R_m(\mathcal{H}) + \sqrt{\frac{\ln(1/\delta)}{2m}}, \quad (12.47)$$

$$E(h) \leq \hat{E}(h) + \hat{R}_D(\mathcal{H}) + 3\sqrt{\frac{\ln(2/\delta)}{2m}}, \quad (12.48)$$

证明：

- 引理

实值函数空间 $\mathcal{F} : \mathcal{Z} \rightarrow [0, 1]$ ，根据分布 $\mathcal{D}$ 从 $\mathcal{Z}$ 中独立同分布采样得到数据集 $\mathcal{Z} = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$ ， $x_i \in \mathcal{Z}, 0 < \delta < 1$ ，对任意 $f \in \mathcal{F}$ ，以至少 $1 - \delta$ 的概率有

$$\mathbb{E}[f(x)] \leq \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m f(x_i) + 2R_m(\mathcal{F}) + \sqrt{\frac{\ln(1/\delta)}{2m}}$$

$$\mathbb{E}[f(x)] \leq \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m f(x_i) + 2\hat{R}_Z(\mathcal{F}) + 3\sqrt{\frac{\ln(2/\delta)}{2m}}$$

下面开始证明：

对二分类问题的假设空间 $\mathcal{H}$ ，令 $\mathcal{Z} = \chi \times \{-1, +1\}$ ，则 $\mathcal{H}$ 中的假设变形为

$$f_h(z) = f_h(x, y) = \mathbb{I}(h(x) \neq y)$$

于是就可以将值域为 $\{-1, +1\}$ 的假设空间 $\mathcal{H}$ 转化为值域为 $[0, 1]$ 的函数空间 $\mathcal{F} = \{f_h : h \in \mathcal{H}\}$

则

$$\begin{aligned}
\hat{R}_Z(\mathcal{F}_\mathcal{H}) &= \mathbb{E}_\sigma \left[ \sup_{f_h \in \mathcal{F}_\mathcal{H}} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \sigma_i f_h(x_i, y_i) \right] \\
&= \mathbb{E}_\sigma \left[ \sup_{h \in \mathcal{H}} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \sigma_i \mathbb{I}(h(x_i) \neq y_i) \right] \\
&= \mathbb{E}_\sigma \left[ \sup_{h \in \mathcal{H}} \sum_{i=1}^m \sigma_i \frac{1 - y_i h(x_i)}{2} \right] \\
&= \frac{1}{2} \mathbb{E}_\sigma \left[ \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \sigma_i + \sup_{h \in \mathcal{H}} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (-y_i \sigma_i h(x_i)) \right] \\
&= \frac{1}{2} \mathbb{E}_\sigma \left[ \sup_{h \in \mathcal{H}} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (-y_i \sigma_i h(x_i)) \right] \\
&= \frac{1}{2} \mathbb{E}_\sigma \left[ \sup_{h \in \mathcal{H}} \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (\sigma_i h(x_i)) \right] \\
&= \frac{1}{2} \hat{R}_D(\mathcal{H})
\end{aligned}$$

对上式求期望可得：

$$\mathbb{E}_Z[\hat{R}_Z(\mathcal{F}_\mathcal{H})] = \frac{1}{2} \mathbb{E}_Z[\hat{R}_D(\mathcal{H})]$$

而

$$\mathbb{E}_Z[\hat{R}_Z(\mathcal{F}_\mathcal{H})] = R_m(\mathcal{F}_\mathcal{H})$$

$$\mathbb{E}_Z[\hat{R}_D(\mathcal{H})] = R_m(\mathcal{H})$$

故

$$R_m(\mathcal{F}_\mathcal{H}) = \frac{1}{2} R_m(\mathcal{H})$$

根据引理，将 $h$ 即为 $f(x)$ ，带入可得

对于任意 $h \in \mathcal{H}$ ，以至少 $1 - \delta$ 的概率有

$$\mathbb{E}(h) \leq \hat{E}(h) + 2R_m(\mathcal{F}_\mathcal{H}) + \sqrt{\frac{\ln(1/\delta)}{2m}}$$

$$\mathbb{E}(h) \leq \hat{E}(h) + 2\hat{R}_Z(\mathcal{F}_{\mathcal{H}}) + 3\sqrt{\frac{\ln(2/\delta)}{2m}}$$

而，根据推理可得

将 $R_m(\mathcal{F}_{\mathcal{H}})$ 替换为 $\frac{1}{2}R_m(\mathcal{H})$

将 $\hat{R}_Z(\mathcal{F}_{\mathcal{H}})$ 替换为 $\frac{1}{2}\hat{R}_D(\mathcal{H})$

则该定理得证。