

## پاسخ سوالات نظري

## تمرین دوم، بخش دوم

۱. (۳۰+۱۰ نمره)

(آ) نیست

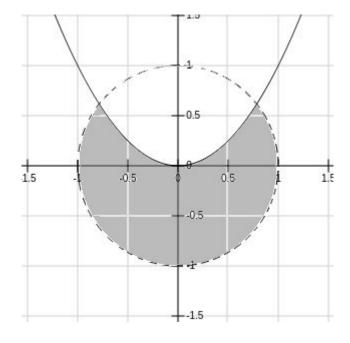
با استفاده از مشتق دوم، محدب بودن این تابع بررسی می شود. با توجه به این که در بازه ی $-\frac{\pi}{1}$  تا ۰ مشتق دوم منفی است، تابع محدب نیست.

$$f''(x) = \mathbf{\hat{r}} \cdot x^{\mathbf{Y}} + \mathbf{\hat{N}} x, \quad -\frac{\mathbf{\hat{r}}}{\mathbf{\hat{N}}} < x < \mathbf{\hat{r}} \Rightarrow f''(x) < \mathbf{\hat{r}}$$

 $(\psi)$  نیست با یک مثال نقض میتوان محدب نبودن این تابع را نشان داد. بایستی دو نقطه از مجموعه S را یافت با یک مثال نقض میتوان محدب نبودن این تابع Sکه خط واصل آنها به طور کامل درون مجموعه S قرار نمیگیرد.

$$\left. \begin{array}{l} x_1 : (-\frac{\sqrt{\Upsilon}}{\Upsilon}, \frac{1}{\Upsilon}) \in S \\ x_{\Upsilon} : (\frac{\sqrt{\Upsilon}}{\Upsilon}, \frac{1}{\Upsilon}) \in S \end{array} \right\} \Rightarrow \frac{x_1 + x_{\Upsilon}}{\Upsilon} : (\cdot, \frac{1}{\Upsilon}) \notin S$$

همچنین شکل زیر نشاندهنده محدبنبودن مجموعه S میباشد.



(ج) هست بایستی ثابت شود هر نقطه روی خط واصل بین دو نقطه از مجموعه ی S نیز در مجموعه موردنظر قرار مرگدد.

$$\begin{cases} \forall \alpha : \mathbf{1} \leq \alpha \leq \mathbf{1} \\ \forall x : x \in S \\ \forall y : y \in S \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha \sum_{i} |x_{i}| \leq \alpha \\ (\mathbf{1} - \alpha) \sum_{i} |y_{i}| \leq \mathbf{1} - \alpha \end{cases} \right\} \stackrel{+}{\Rightarrow} \sum_{i} |\alpha x_{i}| + |(\mathbf{1} - \alpha) y_{i}| \leq \mathbf{1}$$

$$\xrightarrow{|a+b| \le |a|+|b|} \sum_{i} |\alpha x_i + (1-\alpha)y_i| \le 1 \implies \alpha x + (1-\alpha)y \in S$$

هر نقطه ای که روی خط بین x و y وجود دارد نیز جزء مجموعه S می باشد.

(د) (امتیازی) هست با توجه به این که A طبق صورت سوال Positive semi-definite است، تابع Hessian همواره مثبت بوده و تابع محدب است.  $\nabla x$ 

$$\nabla f = \mathbf{Y} A x \Rightarrow \nabla^{\mathbf{Y}} f = \mathbf{Y} A \ge \mathbf{A}$$

۲. (۲۰ نمره)

 $(\tilde{1})$ 

$$W = \begin{bmatrix} w_{\mathbf{1}} \\ w_{\mathbf{1}} \\ w_{\cdot} \end{bmatrix}, X^{(i)} = \begin{bmatrix} x_{i}^{\mathbf{1}} \\ x_{i} \\ \mathbf{1} \end{bmatrix} \Rightarrow f(X; W) = \sum_{i} (W^{\mathsf{T}} X^{(i)} - y^{(i)})^{\mathsf{T}}$$

$$\frac{\partial f}{\partial W} = \sum_i \mathbf{Y}(W^{\mathsf{T}}X^{(i)} - y^{(i)})X^{(i)}$$

(ب)

$$W_{i+1} = W_i - \alpha \frac{\partial f}{\partial W_i}$$

با افزایش آلفا، سرعت حرکت به سمت مینیمم افزایش پیدا میکند، اما در صورتی که به مینیمم نزدیک باشد، زیاد بودن مقدار آلفا، ممکن است باعث به وجود آمدن حرکات زیگزاگی حول مینیمم می شود. از طرفی کم بودن مقدار آلفا باعث کاهش سرعت می شود. بنابراین بهتر است در ابتدا با مقدار آلفای بزرگ اجرای الگوریتم را آغاز کرده و با نزدیک شدن به مینیمم، آن را کاهش داد.