

라그랑주 승수법 (Largrange multiplier method)

프랑스의 수학자 라그랑주가 고안.

제약조건이 있는 최적화 문제를 풀기 위한 방법으로,

최적점을 찾는 것이 아닌 최적해의 필요조건을 찾는 방법

기본 가정

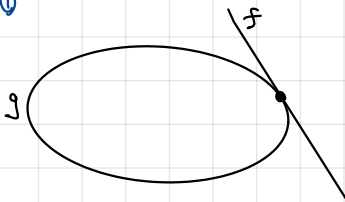
"제약조건 g 를 만족하는 f 의 최솟값/최댓값은 f 와 g 가 접하는 지점에 존재할 수도 있다."

전개

$f(x, y)$ 의 gradient vector는 $\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} \right)$ 라고 한다

두 함수 f 와 g 가 접하는 지점에서 ∇f 와 g 의 접벡터의 내적은 0
즉, $\nabla f = \lambda \nabla g$ 가 성립한다

... ①



라그랑주 함수 L 은 다음과 같다

$$L(x, y, \lambda) = f(x, y) - \lambda (g(x, y) - c) \quad \dots ②$$

(제약조건 g 가 n 개인 경우)

$$L(x, y, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) = f(x, y) - \sum_{i=1}^n \lambda_i (g_i(x, y) - c_i)$$

①이 성립하는 점 (x, y) 를 찾기 위해 ②를 편미분하면

$$\left. \begin{aligned} \frac{\partial L(x, y, \lambda)}{\partial x} &= \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} - \lambda \cdot \frac{\partial g(x, y)}{\partial x} \\ \frac{\partial L(x, y, \lambda)}{\partial y} &= \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} - \lambda \cdot \frac{\partial g(x, y)}{\partial y} \end{aligned} \right] \dots ③$$

위 두 식이 0이 되는 지점에서

$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial g}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial g}{\partial y}$ 가 성립하므로 $\nabla f = \lambda \nabla g$ 가 성립.

즉, ③이 0이 되는 지점 (x, y) 는 f 와 g 가 접하는 지점이다

제약조건 g 를 만족하는 함수 f 의 최적점(최대/최소)이 될 가능성이 있다.