

پاسخ تمرین ۲ یادگیری ماشین

امین اسدی

پاییز ۱۳۹۹

①

$$D_{\text{Red}} = [(1,1), (1,2), (2,1), (2,2), (2,3), (4,3)]$$

$$D_{\text{Blue}} = [(-1,-1), (-1,-2), (-2,-1), (3,1), (3,-2)]$$

$$\mu_{\text{Red}} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix} \quad \Sigma_{\text{Red}} = \begin{bmatrix} 1.2 & 0.6 \\ 0.6 & 0.8 \end{bmatrix} \quad \underline{\text{ddof} = 1}$$

$$\mu_{\text{Blue}} = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \Sigma_{\text{Blue}} = \begin{bmatrix} 1 & -0.5 \\ -0.5 & 1.5 \end{bmatrix}$$

$$P_{\text{Red}} = \frac{n_{\text{Red}}}{n_{\text{Red}} + n_{\text{Blue}}} = \frac{6}{6+5} = \frac{6}{11} \quad R_{\text{Blue}} = 1 - P_{\text{Red}} = \frac{5}{11}$$

$$g_i(x) = \frac{-1}{2} (x - \mu)^T \Sigma_i^{-1} (x - \mu) - \frac{d}{2} \ln 2\pi - \frac{\ln |\Sigma_i|}{2} + \ln P(w_i)$$

$i \in \{\text{Red}, \text{Blue}\}$

Gaussian

$$= x^T W_i x + w_i^T x + w_{i0}$$

$$W_i = \frac{-1}{2} \Sigma_i^{-1}$$

$$w_i = \Sigma_i^{-1} \mu_i$$

$$w_{i0} = \frac{-1}{2} \mu_i^T \Sigma_i^{-1} \mu_i - \frac{\ln |\Sigma_i|}{2} + \ln P(w_i)$$

$$\Sigma_{\text{Red}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1.33 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\Sigma_{\text{Blue}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1.2 & 0.4 \\ 0.4 & 0.8 \end{bmatrix}$$

$$W_{\text{Red}} = \begin{bmatrix} -0.67 & 0.5 \\ 0.5 & -1 \end{bmatrix}$$

$$W_{\text{Blue}} = \begin{bmatrix} -0.6 & -0.2 \\ -0.2 & -0.4 \end{bmatrix}$$

$$w_{\text{Red}} = \begin{bmatrix} 0.67 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$w_{\text{Blue}} = \begin{bmatrix} -2.8 \\ -1.6 \end{bmatrix}$$

