已知数据点 (1,3), (3,1), (5,7), (4,6), (7,3), 分别求**总体最小二乘**和**一般最小二乘**的拟合直线,并分析它们的距离平方和。

普通最小二乘 (OLS)

我们考虑**让拟合直线通过数据点中心**,则直线方程写为:

$$m(x-\bar x)+(y-\bar y)=0$$

或者

$$(x-\bar x)+m(y-\bar y)=0$$

这里

$$ar{x}=rac{1}{n}\sum_{i=1}^n x_i,\quad ar{y}=rac{1}{n}\sum_{i=1}^n y_i$$

代价函数

将n个数据点带入方程,直线方程不会严格满足等号。因此设置代价函数为**拟合误差的平方和**:

$$D_{ ext{LS}}^{(1)}(m,ar{x},ar{y}) = \sum_{i=1}^n [(x_i-ar{x}) + m(y_i-ar{y})]^2$$

$$D_{ ext{LS}}^{(2)}(m,ar{x},ar{y}) = \sum_{i=1}^n [m(x_i-ar{x})+(y_i-ar{y})]^2$$

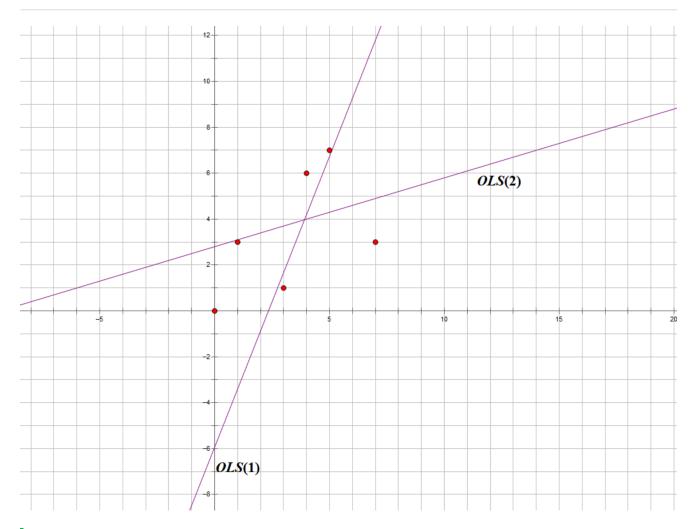
求解

$$ar{x}=4,ar{y}=4.2$$

对于这两种代价函数,直接对m求偏导。

$$D_{LS}^{(1)} = (-3 - 1.2m)^2 + (-1 - 3.2m)^2 + (1 + 2.8m)^2 + (1.8m)^2 + (3 - 0.2m)^2$$
 $rac{\partial D_{LS}^{(1)}}{\partial m} = 45.6m + 18 = 0 \Rightarrow m = -0.3947$ $(x - 4) - 0.3947(y - 4.2) = 0$

$$D_{ ext{LS}}^{(2)} = (-3m - 1.2)^2 + (-m - 3.2)^2 + (m + 2.8)^2 + 1.8^2 + (3m - 0.2)^2$$
 $rac{\partial D_{ ext{LS}}^{(1)}}{\partial m} = 40m + 18 = 0 \Rightarrow m = -0.45$



总体最小二乘 (TLS)

重新设计代价函数。总体最小二乘法的代价函数考虑:已知数据点到直线方程 $a(x-\overline{x})+b(y-\overline{y})$ 的**距离平方和最小化**。

$$egin{aligned} ar{m{x}} &= egin{bmatrix} ar{m{x}} \ ar{m{y}} \end{bmatrix} \ &= rac{1}{5} \sum_{i=1}^5 m{x}_i = rac{1}{5} igg\{ egin{bmatrix} 1 \ 3 \end{bmatrix} + egin{bmatrix} 3 \ 1 \end{bmatrix} + egin{bmatrix} 5 \ 7 \end{bmatrix} + egin{bmatrix} 4 \ 6 \end{bmatrix} + egin{bmatrix} 7 \ 4 \end{bmatrix} igg\} = egin{bmatrix} 4 \ 4.2 \end{bmatrix}$$

• 为什么要通过均值点?

引理 6.3.1 [370] 对过直线的数据点 (x_0,y_0) 和数据点集合 $(x_1,y_1),\cdots,(x_n,y_n)$,恒有不等式

$$D(a, b, \bar{x}, \bar{y}) \leqslant D(a, b, x_0, y_0) \tag{6.3.45}$$

等号成立,当且仅当 $x_0 = \bar{x}$ 和 $y_0 = \bar{y}$ 。

引理 6.3.1 表明,总体最小二乘拟合的直线必须通过 n 个数据点的中心 (\bar{x},\bar{y}) ,才能 使偏差 D 最小。

代价函数D(a,b)

点(p,q)到直线ax + by - c = 0的距离:

$$d^2 = \frac{(ap + bq - c)^2}{a^2 + b^2}$$

如果直线经过点 (x_0, y_0) ,则 $c = ax_0 + by_0$,距离化简为:

$$d^2 = rac{[a(p-x_0)+b(q-y_0)]^2}{a^2+b^2}$$

已知的n个数据点到直线 $a(x-\bar{x})+b(y-\bar{y})=0$ 的距离平方和为:

$$D(a,b) = \sum_{i=1}^n \left(rac{a(x_i-ar{x})+b(y_i-ar{y})}{\sqrt{a^2+b^2}}
ight)^2$$

写成矩阵形式:

$$D(a,b) = \|oldsymbol{M}oldsymbol{t}\|_2^2 = \left\|egin{bmatrix} x_1 - ar{x} & y_1 - ar{y} \ x_2 - ar{x} & y_2 - ar{y} \ dots & dots \ x_n - ar{x} & y_n - ar{y} \end{bmatrix} rac{1}{\sqrt{a^2 + b^2}} egin{bmatrix} a \ b \end{bmatrix}
ight\|_2^2$$

上式中

$$M = egin{bmatrix} x_1 - ar{x} & y_1 - ar{y} \ x_2 - ar{x} & y_2 - ar{y} \ dots & dots \ x_n - ar{x} & y_n - ar{y} \end{bmatrix} \quad m{t} = rac{1}{\sqrt{a^2 + b^2}} egin{bmatrix} a \ b \end{bmatrix}$$

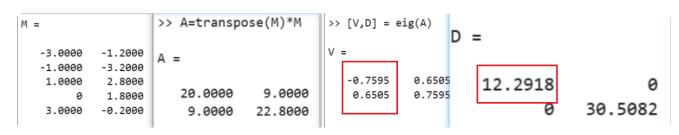
求解最小值

把代价函数写成Rayleigh商的形式:

$$\|\boldsymbol{M}\boldsymbol{t}\|_2^2 = \frac{t^{\mathrm{T}}M^{\mathrm{T}}Mt}{t^{\mathrm{T}}t}$$

答案就是Rayleigh商取最小值的解: M^TM 最小特征值对应的特征向量。

对 M^TM 对特征值分解:



$$a = -0.7595, \quad b = 0.6505$$

计算距离平方和:

$$D_{
m TLS} = egin{bmatrix} -3 & -1.2 \ -1 & -3.2 \ 1 & 2.8 \ 0 & 1.8 \ 3 & -0.2 \end{bmatrix} egin{bmatrix} -0.7595 \ 0.6505 \end{bmatrix} egin{bmatrix} 2 \ = 12.2918 \ \end{bmatrix}$$

