

## § 2.2 付帯条件のある場合

閉領域  $D$  で定義された関数  $f(y_1, y_2, \dots, y_n)$  の最小値(一般的には、停留値)を , 与えられた付帯条件の下で考える。すなわち

$$f(y_1, y_2, \dots, y_n) = \min \quad (2.2.1a)$$

under

$$\begin{aligned} g_1(y_1, y_2, \dots, y_n) &= 0 \\ g_2(y_1, y_2, \dots, y_n) &= 0 \\ \dots\dots\dots \\ g_r(y_1, y_2, \dots, y_n) &= 0 \end{aligned} \quad (2.2.1b)$$

と言う最小値問題を考える。

関数  $f$  が、 $D$  の内点  $P(y_1, y_2, \dots, y_n)$  で最小値をとるものとする。付帯条件(2.2.1b)式を満足する  $P$  点からの微小変位ベクトルを  $dy = (dy_1, dy_2, \dots, dy_n)$  とすると

$$\nabla g_i \cdot dy = 0, \quad (i = 1, 2, \dots, n) \quad (2.2.2)$$

が成立する。ここで ,  $\nabla$  は各関数  $g_i$  の勾配 (gradient) をとることを意味する。一方 ,  $f$  は ,  $P$  点を微小変位  $dy$  だけ動かしても変化しない。したがって

$$\nabla f \cdot dy = 0 \quad (2.2.3)$$

を満足しなければならない。(2.2.2)式の条件の下で、(2.2.3)式が成立するためには

$$\nabla f = \sum_{i=1}^r \lambda_i \nabla g_i \quad (2.2.4)$$

であればよい。書き方を変えると

$$\frac{\partial f}{\partial y_j} - \sum_{i=1}^r \lambda_i \frac{\partial g_i}{\partial y_j} = 0, \quad (j = 1, 2, \dots, n) \quad (2.2.5)$$

となる。(2.2.5)式は  $n$  個の方程式 ,(2.2.1b)式は  $r$  個の方程式を与えるので , この 2 式を連立させて解けば ,  $n+r$  個の未知変数  $y_1, y_2, \dots, y_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  を決定できる。

以上をまとめると

$$F = F(y_1, y_2, \dots, y_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r) = f - \sum_{i=1}^r \lambda_i g_i \quad (2.2.6a)$$

として

$$\begin{aligned} \frac{\partial F}{\partial y_1} &= \frac{\partial f}{\partial y_1} - \sum_{i=1}^r \lambda_i \frac{\partial g_i}{\partial y_1} = 0, \\ \frac{\partial F}{\partial y_2} &= \frac{\partial f}{\partial y_2} - \sum_{i=1}^r \lambda_i \frac{\partial g_i}{\partial y_2} = 0, \\ &\dots\dots\dots \\ \frac{\partial F}{\partial y_n} &= \frac{\partial f}{\partial y_n} - \sum_{i=1}^r \lambda_i \frac{\partial g_i}{\partial y_n} = 0 \end{aligned} \tag{2.2.6b}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial F}{\partial \lambda_1} &= -g_1 = 0, \\ \frac{\partial F}{\partial \lambda_2} &= -g_2 = 0, \\ &\dots\dots\dots \\ \frac{\partial F}{\partial \lambda_r} &= -g_r = 0 \end{aligned} \tag{2.2.6c}$$

を  $y_1, y_2, \dots, y_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  について解けばよい。このような解法のことを、ラグランジュ(Lagrange)の乗数法(method of multipliers)と呼ぶ。また、 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  のことを、Lagrange の乗数と呼ぶ。

