为简单起见,做如下假设:假设样本空间 χ 和假设空间 H 是离散的。令 $P(h|X,\mathcal{L}_a)$ 代表算法 \mathcal{L}_a 基于训练数据 X产生假设 h 的概率。令f代表我们希望学得的真实函数,对于二分类问题,假设真实目标函数可以是任何函数 $\chi \mapsto \{0,1\}$,且所有可能的f符合均匀分布。

令 l(h(x),f(x))为性能度量函数,用分类误差的和作为函数性能的评估,则有:

$$\sum_{f} E_{ote}(\mathcal{L}_{a}|X, f) = \sum_{f} \sum_{h} \sum_{x \in \chi - X} p(x) l(h(x), f(x)) p(h|X, \mathcal{L}_{a})$$

$$= \sum_{x \in \chi - X} p(x) \sum_{h} p(h|X, \mathcal{L}_{a}) \sum_{f} l(h(x), f(x))$$

对于评估函数 l,这里假设是二分类问题,所以对应样本空间 χ 所有的 f 可能为 $2^{|\chi|}$ 。由于 f 为均匀分布,所以通过算法学得的h(x)中,必有一半的 f 与h(x)的预测值相等。因此:

$$\sum_{f} l(h(x), f(x)) = \frac{1}{2} 2^{|\chi|} l(h(x) = f(x)) + \frac{1}{2} 2^{|\chi|} l(h(x) \neq f(x))$$
$$= 2^{|\chi| - 1} (l(h(x) = f(x)) + l(h(x) \neq f(x)))$$

对于二分类问题,任何评估函数 l 的正确分类与错误分类的得分应该是固定的,即:

$$l(0,0) = l(1,1), l(0,1) = l(1,0)$$
$$l(0,0) + l(0,1) = l(1,1) + l(1,0)$$

因此, $l(h(x) = f(x)) + l(h(x) \neq f(x))$ 为常数,设为A,则:

$$\sum_{f} E_{ote}(\mathcal{L}_{a}|X, f) = \sum_{x \in \chi - X} p(x) \sum_{h} p(h|X, \mathcal{L}_{a}) \sum_{f} l(h(x), f(x))$$

$$= \sum_{x \in \chi - X} p(x) \sum_{h} p(h|X, \mathcal{L}_{a}) \cdot 2^{|\chi| - 1}$$

$$= \sum_{x \in \chi - X} p(x) \cdot 1 \cdot 2^{|\chi| - 1}$$