

高级工程数学第一次作业

51215901023 鲁梦洁

问题：最小二乘解法等价性证明

对于最小二乘问题 $Ax = b$ 有两种解法：第一种方法是转化为 $(A^T A)x = A^T b$ 求解；第二种解法是转化为一个求最小值的问题 $\min_x \|Ax - b\|_2^2$ 。求证这两种解法是等价的。

这里给出如下两种证明方式——利用数学运算和求导公式推导证明、利用最小二乘法的几何意义和矩阵投影进行证明。

方法一：利用数学运算和求导公式推导证明

$$(1) \min_x \|Ax - b\|_2^2 \Rightarrow (A^T A)x = A^T b$$

$$f(x) = \|Ax - b\|_2^2 = (Ax - b)^T (Ax - b) = (x^T A^T - b^T)(Ax - b) = x^T A^T Ax - x^T A^T b - b^T Ax + b^T b$$

那么要求 $\min_x f(x)$ ，那么可以对 $f(x)$ 进行求导

$$\frac{df(x)}{dx} = \frac{df(x)}{dx} = \frac{d(x^T A^T Ax)}{dx} - \frac{d(x^T A^T b)}{dx} - \frac{d(b^T Ax)}{dx} + \frac{d(b^T b)}{dx}$$

$$\text{令 } \frac{df(x)}{dx} = 0 \text{ 可以得到 } \frac{df(x)}{dx} = 2A^T Ax - 2A^T b = 0, \text{ 即 } (A^T A)x = A^T b$$

$$(2) (A^T A)x = A^T b \Rightarrow \min_x \|Ax - b\|_2^2$$

$$\text{已知 } (A^T A)x = A^T b, \text{ 那么 } \frac{df(x)}{dx} = 2A^T Ax - 2A^T b = 0。$$

$$f(x) = \|Ax - b\|_2^2 = (Ax - b)^T (Ax - b) = (x^T A^T - b^T)(Ax - b) = x^T A^T Ax - x^T A^T b - b^T Ax + b^T b$$

$$\frac{df(x)}{dx} = \frac{df(x)}{dx} = \frac{d(x^T A^T Ax)}{dx} - \frac{d(x^T A^T b)}{dx} - \frac{d(b^T Ax)}{dx} + \frac{d(b^T b)}{dx} = 2A^T Ax - 2A^T b = 0$$

因此当满足 $(A^T A)x = A^T b$ 时， $f(x) = \|Ax - b\|_2^2$ 取到最小值，即 $\min_x \|Ax - b\|_2^2$ 。

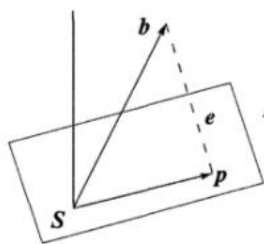
方法二：利用最小二乘法的几何意义和矩阵投影进行证明

情况一：如果 $Ax = b$ 有解，那么向量 b 可以表示为矩阵 A 的列向量的线性组合，所以 $Ax - b = 0$ ，即 $\min_x \|Ax - b\|_2^2$ 得到最小值 0。

情况二：如果 $Ax = b$ 无解，设 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_n \end{bmatrix}$ ， $C(A)$ 是矩阵 A 的

列向量构成的线性子空间， $Ax = b$ 的近似解 $\hat{x} = \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \\ \dots \\ \hat{x}_n \end{bmatrix}$ ， $b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{bmatrix}$ 。那么 $Ax = b$ 可以看作寻

找一组 m 个 n 元线性方程组的解。那么需要从如下两个方面证明最小二乘解法的等价性。



$$(1) \min_x \|Ax - b\|_2^2 \Rightarrow (A^T A)\hat{x} = A^T b$$

假设 $Ax = b$ 的近似解 \hat{x} 满足 $\min_x \|Ax - b\|_2^2$ ，也就是说，使得 m 个线性方程误差的平方和最小的一组向量就是 $Ax = b$ 的近似解。设 $A\hat{x} = p$ ，那么求 $Ax = b$ 的近似解相当于在矩阵 A 的列空间中找到一个向量 p ，使得 p 与 b 的误差最小，即 p 是 b 在矩阵 A 的列空间上的投影，如上图所示。因此 $C(A) \perp e$ ，从而得到 $A^T e = 0$ 。把 $e = b - p$ 代入 $A^T e = 0$ ，得到 $A^T e = A^T (b - A\hat{x}) = 0$ ，从而得到 $(A^T A)\hat{x} = A^T b$ ，即 $\hat{x} = (A^T A)^{-1} A^T b$ 。

$$(2) (A^T A)\hat{x} = A^T b \Rightarrow \min_x \|Ax - b\|_2^2$$

假设 $Ax = b$ 的近似解 \hat{x} 满足 $(A^T A)\hat{x} = A^T b$ ，即 $A^T (b - A\hat{x}) = 0$ ，所以

$b - \hat{Ax} \perp C(A)$ 。设 $\hat{Ax} = p$ ，因此 $C(A) \perp p$ ，即 p 是 b 在矩阵 A 的列空间上的投影。那么求 $Ax = b$ 的近似解相当于在矩阵 A 的列空间中找到一个向量 p ，使得 p 与 b 的误差最小。也就是说，使得 m 个线性方程误差的平方和最小的一组向量就是 $Ax = b$ 的近似解，即 $Ax = b$ 的近似解 \hat{x} 满足 $\min_x \|Ax - b\|_2^2$ 。

综上，完成了最小二乘解法等价性证明。