Lagrange の乗数法を幾何学的に説明してみよう。まず、 $n=2, r=1$  の場合について考える。図 2.2.1 に示されるように、関数  $f(y_1, y_2)$  は点  $P(y_{P1}, y_{P2})$  で最小値をとる、すなわち  $f = \min$  とすると、 $P$  点で曲線  $g(y_1, y_2) = 0$  と曲線  $f(y_1, y_2) = f(y_{P1}, y_{P2}) = f_p$  が接している。すなわち、これらの曲線の法線が平行である。したがって、 $\lambda_1$  を未知定数として

$$\nabla f = \lambda_1 \nabla g_1 \tag{2.2.7}$$

が成り立つ。

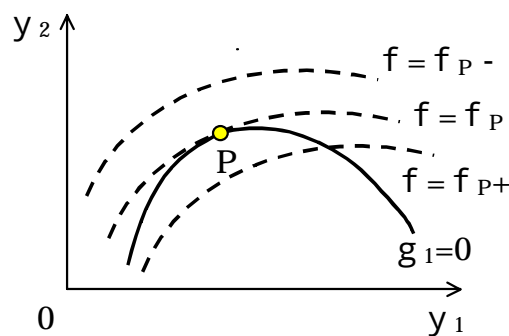


図 2.2.1  $g(y_1, y_2) = 0$  上での  $f(y_1, y_2)$  の最小値

つぎに,  $n=3, r=2$  の場合について考える。図 2.2.2 に示されるように, 関数  $f(y_1, y_2, y_3)$  は点  $P(y_{P1}, y_{P2}, y_{P3})$  で最小値をとる, すなわち  $f = \min$  とすると,  $P$  点で 2 曲面  $g_1(y_1, y_2, y_3)=0, g_2(y_1, y_2, y_3)=0$  の交線と曲面  $f(y_1, y_2, y_3) = f(y_{P1}, y_{P2}, y_{P3}) = f_p$  が接している。すなわち,  $P$  点における交線上の仮想変位ベクトルを  $\delta \mathbf{y} = (\delta y_1, \delta y_2, \delta y_3)$  とすると

$$\nabla f \cdot \delta \mathbf{y} = 0 \quad (2.2.8)$$

である。一方,  $\delta \mathbf{y}$  は  $g_1(y_1, y_2, y_3)=0$  上にあるので

$$\nabla g_1 \cdot \delta \mathbf{y} = 0 \quad (2.2.9a)$$

を満足する。 $\delta \mathbf{y}$  は  $g_2(y_1, y_2, y_3)=0$  上にもあるので

$$\nabla g_2 \cdot \delta \mathbf{y} = 0 \quad (2.2.9b)$$

も満足する。 $\nabla f$  が  $\nabla g_1$  と  $\nabla g_2$  の張る平面内にあれば, すなわち,  $\lambda_1, \lambda_2$  を未知定数として

$$\nabla f = \lambda_1 \nabla g_1 + \lambda_2 \nabla g_2 \quad (2.2.10)$$

であれば, (2.2.8)式が満足される。

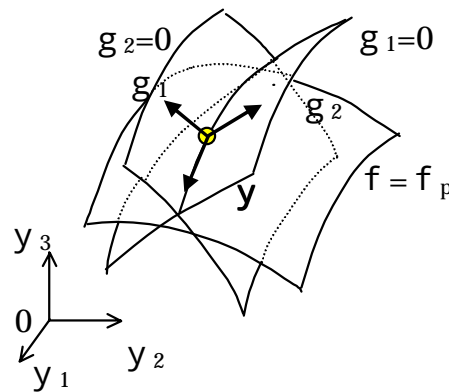


図 2.2.2  $g_1(y_1, y_2, y_3)=0, g_2(y_1, y_2, y_3)=0$  上での  $f(y_1, y_2, y_3)$  の最小値

**[例 2.2.1]** ばねの釣り合いという力学の簡単な例を考えてみる。すこし後戻りするが、まず付帯条件のない場合について述べる。図 2.2.3 に示されるように,  $n$  個の点  $Q_1(x_1, y_1), Q_2(x_2, y_2), \dots, Q_n(x_n, y_n)$  よりばねで引っ張られ,  $x, y$  方向に力  $X, Y$  が作用している点  $P(x, y)$  の平衡を考えてみよう。  $PQ_i$  間のばねのばね定数を  $k_i$ , 力の働いていないときの長さを  $l_i$  とする。

