

1.1. а) 1

$$H(X) = \sum_{h=1}^K p_h (1 - p_h), \text{ где } p_h = \frac{\sum_{x_i \in X} I\{y_i = h\}}{|X|}$$

Случайный классификатор $y(x) = j \propto$ дискретно
 $P(\text{ошибки}) \neq H(X)$

Реш-е. $P(\text{ошибки}) = P(\hat{y} \neq y) = \sum_{h=1}^n P(y=h, \hat{y} \neq h) = \sum_{h=1}^n P(y=h) \cdot P(\hat{y} \neq h) = \sum_{h=1}^n p_h (1 - p_h)$

Т.к. мы оценили $P(y=h)$ как p_h . А вообще нам не дано $P(y=h)$, так это \neg (II) \neg .

1.1. а) 2

$$a) L(y, c) = (y - c)^2 \Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n L(x_i, c) \rightarrow \min_c \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - c) = 0 \text{ (т.к. параболы - строго}$$

выпуклые, ^{лиш.} сумма с попом коэф-ли не \Rightarrow выпукла $\Rightarrow \exists ! \min$). Тогда $c = \bar{y} \Rightarrow$

$$\Rightarrow H(x) = \frac{1}{|x|} \sum_{x \in x} (y_i - \bar{y})^2$$

$$b) \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |y_i - c| \rightarrow \min_c$$

$$- \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{sign}(y_i - c) = 0 \quad \left(\text{опять же в силу выпуклости реш. } \in \text{ } \begin{matrix} \text{сущ.} \\ \text{ед.} \end{matrix} \right)$$

$$\Rightarrow c = \text{med}\{y_1, \dots, y_n\}.$$

Какое ^{оптимальное} значение в месте? Т.к. значение

в месте - какая-то константа, нам хочется минимизировать эту функцию ~~места~~ риска, которая есть $H(x) \Rightarrow$ оптимальные значения

в местах: а) $\bar{y} = \frac{1}{|x_m|} \sum_{x \in x_m} y_i$

б) $\bar{y} = \text{med}\{y_1, \dots, y_m\}.$

$$H(x) = \min_{\substack{p_1, \dots, p_k \in [0,1] \\ \sum_{i=1}^k p_i = 1}} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n L(y_i, \{p_k\})$$

Реш-е:

$$a) L(y, \{p_k\}) = \sum_{k=1}^K (p_k - I\{y=k\})^2$$

$$\begin{aligned} \text{Тогда } \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n L(y_i, \{p_k\}) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^K (p_k^2 - 2 I\{y_i=k\} p_k + I\{y_i=k\}) \\ &= \sum_{k=1}^K (p_k^2 - 2 \cdot \underbrace{\hat{p}_k p_k}_{\substack{\hat{p}_k \\ \sum_{i=1}^K \hat{p}_i = 1}} + \hat{p}_k) = \end{aligned}$$

$$= \sum_{k=1}^k p_k^2 - 2 \sum_{k=1}^k \hat{p}_k p_k + 1 \longrightarrow \min_{\substack{\{p_k\} \\ \sum_{k=1}^k p_k = 1}}$$

$$L(\vec{p}, \lambda) = \sum_{k=1}^k p_k^2 - 2 \sum_{k=1}^k \hat{p}_k p_k + 1 + \lambda \left(\sum_{k=1}^k p_k - 1 \right)$$

Необх. усл-е ККТ (усл-е опт-е - аддитивная р-я):

$$\frac{\partial L}{\partial p_k} = 2p_k - 2 \cdot \hat{p}_k + \lambda = 0 \quad (\cancel{2p_k - 2 + \lambda = 0}) \quad \forall k$$

Зам-м, что отсюда следует: $\sum_{k=1}^k \frac{\partial L}{\partial p_k} = 2 - 2 + k\lambda = 0$

$\Rightarrow \lambda = 0 \Rightarrow p_k = \hat{p}_k \quad \forall k$, причем $p_k \in [0, 1]$.

Зам-м, что $H(X)$ выпукла как сумма выпуклых с коэф-ми $> 0 \Rightarrow$ необх. усл-е явл.

$$\text{достаточным} \Rightarrow H(X) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n L(y_i, \{\hat{p}_k\}) = \\ = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^k (\hat{p}_k - I\{y_i = k\})^2 = 1 - \sum_{k=1}^k \hat{p}_k^2 = \sum_{k=1}^k \hat{p}_k(1 - \hat{p}_k)$$

Тогда и в исходных будут такие оптимальные вер-ти: $p_k = \hat{p}_k$.

$$\text{б) } L(y, \{p_k\}) = - \sum_{k=1}^k I\{y=k\} \log p_k \Rightarrow \\ \Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n L(y_i, \{p_k\}) = - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^k I\{y_i=k\} \log p_k = \\ = - \sum_{k=1}^k \hat{p}_k \log p_k \longrightarrow \min_{\substack{\{p_k\} \\ \sum_{k=1}^k p_k = 1}}$$

$$L(\vec{p}, \lambda) = - \sum_{k=1}^k \hat{p}_k \log p_k + \lambda \left(\sum_{k=1}^k p_k - 1 \right)$$

Так $\hat{p}_k \geq 0$, то $-\sum_{k=1}^k \hat{p}_k \log p_k$ выпукла, ограничена линейны \Rightarrow необх. усл-е явл. достаточным: (ККТ)

$$\frac{\partial L}{\partial p_k} = - \frac{\hat{p}_k}{p_k} + \lambda = 0 \Rightarrow \frac{\partial L}{\partial p_k} = 0$$

$$\Rightarrow \lambda p_k = \hat{p}_k \Rightarrow \lambda \sum_{k=1}^K p_k = \sum_{k=1}^K \hat{p}_k \Rightarrow \lambda = 1 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow p_k = \hat{p}_k \in [0, 1] \Rightarrow H(x) = - \sum_{k=1}^K \hat{p}_k \log \hat{p}_k$$

Принимем оптимальные значения вероятностей массов в листьях: $p_k = \hat{p}_k$.

1.1 с/4

Возврата: n , ширина: d , глубина: D . $T(H(x)) = O(1)$

Решение. На каждом шаге мы делаем след.

действия: для каждого из d признаков уже перебрали все возможные $|X_m|$ значений и считаем $H(x)$,

пока $Q(x, j, t)$. число объектов в вершине Т.к. на каждом из уровней всегда n объектов, то суммарно перебирается $n \cdot d \cdot D$

Тогда в итоге: $O(nd \cdot D)$