

№35.

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

$$\text{З-мб: } f^*(x) = \arg \min_c E((Y-c)^2 | X=x) \Rightarrow f^*(x) = E(Y | X=x)$$

2) $R(f^*) = ?$

$$\text{Решение: } 1) E((Y-c)^2 | X=x) = \underbrace{E(Y^2 | X=x)}_{\text{не зависит от } c} - 2c \underbrace{E(Y | X=x)}_{\mu(x)} + c^2 \quad \ominus$$

$$\ominus E(Y^2 | X=x) - 2c\mu(x) + c^2$$

$$\text{Найдём min по } c: \frac{d}{dc} (E(Y^2 | X=x) - 2c\mu(x) + c^2) = -2\mu(x) + 2c = 0 \Rightarrow c = \mu(x) = \underbrace{E(Y | X=x)}_{E(Y | X=x)}$$

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

$$2) R(f^*) = E((Y - f^*(X))^2) = E((Y - E(Y | X))^2) = E(\text{Var}(Y | X))$$

№36.

$$L(y', y) = |y' - y|$$

$$f(x) = \text{median}(Y | X=x), \text{ т.к. } R(f) \rightarrow \min$$

$$\text{Решение: } R(f) = E_{Y|X=x}(|f(x) - Y|) \Rightarrow R(f) = \int_{-\infty}^{\infty} |f(x) - y| dF(y | X=x)$$

$$R(f) = \int_{-\infty}^{f(x)} (f(x) - y) dF(y | X=x) + \int_{f(x)}^{\infty} (y - f(x)) dF(y | X=x) \quad \text{ф-ция потерь. Угнм } X=x$$

$$\frac{dR(f)}{df(x)} = \int_{-\infty}^{f(x)} dF(y | X=x) - \int_{f(x)}^{\infty} dF(y | X=x) = F(f(x) | X=x) - (1 - F(f(x) | X=x))$$

$$\text{Найдём min этой ф-ции: } 2F(f(x) | X=x) - 1 = 0 \Rightarrow F(f(x) | X=x) = \frac{1}{2}$$

№37.

$$\Downarrow \\ f(x) = \text{median}(Y | X=x)$$

$$\text{Это ф-ция потерь } L(y, y') = \begin{cases} 0, & \text{если } y = y' \\ 1, & \text{если } y \neq y' \end{cases}$$

Минимизируя такую ф-цию потерь, оптимальное ~~предсказание~~ ~~предсказание~~ для каждого набора данных будет значением y' , которое наиболее часто встречается, то есть мода условного распределения $P(y | x)$.

№38.

$$L(0,0)=L(1,1)=0, L(1,0)=L_1, L(0,1)=L_0 \quad \{0,1\}.$$

$$f^*(x) = \arg \max_{y \in \{0,1\}} L_y \cdot P(y|x).$$

Докажем: Если $y'=0$.

$$R(0|x) = L(0,0) \cdot P(y=0|x) + L(0,1) \cdot P(y=1|x) = 0 \cdot P(y=0|x) + L_0 \cdot P(y=1|x) = L_0 \cdot P(y=1|x).$$

Если $y'=1$:

$$R(1|x) = L(1,1) \cdot P(y=1|x) + L(1,0) \cdot P(y=0|x) = 0 \cdot P(y=1|x) + L_1 \cdot P(y=0|x) = L_1 \cdot P(y=0|x).$$

Решением минимизир.-risk, т.е. при $R(0|x) < R(1|x)$ выбер. значение $y'=0$

$$f^*(x) = 0, \text{ если } L_0 \cdot P(y=1|x) < L_1 \cdot P(y=0|x)$$

$$f^*(x) = 1, \text{ если } L_1 \cdot P(y=0|x) \geq L_0 \cdot P(y=1|x) \quad \Rightarrow f^*(x) = \arg \max_{y \in \{0,1\}} L_y \cdot P(y|x)$$

№39.

$$L(y', y) = L_{y'y} \quad (y', y = 1, 2, \dots, K).$$

Выразить $f^*(x)$.

Докажем: Чтобы минимизировать среднюю потерю, байесов классификатор выберет тот класс y' , при котором минимизация суммы:

$$E_{Y|X=x}[L(y', Y)] = \sum_{y=1}^K L_{y'y} \cdot P(Y=y|X=x)$$

$$f^*(x) = \arg \min_{y' \in \{1, \dots, K\}} \sum_{y=1}^K L_{y'y} \cdot P(Y=y|X=x).$$

$$\Downarrow$$

$$f^*(x) = \arg \min_{y' \in \{1, \dots, K\}} E_{Y|X=x}[L(y', Y)].$$