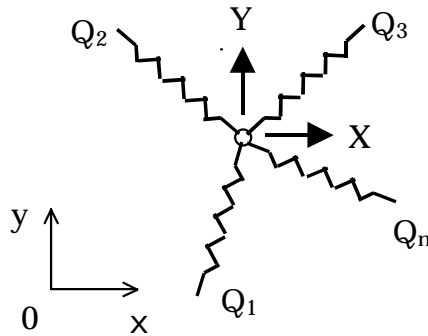


図 2.2.3  $n$  個の点よりばねで引っ張られている点の平衡

この問題の平衡方程式を，力の釣り合い条件から直接求めることは簡単であるが，ここではポテンシャルエネルギー最小の原理を適用してみる。すなわち，この系のポテンシャルエネルギーを  $\Pi(x, y)$  とすると，平衡点  $P(x, y)$  では

$$\Pi(x, y) = \sum_{i=1}^n \frac{1}{2} k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right)^2 - (Xx + Yy) = \min \quad (2.2.11)$$

が成立する。 $\Pi$  の右辺第 1 項はばねの歪みエネルギーを，第 2 項は外力のポテンシャルである。(2.2.11)式より

$$\begin{aligned} 0 = \frac{\partial \Pi}{\partial x} &= \sum_{i=1}^n k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{(x-x_i)}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}} - X, \\ 0 = \frac{\partial \Pi}{\partial y} &= \sum_{i=1}^n k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{(y-y_i)}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}} - Y \end{aligned} \quad (2.2.12)$$

が求まる。これを  $x, y$  について解けば，平衡点が求まる。(2.2.12)式のそれぞれが， $x$  方向， $y$  方向の力の釣り合いを表していることは，容易に理解されよう。

この問題の面白いのは，最小値問題(2.2.11)式が数値計算に直接使える点にある。例えば，まず平衡点  $P(x, y)$  の存在しそうな領域にメッシュを切って，各メッシュ点で  $\Pi$  の値を計算し，最小点の近似を求める。つぎに，この点の周りにさらに細かいメッシュを切って， $\Pi$  の変化を詳しく調べる。このプロセスを繰り返せば，かなりの精度で平衡点  $P(x, y)$  が求まることになる。

余談になるが，ポテンシャルエネルギー最小の原理について簡単に説明する。平衡点  $P(x, y)$  が満足すべき平衡方程式は

$$\sum_{i=1}^n X_i + X = 0 \quad (2.2.13a)$$

$$\sum_{i=1}^n Y_i + Y = 0 \quad (2.2.13b)$$

とかける。ここで

$$X_i = -k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{x-x_i}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}},$$

$$Y_i = -k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{y-y_i}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}} \quad (2.2.14)$$

である。仮想変位  $(\delta x, \delta y)$  を考えて, (2.2.13a)式に  $\delta x$  を, (2.2.13b)式に  $\delta y$  を乗じて加えると

$$\sum_{i=1}^n (X_i \delta x + Y_i \delta y) + (X \delta x + Y \delta y) = 0 \quad (2.2.15)$$

となり, 内力と外力がする仕事の総和が零になる。(2.2.15)式は仮想仕事の原理と呼ばれている。(2.2.14)式を書き直すと

$$X_i = -\frac{\partial}{\partial x} \left[ \frac{1}{2} k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \right] = -\frac{\partial U_i}{\partial x},$$

$$Y_i = -\frac{\partial}{\partial y} \left[ \frac{1}{2} k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \right] = -\frac{\partial U_i}{\partial y} \quad (2.2.16)$$

となる。ここで

$$U_i(x, y) = \frac{1}{2} k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right)^2 \quad (2.2.17)$$

