راهنمای پاسخ برای کوییز پنجم، نظریه یادگیری ماشین

سوال ١. الف)

minimize 
$$\frac{1}{2}||w||^2 + C \sum_{i=1}^{\ell} (\xi_i + \xi_i^*)$$
subject to 
$$\begin{cases} y_i - \langle w, x_i \rangle - b & \leq \varepsilon + \xi_i \\ \langle w, x_i \rangle + b - y_i & \leq \varepsilon + \xi_i^* \\ \xi_i, \xi_i^* & \geq 0 \end{cases}$$

$$L := \frac{1}{2} ||w||^2 + C \sum_{i=1}^{\ell} (\xi_i + \xi_i^*) - \sum_{i=1}^{\ell} (\eta_i \xi_i + \eta_i^* \xi_i^*)$$

$$- \sum_{i=1}^{\ell} \alpha_i (\varepsilon + \xi_i - y_i + \langle w, x_i \rangle + b)$$

$$- \sum_{i=1}^{\ell} \alpha_i^* (\varepsilon + \xi_i^* + y_i - \langle w, x_i \rangle - b)$$

 $\partial_b L = \sum_{i=1}^{\ell} (\alpha_i^* - \alpha_i) = 0$   $\partial_w L = w - \sum_{i=1}^{\ell} (\alpha_i - \alpha_i^*) x_i = 0$  $\partial_{\xi_i^{(*)}} L = C - \alpha_i^{(*)} - \eta_i^{(*)} = 0$ 

.....

$$\begin{aligned} & \text{maximize} & \begin{cases} & -\frac{1}{2} \sum\limits_{i,j=1}^{\ell} (\alpha_i - \alpha_i^*) (\alpha_j - \alpha_j^*) \langle x_i, x_j \rangle \\ & -\varepsilon \sum\limits_{i=1}^{\ell} (\alpha_i + \alpha_i^*) + \sum\limits_{i=1}^{\ell} y_i (\alpha_i - \alpha_i^*) \end{cases} \\ & \text{subject to} & & \sum\limits_{i=1}^{\ell} (\alpha_i - \alpha_i^*) = 0 \text{ and } \alpha_i, \alpha_i^* \in [0, C] \end{cases}$$

## سوال ۱. ب)

بله محدب است. برای اینکه یک مسئله محدب باشد، بایستی تابع هزینه آن محدب باشد و همچنین مجموعه H یک مجموعه محدب باشد. (برقراری این دو شرط برای مسئله گفته شده بایستی بررسی و ذکر شود.)

## سوال ۲.

نقطه ضعف	نقطه قوت	
عموما عملکرد ضعیف، گارانتی تعمیم پذیری خوبی ندارد	سادگی و پیاده سازی ساده	Linear regression
سربار محاسباتی زیادی دارد، پاسخش sparse نیست	از منظر نظری پشتوانه خوبی دارد، فرم بسته دارد	Ridge regression
سربارمحاسباتی زیاد برای مجموعه دادگان بزرگ، نیاز به تنظیم هایپرپارامترها	از منظر نظری پشتوانه خوبی دارد، پاسخش sparse هست، امکان استفاده از PDS kernel دارد	SVR
امکان استفاده از PDS kernel را ندارد، فرم بسته ندارد	از منظر نظری پشتوانه خوبی دارد، پاسخش sparse هست،	Lasso