hw1 - task 4

Ирина Гавенко

Задача №4.1

Определение наивного байесовского классификатора:

$$a(x) = argmax_y P(y) \prod_{k=1}^n P(x^{(k)}|y) \Longrightarrow$$

из условия классы имеют одинаковые априорные вероятности: $\Longrightarrow argmax_y \prod_{k=1}^n P(x^{(k)}|y)$

$$\Longrightarrow argmax_y \prod_{k=1}^n P(x^{(k)}|y)$$

Из условия:
$$P(x^{(k)}|y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \cdot e^{\frac{z^{(k)} - \mu_{yk}}{2\sigma^2}}$$
. То есть $P(x^{(k)}|y) \sim N(\mu_{yk}, \sigma)$.

Тогда рассмотрим argmax: максимум функции условной вероятности будет достигаться при минимуме суммы квадратов отклонений: $\rho(x, \mu_u)$.

То есть x отнесем к тому классу, чей центр μ_y будет ближе к нему находиться.

Задача №4.2

В треугольнике ROC-AUC нам заданы две точки: (0,0),(1,1). Рассмотрим, где будет находиться третья точка.

Мы получаем случайные ответы: с вероятностью p – единицу, с вероятностью (p-1) – ноль. То есть биномиальное распределение.

Тогда координата по x третьей точки - это количество единиц (S_1) , а по y - количество нулей (S_0) .

 $E(S_1) = n * p$, где n - общее количество исходов.

Тогда
$$E(TPR) = \frac{E(S_1) \cdot \frac{S_1}{n}}{S_1}) = \frac{np}{n} = p$$
 $E(FPR) = \frac{E(S_1) \cdot \frac{S_2}{n}}{S_2} = \frac{np}{n} = p$

$$E(FPR) = \frac{E(S_1) \cdot \frac{S_2}{n}}{S_2} = \frac{np}{n} = p$$

Получаем, что третья точка будет лежать на диагоняли, соединяющей (0,0) и (1,1).

Площадь под этой диагональю и, соответсвенно, ROC-AUC равны 0.5.