

最適化数学 第3回

[今回の項目]

- ① 制約なし最適化問題
- ② 1 次の最適性条件
- ③ 停留点と局所最適解
- ④ 2 次の最適性条件
- ⑤ 局所最適解の求め方

最適化問題とは？

問題

平面に4点 $(1, 3)$, $(2, 5)$, $(3, 5)$, $(4, 7)$ が与えられたとき、これらの点の最も近くを通る直線は？

直線は $y = ax + b$ と書け、点 $(1, 3)$ と直線との誤差は

$$3 - (1 \cdot a + b)$$

となる。同様に他の点との誤差を考え、それらの二乗の和を最小にする問題を考える。

$$\begin{aligned} \text{最小化 } f(a, b) &= \{3 - (a + b)\}^2 + \{5 - (2a + b)\}^2 \\ &\quad + \{5 - (3a + b)\}^2 + \{7 - (4a + b)\}^2 \end{aligned}$$

制約 なし

制約なし最適化問題

最小化 $f(x)$

制約 なし

ここで、最小化する関数 $f(x)$ を 目的関数 と呼ぶ。

関数を最大化する問題を最大化問題と呼び、最小化問題と最大化問題をまとめて、最適化問題 と呼ぶ。

最適解の定義

[定義]

\bar{x} がすべての $x \in \mathbb{R}^n$ に対して

$$f(x) \geq f(\bar{x})$$

のとき $f(\bar{x})$ を 大域最小値, \bar{x} を大域最小解と呼ぶ.

[定義]

\bar{x} に 十分近い すべての $x \in \mathbb{R}^n$ に対して

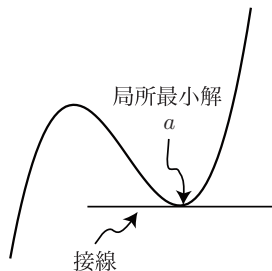
$$f(x) \geq f(\bar{x})$$

のとき $f(\bar{x})$ を 局所最小値, \bar{x} を 局所最小解 と呼ぶ.

不等号が逆だと最大解. 最小・最大解をまとめて最適解と呼ぶ
微積で扱う極値との違いは教科書参照.

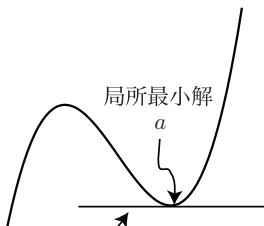
1 次最適性条件

$f(x)$ が 1 変数関数のとき,
点 a が局所最適解ならば,
 $f'(a) = 0$ が成り立つ.



1 次 の 最 適 性 条 件

$f(x)$ が 1 変数関数のとき、
点 a が局所最適解ならば、
 $f'(a) = 0$ が成り立つ。



[定理] (一次の最適性条件)

$f(x)$: 多変数関数
点 \bar{x} が局所最適解ならば、

$$\nabla f(\bar{x}) = \mathbf{0} \quad (\text{零ベクトル})$$

が成り立つ。

[定義]

点 p が、 $\nabla f(p) = \mathbf{0}$ を満たすとき、 p を f の停留点と呼ぶ。

停留点は最適解？

[定理] (一次の最適性条件)

$f(x)$: 多変数関数

点 \bar{x} が局所最適解ならば,

$$\nabla f(\bar{x}) = \mathbf{0} \quad (\text{零ベクトル})$$

が成り立つ。

[解説] . 局所最適解が存在すれば、定理より、それは常に停留点になる。よって、停留点をすべて見つければ最適解は必ずその中にある。このことから、停留点を見つけることは重要なのである。

停留点

局所最小解

大域最小解

停留点の幾何的イメージ

最小化 $f(x, y) = x^3 - 3xy + y^3$
の局所最小解を $(x, y) = (a, b)$ とする.

点 (a, b) は局所最小解であるので,

「点 $(a, b, f(a, b))$ はグラフ
が下に窪んだ部分の一番底に位置している」



「窪みの一番底に接する平面は水平」

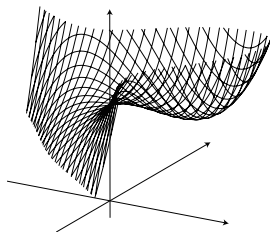


接平面 $z = f(a, b) + f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b)$ は (x, y) に対して、一定の値を取る.



$$f_x(a, b) = f_y(a, b) = 0$$

証明は教科書を参照.



