

数据科学基础第一次作业

曾文正 U201715853 自动化校际 1701

请用课程中矩阵求导的方法求出下面优化问题的最优值：

$$\min_{x \in R^n} \|y - Ax\|_2^2 + \lambda \|x\|_2^2$$

其中 $y \in R^m$ ， $A \in R^{m \times n}$ 为给定向量、矩阵。

解：记 $f(x) = \|y - Ax\|_2^2 + \lambda \|x\|_2^2$ ，则有：

$$\begin{aligned} f(x) &= \|y - Ax\|_2^2 + \lambda \|x\|_2^2 \\ &= (y - Ax)^T (y - Ax) + \lambda x^T x \\ &= [y^T - (Ax)^T] (y - Ax) + \lambda x^T x \\ &= (y^T - x^T A^T) (y - Ax) + \lambda x^T x \\ &= y^T y - y^T Ax - x^T A^T y + x^T A^T Ax + \lambda x^T x \end{aligned}$$

接下来的推导中用到了老师上课讲的关于矩阵求导的三个引理：

$$\begin{aligned} \frac{\partial x^T Ax}{\partial x} &= (A + A^T)x \\ \frac{\partial a^T x}{\partial x} &= \frac{\partial x^T a}{\partial x} = a \\ \frac{\partial x^T x}{\partial x} &= 2x \end{aligned}$$

其中， x 、 a 为列向量， A 为矩阵。

故有：

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x} &= 0 - (y^T A)^T - A^T y + [A^T A + (A^T A)^T]x + 2\lambda x \\ &= 0 - A^T y - A^T y + (A^T A + A^T A)x + 2\lambda x \\ &= -2A^T y + 2A^T Ax + 2\lambda x \\ &= 2(A^T A + \lambda I)x - 2A^T y \end{aligned}$$

对于最优值处，有

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2(A^T A + \lambda I)x - 2A^T y = 0 \quad \textcircled{1}$$

可得到极值点 x_0 ：

$$\begin{aligned}2(A^T A + \lambda I)x &= 2A^T y \\ x_0 &= (A^T A + \lambda I)^{-1} A^T y\end{aligned}$$

由①式，等式两边同时左乘 x^T 可得：

$$x_0^T (A^T A + \lambda I) x_0 - x_0^T A^T y = 0$$

故该优化问题的最优值为：

$$\begin{aligned}f_{\min}(x) &= f(x_0) = \|y - Ax_0\|_2^2 + \lambda \|x_0\|_2^2 \\ &= (y - Ax_0)^T (y - Ax_0) + \lambda x_0^T x_0 \\ &= y^T y - y^T Ax_0 - x_0^T A^T y + x_0^T A^T Ax_0 + \lambda x_0^T x_0 \\ &= y^T y - y^T Ax_0 + [x_0^T (A^T A + \lambda I) x_0 - x_0^T A^T y] \\ &= y^T y - y^T Ax_0 + 0 \\ &= y^T y - y^T A (A^T A + \lambda I)^{-1} A^T y \\ &= y^T [\lambda I - A (A^T A + \lambda I)^{-1} A^T] y\end{aligned}$$