$$w_{\text{Red},0} = -3.01$$

$$w_{\text{Blue},0} \approx -4.5$$

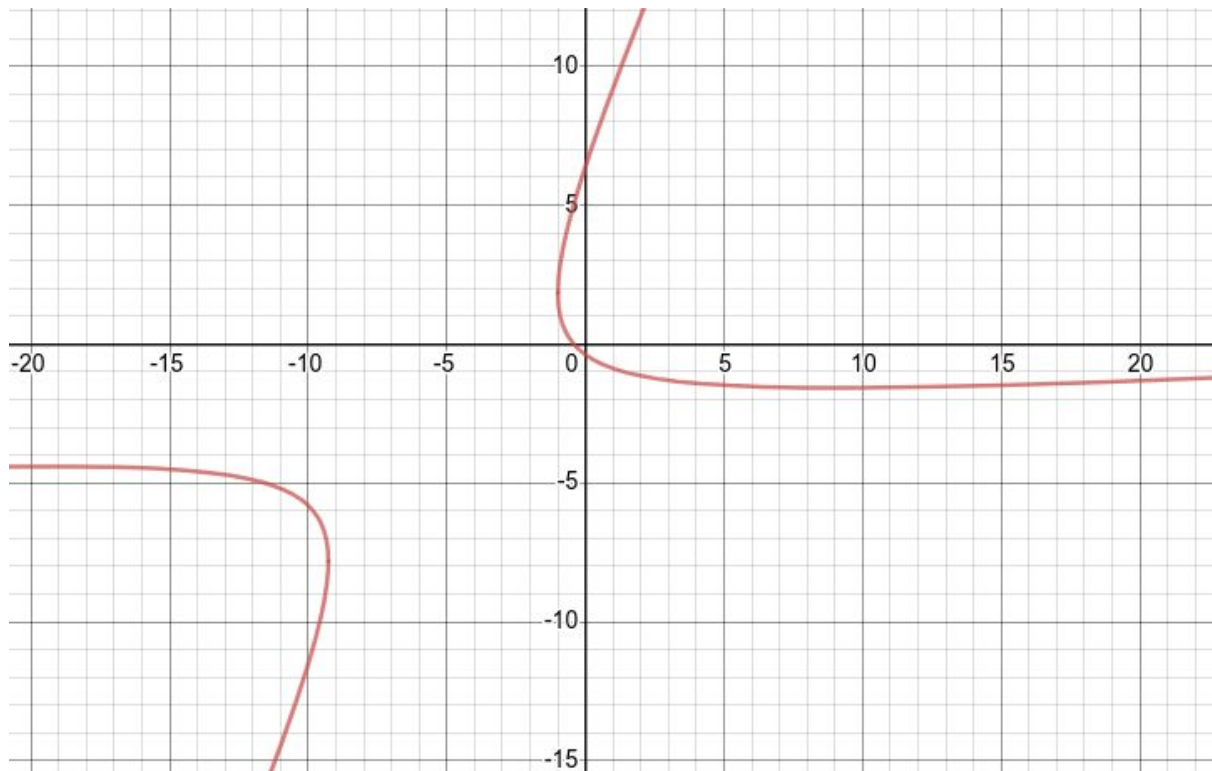
decision boundary  $\rightarrow g_{\text{Red}}(x) > g_{\text{Blue}}(x)$

$$\rightarrow [x \ y] \begin{bmatrix} -0.67 & 0.5 \\ 0.5 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.67 \\ 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} - 3.01 = [x \ y] \begin{bmatrix} -0.6 & -0.2 \\ -0.2 & -0.4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -2.8 \\ -1.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} - 4.5$$

$$\rightarrow [x \ y] \begin{bmatrix} -0.07 & 0.7 \\ 0.7 & -0.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + [3.47 \ 3.6] \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} + 1.5 = 0$$

$$\rightarrow -0.07x^2 + 1.4xy - 0.6y^2 + 3.47x + 3.6y + 1.5 = 0$$

نمودار مرز تصمیم گیری:



سوال دوم (۱۰ نمره)

$$P(x) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} |\Sigma|^{\frac{1}{2}}} e^{-\frac{1}{2}(x-\mu)^T \Sigma^{-1}(x-\mu)} \quad \text{الف (2)}$$
$$\rightarrow P\left(\begin{bmatrix} 2 \\ 0.5 \\ 3 \end{bmatrix}\right) = \underline{0.002}$$

$$x - \mu = \begin{bmatrix} 2 \\ 0.5 \\ 3 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -0.5 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0.13 & -0.05 \\ 0 & -0.05 & 0.22 \end{bmatrix}$$

ب

$\omega_i \rightarrow$  minimum risk  $\rightarrow R_i < R_j$  for all  $j$

الف ۳

$$R_i = \sum_{k=1}^c \lambda_s P(\omega_k | x) = \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq j}}^c \lambda_s P(\omega_k | x) + \lambda_s P(\omega_j | x)$$

$$R_j = \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^c \lambda_s P(\omega_k | x) + \lambda_s P(\omega_i | x)$$

$$R_i - R_j < 0 \rightarrow \lambda_s P(\omega_j | x) - \lambda_s P(\omega_i | x) < 0$$