練習問題

停留点を求めよ.

$$(1) f(x, y) = x^3 + y^3 - 9xy + 1$$

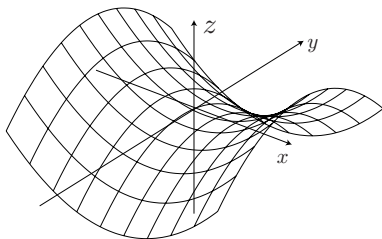
$$(2) f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 + xy - yz - zx + x + y - 2z + 1$$

停留点であっても，局所最適解とは限らない

[例]

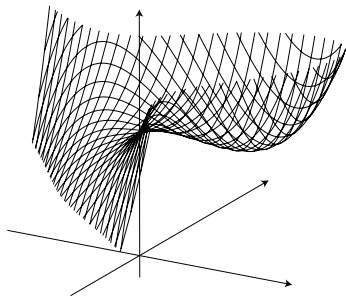
$$\text{最小化 } f(x, y) = x^2 - y^2$$

では $\nabla f(0, 0) = \mathbf{0}$ となるが， $(0, 0)$ は局所最小解ではない．実際， $f(0, 0)$ と，点 $(0, 0)$ に近い点 (x, y) での f の値を比べても， $f(0, 0)$ は最も小さい値にはなっていない．

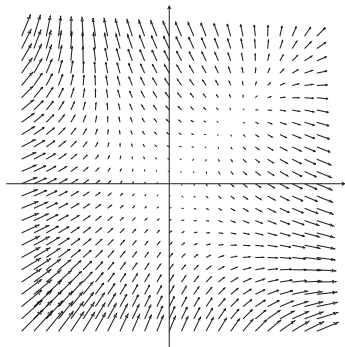


どの停留点が局所最適解？

$$\text{最小化 } f(x, y) = x^3 - 3xy + y^3$$



$x^3 - 3xy + y^3$ のグラフ



$x^3 - 3xy + y^3$ の勾配ベクトル

ヘッセ行列を用いた判定法

停留点 \bar{x} を局所最小解とすると,

\bar{x} で『グラフは局所的に下に窪んでいる』

↔ 点 \bar{x} の近くで関数 f は『局所的に凸関数である』

ヘッセ行列を用いた判定法

停留点 \bar{x} を局所最小解とすると,

\bar{x} で『グラフは局所的に下に窪んでいる』

↔ 点 \bar{x} の近くで関数 f は『局所的に凸関数である』

[定理] (2次の最適性条件)

- ① (必要性) \bar{x} が局所最小解
⇒ $\nabla f(\bar{x}) = \mathbf{0}$ かつ $\nabla^2 f(\bar{x})$ が半正定値
- ② (十分性) $\nabla f(\bar{x}) = \mathbf{0}$ かつ $\nabla^2 f(\bar{x})$ が正定値
⇒ \bar{x} は局所最小解.
- ③ (否定) $\nabla^2 f(\bar{x})$ が不定値のとき, \bar{x} は局所最適解ではない.

局所最大解についても, それぞれ対応する箇所を半負定値, 負定値, 極大値に置き換えたものが成り立つ.

2 次の最適性条件の幾何的イメージ

[凸関数の復習]

任意の (x, y) について $\nabla^2 f(x, y)$ が正定値 $\implies f$ が狭義凸関数

[2 次の最適性条件]

$\nabla^2 f(a, b)$ が正定値

$\implies (a, b)$ に近い (x, y) で $\nabla^2 f(x, y)$ が正定値

$\implies f$ が「 (a, b) の近くで狭義凸関数」

1 次の最適性条件と合わせると,

$\nabla f(a, b) = \mathbf{0}$ かつ $\nabla^2 f(a, b)$ が正定値

$\implies (a, b)$ は f の「局所的に狭義凸」な部分の底にある

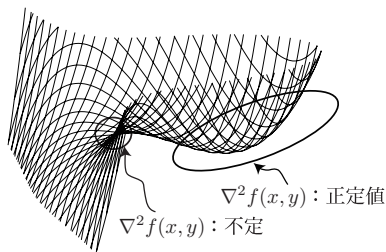
$\implies (a, b)$ は局所最適解

2 次の最適性条件の幾何的イメージ

ヘッセ行列 $\nabla^2 f(a, b)$ が不定 ($|\nabla^2 f(a, b)| < 0$)

$\implies f$ が (a, b) の近くで凸関数にも凹関数にならず、
グラフが捻れている

$\implies (a, b)$ は最適解ではない



例題

$$f(x, y) = x^3 - 3xy + y^3$$

の局所最適値を求めよ.

練習

局所最適解を求めよ.

$$(1) f(x, y) = x^2 - 3y^2 + y^3$$

$$(2) f(x, y) = x^3 + 5x^2 + xy + \frac{1}{2}y^2 + 3x - 3y + 1$$

$$(3) f(x, y) = x^3 + 3xy^2 + 4y^3 - 3x + 1$$

$$(4) f(x, y, z) = x^2 + \frac{3}{2}y^2 + z^2 + xz - 3x - 6y - 3z$$