: f 是定义在 E^n 上的凸函数, 当k = 2 时,有

$$\begin{split} f\big(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} + \lambda_3 x^{(3)}\big) &= f\big(x^{(12)} + \lambda_3 x^{(3)}\big) \leq f\big(x^{(12)}\big) + \lambda_3 f\big(x^{(3)}\big) \\ &= f\big(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)}\big) + \lambda_3 f\big(x^{(3)}\big) \leq \lambda_1 f\big(x^{(1)}\big) + \lambda_2 f\big(x^{(2)}\big) + \lambda_3 f(x^{(3)})) \end{split}$$

将此推导运用k-2次,即得

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \dots + \lambda_k x^{(k)}) \le \lambda_1 f(x^{(1)}) + \dots + \lambda_k f(x^{(k)}), \quad \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 1, \lambda \ge 0$$

2

:: *S 是 凸 集*

: Hessian矩阵不是半正定的,所以 $f(x_1,x_2)$ 不是S上的凸函数

3

$$f' = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = 1 \end{cases} \vec{x} \begin{cases} x_1 = -1 \\ x_2 = -1 \end{cases}$$

$$\not = \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = 1 \end{cases} \not = f''_{x_1 x_1} = A, f''_{x_1 x_2} = B, f''_{x_2 x_2} = C, \quad \mathcal{B} \not= A = C$$

 $: AC - B^2 > 0, A < 0 : 此点是极大值点$

当
$$\begin{cases} x_1 = -1 \\ x_2 = -1 \end{cases}$$
 时,同上, : $AC - B^2 > 0, A > 0$

∴ 此点是极小值点,极小值为−1/3