$$\rightarrow P(\omega_i | x) > P(\omega_j | x)$$

$$R_w = \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq c+1}}^c \lambda_r P(\omega_k | x) = \lambda_r \sum_{k=1}^c P(\omega_k | x) \stackrel{\sum_{k=1}^c P(\omega_k | x) = 1}{=} \lambda_r$$

$$R_i < R_w \rightarrow \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^c \lambda_s P(\omega_k | x) < \lambda_r \rightarrow \lambda_s \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^c P(\omega_k | x) < \lambda_r$$

$$\rightarrow \lambda_s (1 - P(\omega_i | x)) < \lambda_r \rightarrow P(\omega_i | x) \geq 1 - \frac{\lambda_r}{\lambda_s}$$

$$g_i(x) = \begin{cases} P(\omega_i | x) P(x) & i \leq c \\ (1 - \frac{\lambda_r}{\lambda_s}) \sum_{j=1}^c P(\omega_j | x) P(x) & i > c+1 \end{cases} = \begin{cases} P(\omega_i | x) P(x) & i \leq c \text{ (ب)} \\ P(x) (1 - \frac{\lambda_r}{\lambda_s}) \sum_{j=1}^c P(\omega_j | x) & i > c+1 \end{cases}$$

در صورتی که داشته باشیم  $c \geq 1$  و بخواهیم  $g_i$  و  $g_j$  را مقایسه کنیم  $P(\omega_j | x) P(x)$  و  $P(\omega_i | x) P(x)$  مقایسه خواهیم شد. پس برای انتخاب کلاس  $i$ :

باید  $P(\omega_i | x) > P(\omega_j | x)$  باشد (به ازای هر  $j$ ). همچنین اگر  $0 \leq i \leq c$  و  $c+1 \leq j \leq n$  نگاه  
برای انتخاب کلاس  $i$  باید داشته باشیم:  $P(\omega_i | x) > 1 - \frac{\lambda_r}{\lambda_s} \rightarrow P(x) (1 - \frac{\lambda_r}{\lambda_s}) < P(\omega_i | x) P(x)$   
در نتیجه طبق بخش الف دو شرط برقرار هستند و انتخاب کلاس  $i$  بهینه است.

(ج) در صورتی که  $\frac{\lambda_2}{\lambda_3} = 1$  باشد مقدار  $g_i(x)$  برای  $i \geq c+1$  برابر صفر خواهد شد در نتیجه

$$g_i(x) \geq g_j(x) = 0 \quad \text{چون} \quad i \geq c+1 \quad j \geq c+1$$

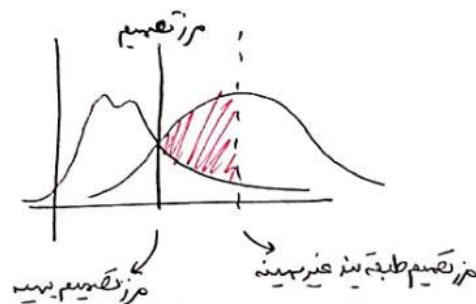
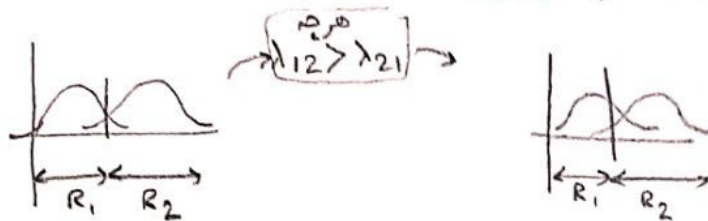
در صورتی که  $\frac{\lambda_2}{\lambda_3} = 0$  باشد مقدار  $g_i(x)$  برای  $i \geq c+1$  برابر  $P(x)$  خواهد شد در نتیجه:

$$g_i(x) = P(x | w_i) P(x) \leq P(x) = g_j(x) \quad \text{برای} \quad i \leq c \quad j \geq c+1$$

پس همیشه این طبقه‌بند نقطه‌ها را رد خواهد کرد.  
هر چه از نسبت 0 به 1 نزدیک شویم احتمال رد شدن نقطه کاهش می‌یابد.

