

Ошинов Николай 492

Теоретические задачи.

① Покажем, что выборка среднего значения порождает на объектах обучающей выборки лучше для MSE.

Рассчитаем ошибку в общем случае:

$$E \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{1}{n} E \sum_{i=1}^n y_i^2 - \frac{2}{n} E y_i \bar{y} + \bar{y}^2 =$$

$$= E y_1^2 - \bar{y}^2$$

$$= E \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = E y_1^2 - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n E y_i \bar{y} + \frac{2}{n} E y^2 +$$

$$+ E y^2 = E y_1^2 - 2 \frac{n-1}{n} \bar{y}^2 + \frac{n-2}{n} y^2 =$$

$$= E y_1^2 + \frac{n-2}{n} D y^2 - \bar{y}^2 \Rightarrow$$

выбирая  $\bar{y}$  для случайного объекта, получаем, что ошибка будет уменьшаться на  $D y^2 \cdot \frac{n-2}{n}$



Вывод

(2)

$$G(\mathbf{v}_i, t) = \frac{|L|}{|Q|} K(L) + \frac{|R|}{|Q|} K(R) \rightarrow \min_{\mathbf{v}_i, t}$$

$$K(x) = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}_c)^2$$

Предиктор не имеет bug feature threshold

⇒ алгоритм имеет разделение, которое можно описать функцией  $y = \text{const}$

Для упрощения работы надо в качестве функции  $K$  брать ошибку линейной регрессии и вместо этого подбирать коэффициенты  $a, b$  нашей линейной модели  $y = ax + b$ .

(3) Ищем описание многомерного нормального распределения.

$$p(x) = e^{-\frac{1}{2}(\bar{x} - \bar{\mu})^T \Sigma^{-1}(\bar{x} - \bar{\mu})} \cdot \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^d |\Sigma|}}$$



$$H(x) = - \int p(x) \ln p(x) dx =$$

$$= \int p(x) \left[ -\frac{1}{2} \ln (2\pi)^n |\Sigma| \right] + (-\frac{1}{2}) (x-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu) dx$$

$$= \frac{1}{2} \ln (2\pi)^n |\Sigma| + \frac{1}{2} \int p(x) ((\bar{x}-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu)) dx$$

$$\text{tr} ((\bar{x}-\mu)^T \Sigma^{-1} (\bar{x}-\mu)) =$$

$$= \text{tr} \Sigma^{-1} (\bar{x}-\mu)^T (\bar{x}-\mu) = \text{tr} E = n =$$

$$= (\bar{x}-\mu)^T \Sigma^{-1} (\bar{x}-\mu) =$$

$$\textcircled{2} \frac{1}{2} \ln (2\pi)^n |\Sigma| + \frac{n}{2}$$

