

Задача восстановления регрессии

Функция потерь  $L(y', y) = (y' - y)^2$

Доказать, что если  $f^*(x) = \operatorname{argmin}_c E((Y - c)^2 | X = x)$ , то  $f^*(x) = E(Y | X = x)$

1. Разложим  $(Y - c)^2$  как  $Y^2 - 2Yc + c^2$ , тогда  $f^*(x) = \operatorname{argmin}_c E(Y^2 - 2Yc + c^2 | X = x)$

Плк. мат. ожидание линейно, то

$$E(Y^2 - 2Yc + c^2 | X = x) = E(Y^2 | X = x) - 2E(Yc | X = x) + E(c^2 | X = x) = E(Y^2 | X = x) - 2cE(Y | X = x) + c^2$$

$E(Y^2 | X = x)$  не зависит от  $c \Rightarrow f^*(x)$  будет принимать мин. знач. в случае, если

$$\frac{d}{dc} (-2cE(Y | X = x) + c^2) = 0$$

$$-2E(Y | X = x) + 2c = 0 \Rightarrow$$

$$c = E(Y | X = x)$$

$$f^*(x) = E(Y | X = x)$$

2.  ~~$R(f^*) = \int_x \int_y L(f^*(x), y) p(x, y) dx dy$~~

2  $R(f^*) = \int_x \int_y L(f^*(x), y) p(x, y) dx dy =$

$\int_x \int_y L(f^*(x), y) p(y|x) dy p(x) dx$ , где  $\int_y L(f^*(x), y) p(y|x) dy$  - мат. ожидание -  $E(L(f^*(x), Y) | X = x) \Rightarrow$

$$R(f^*) = \int_x E(L(f^*(x), Y) | X = x) p(x) dx$$

$$L(f^*(x), Y) = (f^*(x) - Y)^2 \Rightarrow$$

$$R(f^*) = \int_x E((f^*(x) - Y)^2 | X=x) p(x) dx$$

т.к.  $f^*(x) = E(Y | X=x)$ , то

$$R(f^*) = \int_x E(E(Y | X=x) - Y)^2 | X=x) p(x) dx$$

Представим

$$E(E(Y | X=x) - Y)^2 | X=x) \text{ как}$$

$$D_Y(Y | X=x) \text{ т.к. } D(X) = E((X - E(X))^2)$$

$$R(f^*) = \int_x D_Y(Y | X=x) p(x) dx$$

По определению мат. ожидания

$$E(X) = \int_x X p(x) dx \Rightarrow$$

$$R(f^*) = E_x(D_Y(Y | X=x))$$

№36  
Задача восстановление регрессии

Доказать  $\min R(f)$  при  $f(x) = \text{median}(Y|X=x)$

$$R(f) = \int_X \int_Y L(f(x), y) p(y|x) dy p(x) dx$$

Заменим  $\int_y L(f(x), y) p(y|x) dy$  как

$$E(L(f(x), Y) | X=x) = E(|f(x) - Y| | X=x) \text{ no problem} \Rightarrow$$

$$R(f) = \arg \min_{f(x)} E(|f(x) - Y| | X=x) =$$

$$\textcircled{E} \arg \min_c E(\|c - Y\| | X=x)$$

По определению мат. окисл. ~~через~~ ~~свойство~~  
~~свойства~~ ~~функции~~ для абсол. непрер. случ. вел.  
 $E\{f(x)\} = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dF(x)$  где

$$E|x| = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx, \text{ wegen}$$

$$E(|c - Y| | X = x) = \int_{-\infty}^{\infty} |c - Y| f(x) dx$$

Запишем интеграл как сумму интегралов

$$\int_{-\infty}^c (c-y) f(x) dx + \int_c^{\infty} (c-y) f(x) dx = \int_{-\infty}^c c f(x) dx - \int_{-\infty}^c y f(x) dx + \int_c^{\infty} c f(x) dx - \int_c^{\infty} y f(x) dx$$

$$\frac{dR(f)}{dc} = \int_{-\infty}^c f(x) dx - \int_c^{\infty} f(x) dx = 0$$

п.к. ищем мин. знак

получаем систему уравнений

$$\int_a^b f(x) dx - \int_c^b f(x) dx = 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

Из которой следует, что  
 $\int_{-\infty}^x f(x) dx$  и  $\int_x^{\infty} f(x) dx = \frac{1}{2}$ , что соответствует  
значению  $f(x) = \text{median}(Y|x=x)$   
Что и требовалось доказать



538 Задача классификации

$$K=2 \quad \{0, 1\}$$

$$L(y', y) = \begin{matrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{matrix}, \text{ где } L(0,0)=L(1,1)=0 \\ L(1,0)=1, L(0,1)=1$$

Доказать, что  $f(x) = \operatorname{argmax}_{y \in \{0,1\}} l_y \Pr(y|x)$

$$\Pr(y=0|X=x) = \frac{\Pr(X=x|y=0) \Pr(y=0)}{\Pr(X=x)}$$

$$\Pr(y=1|X=x) = \frac{\Pr(X=x|y=1) \Pr(y=1)}{\Pr(X=x)}$$

Вероятность ошибки можно записать как

$$R(f) = \sum_{y=0}^K l_y \Pr(y=y|X=x)$$

$$f^*(x) = \operatorname{argmin} R(f) = \operatorname{argmin} \sum_{y=0}^K l_y \Pr(y=y|X=x)$$

Если  $l_0 < l_1$ , то  $R(f)$  будет минимальна при  $y=1$

Если  $l_0 > l_1$ , то  $R(f)$  будет минимальна при  $y=0$

~~Если  $l_0 = l_1$ , то~~

В таком случае  $f^*(x) = \operatorname{argmax}_{y \in \{0,1\}} l_y \Pr(y|x)$

Будет выбран класс соответствующий произведению минимального знач. функции ошибки на апостер. вер.

537

$$f'(x) = \text{moda}(Y|X=x)$$

Найти  $L(y', y)$

Чтобы минимум  $R(f)$  давала мода, необходимо чтобы функция потерь имела вид:

$$L(y', y) = \begin{cases} 0, & \text{если } y' = \text{moda}(Y|X=x) \\ 1, & \text{если } y' \neq \text{moda}(Y|X=x) \end{cases}$$

т.е. имеет индикаторный вид

В таком случае аппроксимируем средний риск для рассмотрения приближенно

$$R(f) = \hat{R}(f) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N L(f(x^i), y^i)$$

В случае если  $f(x^i)$  равно моде, то ~~среднее~~ ~~сумма~~ значение 0 будет чаще встречаться в неслучайности, ввиду того, что  $f(x^i)$  соответствует наиболее частому значению, из-за которого функция потерь будет принимать значение 0

39 Задача классификации с  $k$  классами

$$L(y', y) = l_{y'y} \quad (y', y = 1, 2, \dots, k)$$

$$L_{y'y} = \begin{pmatrix} L_{11} & L_{21} & \dots & L_{k1} \\ L_{12} & L_{22} & \dots & \vdots \\ \vdots & \dots & L_{33} & \vdots \\ L_{1k} & \dots & \dots & L_{kk} \end{pmatrix}$$

В задаче минимизации ошибки имеет

выг:  $R(f) = \int_x \sum_{y=1}^k L_{y'y} P_r(y|x) p(x) dx; R(f) \xrightarrow{\min}$

$$\Rightarrow f^*(x) = \operatorname{argmin}_{y' \in \{1, \dots, k\}} \sum_{y=1}^k L_{y'y} P_r(y|x)$$