



درس : یادگیری ماشین

دانشجو : امیرمحمد خرازی

شماره دانشجویی : ۴۰۱۵۲۵۲۱۰۰۲

استاد درس : دکتر منصور رزقی آهق

دانشکده علوم ریاضی ، گروه علوم کامپیوتر، گرایش داده کاوی

پرسش های کلاسی سری پنجم

گیت هاب این پرسش ( لینک )

گیت هاب درس ( لینک )

## سوال ۱ :

حزئیات لازم در فایل کد آورده شده است . روش رسم خط های جدا ساز نیز در سوال ۲ کمی اشاره شده است . برای رسم بیز از کانتور استفاده شده است. مقایسه ها نیز در همان کد قابل مشاهده است.

## سوال ۲ :

ابتدا دوگان مسئله SVM را بدست می آوریم:

$$Primal : SVM = \max \frac{\|W\|_2^2}{2}$$

s.t

$$y_i \times (W^T X_i + W_0) \geq 1 \Rightarrow 1 - y_i \times (W^T X_i + W_0) \leq 0$$

$$L(W, W_0, \alpha) = f_0(W) + \sum_{i=1}^N \alpha_i [1 - y_i \times (W^T X_i + W_0)]$$

$$if \quad \alpha_i \geq 0 \Rightarrow \min L = g(\alpha) \leq f_0(x^*)$$

$$L(W, W_0, \alpha) = \frac{1}{2} W^T W + \sum \alpha_i - \sum \alpha_i y_i W^T X_i - \sum \alpha_i y_i W_0$$

$$\frac{\partial L}{\partial W} = W - \sum \alpha_i y_i X_i = 0 \Rightarrow W = \sum \alpha_i y_i X_i$$

$$\frac{\partial L}{\partial W_0} = \sum \alpha_i y_i = 0$$

در فرمول لاگرانز جایگذاری می کنیم

$$g(\alpha) = \sum \alpha_i - \frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j$$

دوست داریم  $g$  به بهینه مسئله primal نزدیک شود پس آن را ماکسیم می کنیم.

$$dual : \max g(\alpha) \quad \alpha_i \geq 0$$

با حل مسئله دوگان داریم :  $W = \sum \alpha_i y_i X_i$  و در ساخت  $W$  تنها آن هایی اثر دارند که  $\alpha_i$  آن ها مخالف صفر است.

پس :

$$W = \sum \alpha_i y_i X_i = \begin{bmatrix} 0.846 \\ 0.3852 \end{bmatrix}$$

با داشتن  $W^*$  می‌توانیم با استفاده از شرط KKT ، مقدار  $W_0$  را بدست آوریم.

$$\alpha_i \times [1 - y_i(W^{*T} X_i + W_0)] = 0$$

بنابراین اگر در حایی  $\alpha_i \neq 0$  بود، آنگاه بخش دوم آن صفر است .

$$\alpha_1 : [1 - y_1 \times (W^{*T} X_1 + W_0)]$$

$$W_0^{(1)} = 1 - W^{*T} X_1 = -3.50108$$

$$\alpha_4 : [-1 - y_4 \times (W^{*T} X_4 + W_0)]$$

$$W_0^{(4)} = 1 - W^{*T} X_4 = -3.5001999999999995$$

$$\alpha_7 : [1 - y_7 \times (W^{*T} X_7 + W_0)]$$

$$W_0^{(7)} = 1 - W^{*T} X_7 = -3.5017999999999994$$

$$\alpha_9 : [-1 - y_9 \times (W^{*T} X_9 + W_0)]$$

$$W_0^{(9)} = 1 - W^{*T} X_9 = -3.50092$$

$$\Rightarrow W_0 = \frac{1}{4} \sum W_0^{(i)} = -3.5009999999999994 \approx -3.501$$

لذا معاله این ابر صفحه خواهد بود :  $W^{*T} X + W_0^* = 0$

که بطور خلاصه برابر است با :

$$W^{*T} X + W_0^* = 0 \Rightarrow W_1 X_1 + W_2 X_2 + W_0 = 0 \Rightarrow \frac{W_1}{W_2} X_1 + \frac{W_2}{W_2} X_2 + \frac{W_0}{W_2} = 0$$

$$\Rightarrow X_2 = -\frac{W_1}{W_2} X_1 - \frac{W_0}{W_2} \quad \text{معادله خط جداساز}$$

برای فاصله یک نقطه مانند  $X_6$  از این خط می‌توان یک نقطه روی این خط انتخاب کرد و فاصله آن را با نرم ۲ بدست آورد

:

$$dist(X_6, X_{i2} = -\frac{0.846}{0.3852} X_{i1} - \frac{-3.5}{0.3852})$$

$$\Rightarrow d = \frac{|W_1 X_{61} + W_2 X_{62} + W_0|}{\sqrt{W_1^2 + W_2^2}} = -1.2497429918467136 \quad \text{فاصله مثبت است} \quad 1.2497429918467136$$

درون محدوده بودن آن به مسئله اصلی بر می‌گردد. بهینه مسئله اصلی را اگر بدست آوریم یعنی  $\|x_1 - x_2\|_2 = \frac{\|W\|_2}{2}$  با

استفاده از مقادیر بدست آمده از  $W$  این مقدار برابر تقریباً 0.46 است که از هر دو طرف خط میانی فاصله دارد. لذا این نقطه خارج این بازه قرار خواهد داشت. چون فاصله آن بیشتر از این مقدار است. برای کلاس بندی نقطه  $z = (3, 3)^T$  کافی است آن را در معادله خط گذاشته و جواب را بررسی کنیم. اگر منفی بود، کلاس ۲ و اگر مثبت بود کلاس ۱ است.