سوال ۵)

الف) هر چه نسبت  $\frac{\lambda_{12}}{\lambda}$  بیشتر باشد یعنی اینکه هزینه آینه کلاس واقعی ۲ با شروای ۱ انتخاب کنیم زیاد است بنابراین مرز تقسیم گیری به سمت کوچکتر کردن ناحیه انتخاب کلاس ۱ جابجایی شود.



ب)

ناحیه مرز بزرگ  $\text{reducible error}$  را نشان می دهد که ناحیه ای است که با جابجایی مرز تقسیم می توان آن را کوچکتر کرد و به طبقه بندی  $\text{optimal}$  نزدیکتر شد.

ج) می خواهیم بسنجیم که دو توزیع که برای حضور و عدم حضور یک محرک خارجی در نظر گرفته ایم چقدر از هم فاصله دارند که هر چه متمایز تر باشد طبقه بندی بهینه تر است. این متمایز را می توان با معیاری مثل زیر اندازه گرفت:

$$d' = \frac{|\mu_2 - \mu_1|}{\sigma}$$

فاصله میانگین دو توزیع

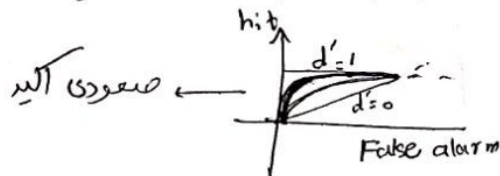
تعمایز پذیری

واریانس دو توزیع



اگر داریا شتاب باشد هر میانگین ها از هم دورتر باشند، و کلاس ها تمایز بیشتری از هم دارند.  $\rightarrow$  مشهود

( $\Delta$ ) در حالتی که میانگین توزیع داده ها را نمی دانیم ولی state of nature و تصمیم سیستم را می دانیم و می خواهیم  $d$  را به دست آوریم می توانیم تعداد زیادی آزمون و خطا انجام دهیم و hit rate و false rate را به دست آوریم. حال اگر density را ثابت بگیریم و threshold را تغییر دهیم  $\leftarrow$  hit و false alarm نیز تغییر می کنند و به ازای هر  $d$  یک خم به دست می آید و خم های مربوط به  $d$  های بیشتر، بالاتر خواهند بود.



(5) generative approach: در این روش تابع احتمال توأم بردار ویژگی و کلاس را به دست آوریم و از روی آن می توانیم احتمال شرطی و احتمال های مارجینال را هم به دست آوریم که این روش نیاز به تعداد نمونه بسیار زیاد است

اما در حالت Discriminate: در این رویکرد به صورت مستقیم خود تابع احتمال ~~مارجینال~~ شرطی را مارجینال را تقسیم بریم که تعداد نمونه کمتری می خواهد و عملی تر است.



## سوال ششم) (۲۰ نمره)

$$\text{Data} = [ (-5,5), (-5,0), (-5,-5), (0,0), (0,5), (0,-5), (8,3), (8,-3) ]$$

$$\text{Point} = (5,0)$$

فاصله ها:

•  $d_1$ :

- $(-5,5) : 10$
- $(-5,0) : 10$
- $(-5, -5) : 10$
- $(0,0) : 5$
- $(0,5) : 5$
- $(0,-5) : 5$
- $(8,3) : 3$
- $(8,-3) : 3$

کمترین فاصله مربوط به ۲ نقطه آخر است. هر دو از کلاس قرمز هستند.

پس کلاس پیشبینی شده قرمز است.