とする。 $U_i$  は各ばねの持つ歪みエネルギーに外ならない。(2.2.16)式を(2.2.15)式に代入すると

$$0 = -\sum_{i=1}^n \left( \frac{\partial U_i}{\partial x} \delta x + \frac{\partial U_i}{\partial y} \delta y \right) + (X \delta x + Y \delta y)$$

$$= -\frac{\partial \left( \sum_{i=1}^n U_i - (Xx + Yy) \right)}{\partial x} \delta x - \frac{\partial \left( \sum_{i=1}^n U_i - (Xx + Yy) \right)}{\partial y} \delta y$$

$$= -\frac{\partial \Pi}{\partial x} \delta x - \frac{\partial \Pi}{\partial y} \delta y \quad (2.2.18)$$

が得られる。ここで, (2.2.11)式と(2.2.17)式より

$$\Pi = \sum_{i=1}^n U_i - (Xx + Yy) \quad (2.2.19)$$

となることが用いられている。(2.2.18)式より

$$\begin{aligned} \frac{\partial \Pi}{\partial x} &= 0, \\ \frac{\partial \Pi}{\partial y} &= 0 \end{aligned} \quad (2.2.20)$$

が成り立つ。さらに、 $U_i$  は非負で凹の関数であるので、 $\Pi$  も同じ性質を有する。したがって、 $\Pi$  は平衡点で停留するだけでなく、最小値をとる。これがポテンシャル・エネルギー最小の原理である。

つぎに、付帯条件のある場合を考える。上の例において、 $P$  点が曲線  $g(x, y) = 0$  の上に拘束されているものとする。この場合には、(2.2.11)式の代わりに

$$\Pi(x, y) = \sum_{i=1}^n \frac{1}{2} k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right)^2 - (Xx + Yy) = \min \quad (2.2.21a)$$

under

$$g(x, y) = 0 \quad (2.2.21b)$$

となる。この場合には、ラグランジュの乗数法により未定乗数を  $\lambda$  とすると

$$F(x, y, \lambda) = \Pi(x, y) - \lambda g(x, y) \quad (2.2.22)$$

として

$$\begin{aligned} \frac{\partial F}{\partial x} &= \sum_{i=1}^n k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{x-x_i}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}} - X - \lambda g_x(x, y) = 0, \\ \frac{\partial F}{\partial y} &= \sum_{i=1}^n k_i \left( \sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} - l_i \right) \frac{y-y_i}{\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2}} - Y - \lambda g_y(x, y) = 0 \end{aligned} \quad (2.2.23a)$$

および

$$\frac{\partial F}{\partial \lambda} = -g(x, y) = 0 \quad (2.2.23b)$$

を  $x, y, \lambda$  について解けばよい。(2.2.23a)式の  $\lambda g_x(x, y), \lambda g_y(x, y)$  を

$$\begin{aligned}\lambda g_x &= \lambda \sqrt{g_x^2 + g_y^2} \frac{g_x}{\sqrt{g_x^2 + g_y^2}}, \\ \lambda g_y &= \lambda \sqrt{g_x^2 + g_y^2} \frac{g_y}{\sqrt{g_x^2 + g_y^2}}\end{aligned}\tag{2.2.24}$$

と書けば、 $\lambda \sqrt{g_x^2 + g_y^2}$  が曲線から受ける反力であることが分かる。

少ない労力で数値計算をしようと思ったら、(2.2.21)式の最小値問題を直接解くことが考えられる。すなわち、 $g(x, y) = 0$  上に数点とって、 $\Pi$  を計算してみる。つぎに、一番小さな  $\Pi$  を与える点の付近をさらに細かくとって、 $\Pi$  を計算して最小値を探す。これを繰り返せば、それなりの精度で平衡点  $P(x, y)$  が求まるであろう。

### § 2.3 参考文献

- [2.1] 林 毅, 村 外志夫, 「変分法」, 応用数学講座第 13 巻, 日知社, (1958)
- [2.2] 寺沢寛一, 「数学概論」, 岩波書店
- [2.3] 寺沢寛一編, 「数学概論(応用編)」, 岩波書店, (1960)