

拉格朗日乘数法

用于将约束优化问题转化为无约束优化问题。 (主要解决等式优化问题)

对于等式约束可以直接引入 λ ，对于不等式约束要先通过松弛变量转化为等式约束，然后再引入 λ ，最后对所有变量 (x 、 λ) 求导等于0，解出各个变量的值。

拉格朗日乘子法

等式约束

一约束优化问题

$$\begin{cases} \min f(x) \\ \text{s.t. } h_v(x) = 0 \quad (v=1, 2, \dots, q, q \leq n) \end{cases}$$
$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{v=1}^q \lambda_v h_v(x)$$

\Downarrow
无约束优化问题
 \Rightarrow 构造函数

不等式约束

引入松弛变量 z_u

$$\begin{cases} \min f(x) \\ \text{s.t. } g_u(x) \leq 0 \quad (u=1, 2, \dots, p) \end{cases}$$
$$g_u(x) \leq 0 \Rightarrow g_u(x) + z_u^2 = 0$$
$$L(x, \lambda, z) = f(x) + \sum_{u=1}^p [g_u(x) + z_u^2] + \sum_{v=1}^q \lambda_{p+v} h_v(x)$$

用拉格朗日乘子法求解 =

$$\min f(x) = x_1 + x_2$$

$$\text{s.t. } \begin{cases} x_1^2 - x_2 \leq 0 \quad \checkmark \\ -x_1 \leq 0 \quad \checkmark \end{cases}$$

$$\begin{array}{ccc} \lambda_1 & z_1^2 & \checkmark \\ \lambda_2 & z_2^2 & \checkmark \end{array}$$

$$\textcircled{1} \quad \begin{cases} x_1^2 - x_2 + z_1^2 = 0 \\ -x_1 + z_2^2 = 0 \end{cases}$$

$$\textcircled{2} \quad L(x, \lambda, z) = \underline{x_1 + x_2} + \underline{\lambda_1 (x_1^2 - x_2 + z_1^2)} + \underline{\lambda_2 (-x_1 + z_2^2)}$$

$$\textcircled{3} \quad \frac{\partial L}{\partial x_1} = 1 + 2\lambda_1 x_1 - \lambda_2 = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial x_2} = 1 - \lambda_1$$

2. 迭代的拉格朗日乘子法

对于复杂的优化问题，目标函数或约束是非线性、不可解析时，需要迭代求解拉格朗日函数的解。

方法：

1. 写出拉格朗日函数：

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i h_i(x).$$

2. 使用数值优化方法（如梯度下降、牛顿法）：

- 迭代优化 x ，使得 $\nabla_x \mathcal{L}(x, \lambda) \rightarrow 0$ 。
- 迭代调整 λ ，使得约束 $h_i(x) \rightarrow 0$ 。

3. 直到满足收敛条件： $\nabla_x \mathcal{L} = 0$ 且 $h_i(x) = 0$ 。

特点：

- 需要迭代：每次更新 x 和 λ ，逐步逼近最优解。
- 适用条件：复杂非线性问题。

示例：

$$\min f(x) = x^4 - 3x^2 + 2 \quad \text{subject to} \quad h(x) = x^2 - 1 = 0.$$

- 拉格朗日函数：

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = x^4 - 3x^2 + 2 + \lambda(x^2 - 1).$$

- 梯度条件：

$$\nabla_x \mathcal{L} = 4x^3 - 6x + 2\lambda x = 0, \quad h(x) = x^2 - 1 = 0.$$

- 解析法复杂：联立方程难以直接求解。
- 迭代求解：通过数值方法逐步更新 x 和 λ ，直到收敛。