

تمرین شماره دوم درس یادگیری ماشین

پریا پاسه‌ورز

شماره دانشجویی: 810101393

سوال سوم)

برای یک مسئله طبقه‌بندی دو کلاسه با در نظر گرفتن متغیر ورودی تک بعدی X ،

$$P(x|y=0) = N(0, \sigma^2)$$

$$P(x|y=1) = N(2, \sigma^2)$$

و فرض برابر بودن احتمال پیشین دو کلاس، آستانه به حداقل رسیدن ریسک با فرض اینکه،

$$\begin{pmatrix} \lambda_{11} & \lambda_{12} \\ \lambda_{21} & \lambda_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & a \\ a^2 & 0 \end{pmatrix}$$

به دست آوردید و تاثیر افزایش a را در آستانه به دست آمده تفسیر کنید.

طبق رابطه conditional risks داریم:

$$R(\alpha_1|x) = \lambda_{11}P(\omega_1|x) + \lambda_{12}P(\omega_2|x)$$

$$R(\alpha_2|x) = \lambda_{21}P(\omega_1|x) + \lambda_{22}P(\omega_2|x)$$

حال اگر مقادیر لاندا را جایگذاری کنیم خواهیم داشت:

$$R(\alpha_1|x) = a P(\omega_2|x)$$

$$R(\alpha_2|x) = a^2 P(\omega_1|x)$$

برای به دست آوردن آستانه به حداقل رسیدن ریسک، باید نقطه‌ای را پیدا کنیم که:

$$R(\alpha_1|x) = R(\alpha_2|x)$$

$$a P(\omega_2|x) = a^2 P(\omega_1|x)$$

طبق رابطه بیز:

$$aP(\omega_2|x) = a^2P(\omega_1|x)$$

$$a \frac{p(x|\omega_2)p(\omega_2)}{p(x)} = a^2 \frac{p(x|\omega_1)p(\omega_1)}{p(x)}$$

با توجه به برابر بودن احتمال پیشین دو کلاس خواهیم داشت:

$$a p(x|\omega_2) = a^2 p(x|\omega_1)$$

از طرف دیگر، با توجه اینکه توزیع گاوسی داریم:

$$P(x|y = 0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$P(x|y = 1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-2)^2}{2\sigma^2}\right)$$

پس:

$$a \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-2)^2}{2\sigma^2}\right) = a^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$a \exp\left(-\frac{(x-2)^2}{2\sigma^2}\right) = a^2 \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$$

از دو طرف رابطه لگاریتم می گیریم:

$$-\frac{(x-2)^2}{2\sigma^2} = \ln(a) - \frac{x^2}{2\sigma^2}$$

$$\ln(a) = \frac{x^2 - (x-2)^2}{2\sigma^2}$$

$$\ln(a) = \frac{x^2 - (x^2 - 4x + 4)}{2\sigma^2}$$

$$\ln(a) = \frac{4x - 4}{2\sigma^2}$$

$$\ln(a) = \frac{2(x-1)}{\sigma^2}$$

$$x = 1 + \frac{\sigma^2 \ln(a)}{2}$$

افزایش مقدار a باعث می شود که آستانه ریسک افزایش یابد و به مقدار $P(x|y = 1)$ نزدیک شود، پس دیتاهای بیشتری به عنوان $y = 1$ دسته بندی می شوند. از طرف دیگر مدل نسبت به پیش بینی $y = 0$ حساس تر می شود، چون $P(y = 0|x)$ سریعتر رشد می کند و برای $P(y = 1|x)$ برقرار ماندن نامساوی سخت تر می شود، پس مدل نمونه های کمتری را به عنوان $y = 0$ پیش بینی می کند.