$$z : W_1 X_1 + W_2 X_2 + W_0 \Rightarrow 0.19260000000000055 > 0 \Rightarrow \in C_1 : 1$$

### سوال ۳ :

هدف پیدا کردن صورت دوگان مسئله زیر است :

$$\min_{W, b, \epsilon_i} \frac{\|W\|^2}{2} + C \sum \epsilon_i$$

s.t :

$$y_i(W^T X_i + b) \geq 1 - \epsilon_i \Rightarrow (1 - \epsilon_i) - y_i(W^T X_i + W_0) \leq 0$$

$$\epsilon_i \geq 0 \Rightarrow -\epsilon_i \leq 0$$

ابتدا فرم لاگرانژ آن را بدست می آوریم:

$$L(W, W_0, \epsilon, \alpha, \beta) = \frac{\|W\|_2^2}{2} + C \sum \epsilon_i + \sum \alpha_i \times [(1 - \epsilon_i) - y_i(W^T X_i + W_0)] + \sum \beta_i \times [-\epsilon_i]$$

مرحله بعدی مشتق گرفتن و برابر صفر قرار دادن است :

$$\frac{\partial L}{\partial W} = 0 \Rightarrow W = \sum \alpha_i y_i X_i \quad \text{مانند قبل}$$

$$\frac{\partial L}{\partial W_0} = 0 \Rightarrow \sum \alpha_i y_i = 0 \quad \text{مانند قبل}$$

$$\frac{\partial L}{\partial \epsilon_i} = 0 \Rightarrow 0 + C - \alpha_i - \beta_i = 0 \Rightarrow \beta_i = C - \alpha_i \quad \text{C را ثابت گرفته ایم}$$

از آنجایی که  $\beta_i$  و  $\alpha_i$  باید مثبت باشند در مسئله دوگان، داریم  $C - \alpha_i \geq 0$  پس  $0 \leq \alpha_i \leq C$

با بدست آوردن این مقادیر آن‌ها را در لاگرانژ جایگذاری می‌کنیم (مانند سوال ۲) تا به  $g(\alpha, \beta)$  برسیم.

$$\begin{aligned} &\Rightarrow \frac{W^T W}{2} + C \sum \epsilon_i + \sum \alpha_i \times [(1 - \epsilon_i) - y_i(W^T X_i + W_0)] + \sum \beta_i \times [-\epsilon_i] \\ &\bullet \frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j + C \sum \epsilon_i + \sum \alpha_i \\ &\bullet - \sum \alpha_i \epsilon_i - \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j - \sum \alpha_i y_i W_0 - \sum \beta_i \epsilon_i \\ &\bullet - \frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j + C \sum \epsilon_i + \sum \alpha_i - \sum \alpha_i \epsilon_i - W_0 \sum \alpha_i y_i - \sum \beta_i \epsilon_i \\ &\bullet W_0 \sum \alpha_i y_i = 0 \quad \text{و} \quad C = \alpha_i + \beta_i \quad \text{از فرمول های قبل بدست می‌آیند} \\ &\bullet - \frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j + \sum \alpha_i \epsilon_i + \sum \beta_i \epsilon_i + \sum \alpha_i - \sum \alpha_i \epsilon_i - \sum \beta_i \epsilon_i \\ &\Rightarrow g(\alpha) = \sum \alpha_i - \frac{1}{2} \sum \sum \alpha_i \alpha_j y_i y_j X_i X_j \end{aligned}$$

شبيه به همان حالت قبلی شد و تعداد پارامترهای دوگان آن با سوال ۲ که SVM معمولی بود یکی شد، مسئله دوگان آن بصورت زیر است :

$$\begin{aligned} &Dual : \max g(\alpha) \\ &s.t \\ &0 \leq \alpha_i \leq C \\ &\sum \alpha_i y_i = 0 \end{aligned}$$

فرض کنیم مسئله دوگان را حل کردیم و به بهین آن رسیدیم یعنی  $\alpha^*$  را بدست آوردیم. با استفاده از آن مانند قبل (سوال قبل)،  $W^* = \sum \alpha_i^* y_i X_i$  را بدست می‌آوریم. با بررسی شرایط KKT، مقدار  $W_0^*$  را به صورت میانگینی از آن‌ها بدست می‌آوریم. مثلاً می‌گوییم اگر  $\alpha_i \neq 0$  بود آنگاه  $f_i$  متناظر آن باید ۰ باشد و در این مسئله که  $W_0$  برای ما مهم است،  $f_i$  را برابر  $(1 - \epsilon_i^*) - y_i(W^{*T} X_i + W_0)$  قرار می‌دهیم و با حل این معادله  $f_i = 0$  مقادیر  $W_0$  را برای همه آن‌هایی که  $\alpha_i$  مخالف صفر دارند بدست آورده و در نهایت  $W_0^*$  را میانگین این  $W_0$  را در نظر می‌گیریم. اما برای بدست آوردن  $W_0^*$  علاوه بر بهین  $W^*$  به  $\epsilon_i^*$  نیز نیاز داریم. بطور کلی با توجه به شرط KKT اگر  $\alpha_i$  ای غیر صفر شود،  $f_i$  آن صفر می‌شود.

- اگر  $\alpha_i$  صفر شود،  $y_i(W^T X_i + W_0) \geq 1$
- اگر  $\alpha_i$  مقدار  $C$  شود،  $y_i(W^T X_i + W_0) \leq 1$
- و اگر  $0 < \alpha_i < C$  آنگاه  $y_i(W^T X_i + W_0) = 1$

با استفاده از این  $W_0$  را برابر  $y_i - W^T X_i$  قرار می‌دهیم. برای label دادن به نقاط می‌توان از تابع  $f(x) = \text{sign}(W^T x + W_0)$  استفاده کرد.

رفرنس این سوال