闭凸集 $X \subset R^n$ ,任意一点 $Y \in R^n$ ,则点Y在集合X上的投影是否是唯一的 是

给定问题 $\min_{x \in R^2} f(x)$ ,  $f(x) = -12x_2 + 4x_1^2 + 4x_2^2 + 4x_1x_2$ ,则Hessian矩阵 $H = \frac{[[8,4], -[4,8]]}{[4,8]]}$ . 若初始搜索方向 $d_1 = \binom{1}{0}$ ,则该方向的共轭方向具有的特征为 $d_2 = \frac{1}{0}$ . 假设初始

 $x^* = \frac{[-1, -1]}{2}$ 处对应的 $\nabla_x^2 L(x^*, \lambda^*) = \frac{[[1, 0], [0, 1]]}{2}$ ,对应的乘子 $\lambda_1^* = \frac{1/2}{2}$ 

5 在 SVM 中的 Hinge 损失和 $L_2$ 损失分别如下:

$$f_i(z) = \begin{cases} \max\{0,1-y_iz\}, \textit{Hinge}\, \text{ $\sharp \mathcal{F}$} \\ \frac{1}{2}\max\{0,1-y_iz\}^2 \text{ , } L_2 \, \text{ $\sharp \mathcal{F}$} \end{cases}$$

), Hinge损失 -y\_i(y\_i\*z<1), 0(y\_i\*z) >= 1) ) , L<sub>2</sub>损失 y\_i(y\_i \* z -1)(y\_i \* z < 1), 0(y\_i \* z >= 1) 其梯度 $f_i'(z) = \begin{cases} ($ 

6 外点法与内点法中,只能对不等式约束问题进行求解是<u>内点</u>法。 二、计算证明题

 $x \in u, v, x \equiv (w_1, w_2, b_1, w_3, w_4, b_2, \omega_1, \omega_2, c), \Leftrightarrow h(u; x) := g(\omega_1 h_1(u; w_1, w_2, b_1) + v)$  $\omega_2 h_2(u, w_3, w_4, b_2) + c) = g(\omega_1 g(w_1 u_1 + w_2 u_2 + b_1) + \omega_2 g(w_3 u_1 + w_4 u_2 + b_2) + c),$ 里:  $g(z) = \frac{1}{1+\exp(-z)}$ , 并定义 $f(x) = [h(u;x) - v]^2$ 

- (a) 计算函数f的 Hessian 矩阵,并证明函数f不一定是凸函数;
- (b) 计算函数f关于变量x的梯度 $\nabla f_x$ ;
- (c) 讨论如何在计算机上有效计算函数f的梯度;
- (d) 推导在什么条件下,函数的梯度是 Lipschitz 连续的,即满足:  $||\nabla f(x_1) \nabla f(x_2)|| \le$  $L||x_1-x_2||, \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^9$ ,常数L>0.
- 8. 问题 P: min f(x);  $s.t. Ax \leq b$ ; Ex = e; f可微,  $A_{m \times n}$ ,  $E_{l \times n}$ ,  $x \in R^n$ ,  $b \in R^m$ ,  $e \in R^l$ , 证 明: 设 $\bar{x}$ 是上述问题的一个可行解,且在点 $\bar{x}$ 处有 $A_1\bar{x}=b_1,A_2\bar{x}< b_2$ ,其中A= $[A_1 A_2]^T$ ,  $b = [b_1 b_2]^T$ 则
  - (a)向量 $d(d \in \mathbb{R}^n, d \neq 0)$ 是点 $\overline{x}$ 处的可行方向的充要条件为 $A_1d \leq 0$ , Ed = 0;
  - (b)若此时d又满足: $\nabla f(\bar{x})^T d < 0$ ,则d是一个可行下降方向.
- 9. 考虑约束最优化问题 $\min f(x) = 4x_1^2 + 5x_1x_2 + x_2^2$ , s.t.  $\begin{cases} x_1^2 x_2 + 2 \le 0 \\ x_1 + x_2 6 \le 0 \end{cases}$  分别写出用罚  $x_1, x_2 \ge 0$

函数法和闸函数法求解的辅助问题。

10. 给定问题(P) 
$$\begin{cases} \min\left(x_1 - \frac{9}{4}\right)^2 + (x_2 - 2)^2 \\ x_1 + x_2 \le 6 \\ x_1, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
,请验证 $x^* = \left(\frac{3}{2}, \frac{9}{4}\right)^T$ 是KKT 点,并证明 $x^*$ 是唯一

的最优解。

- 三、问答题
- 11. 请论述在深度学习优化算法中,是如何一步步对梯度下降法进行改进的。
- 12. 请论述线性规划算法在优化方法中的重要性。