•  $d_2$ :

- $(-5,5) : 15$
- $(-5,0) : 10$
- $(-5, -5) : 15$
- $(0,0) : 5$
- $(0,5) : 10$
- $(0,-5) : 10$
- $(8,3) : 6$
- $(8,-3) : 6$

کمترین فاصله مربوط به نقطه (0,0) است که از کلاس آبی است.

پس کلاس پیشینی شده آبی است.

•  $d_3$ :

- (-5,5) : 125
- (-5,0) : 100
- (-5, -5) : 125
- (0,0) : 25
- (0,5) : 50
- (0,-5) : 50
- (8,3) : 18
- (8,-3) : 18

کمترین فاصله مربوط به ۲ نقطه آخر است. هر دو از کلاس قرمز هستند.

پس کلاس پیشینی شده قرمز است.

(ب)

$$x = [1.5, 1.5]$$

$$x - \mu_1 = [1.5 - 0, 1.5 - 0] = [1.5, 1.5]$$

$$\Sigma^{-1} = [[2.33 \ 2], [2, \ 2]]$$

$$\text{mahalanobis } 1 = (x - \mu_1)^T \cdot \Sigma^{-1} \cdot (x - \mu_1) = 4.33$$

$$x = [1.5, 1.5]$$

$$x - \mu_2 = [1.5 - 0, 1.5 - 0] = [1.5, 1.5]$$

$$\Sigma^{-1} = [[2.33 \ -2], [-2, \ 2]]$$

$$\text{mahalanobis } 2 = (x - \mu_2)^T \cdot \Sigma^{-1} \cdot (x - \mu_2) = 0.68$$

(ج)

$$x = \begin{bmatrix} w \\ z \end{bmatrix}$$

$$\forall x: x^T \begin{bmatrix} 5 & \alpha \\ \alpha & 4 \end{bmatrix} x > 0$$

$$\rightarrow [w \ z] \begin{bmatrix} 5 & \alpha \\ \alpha & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w \\ z \end{bmatrix} > 0 \rightarrow [5w + \alpha z \quad \alpha w + 4z] \begin{bmatrix} w \\ z \end{bmatrix} > 0$$

$$\rightarrow 5w^2 + \alpha w \cancel{z} + \alpha \cancel{w} z + 4z^2 > 0$$

$$\rightarrow \Delta \leq 0 \rightarrow 4\alpha^2 z^2 - 4 \times 5 \times 4z^2 \leq 0$$

$$\rightarrow \alpha^2 \leq 20 \rightarrow |\alpha| \leq \sqrt{20}$$

عمل استنباط  $w_1$ 

$$R(\alpha_1|x) = \lambda_{11} P(w_1|x) + \lambda_{12} P(w_2|x)$$

(د)

$$R(\alpha_2|x) = \lambda_{21} P(w_2|x) + \lambda_{22} P(w_2|x)$$

decide  $w_1$ 

$$\rightarrow R(\alpha_1|x) < R(\alpha_2|x)$$

$$P(w_1) = 1 - P(w_2) = \frac{3}{4}$$

$$\rightarrow \frac{P(x|w_1)}{P(x|w_2)} > \frac{\lambda_{12} - \lambda_{22}}{\lambda_{21} - \lambda_{11}} \frac{P(w_2)}{P(w_1)}$$

$$\rightarrow \frac{x + \frac{1}{2}}{\frac{3}{4}(x^2+1)} > \frac{\frac{2}{3} - \frac{1}{4}}{\frac{3}{2} - \frac{1}{4}} \frac{\frac{1}{4}}{\frac{3}{4}} \rightarrow 8(x + \frac{1}{2}) > x^2 + 1$$

$$\rightarrow 8x + 4 > x^2 + 1 \rightarrow x^2 - 8x - 3 < 0$$

$$\rightarrow \frac{8 - \sqrt{76}}{2} < x < \frac{8 + \sqrt{76}}{2}$$

کد و گزارش سوالات ۷ تا ۱۱ در فایل  
codes.ipynb قرار دارد.