

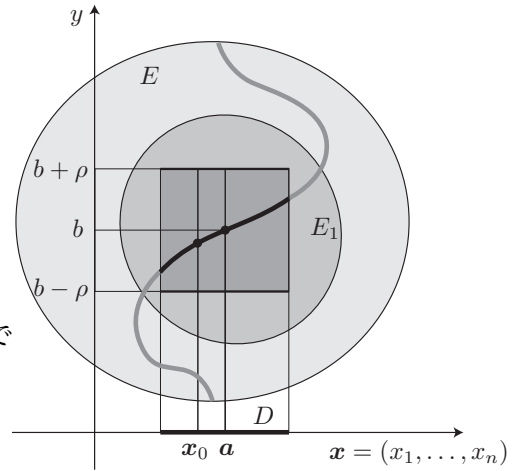
《資料 4》 陰関数定理と逆写像定理

§1. 陰関数定理

定理 1 $\mathbb{R}^{n+1} = \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^1$ の開集合 E 上で定義された C^1 級関数 $f(\mathbf{x}, y)$ が, $(\mathbf{a}, b) \in E$ において,

$$f(\mathbf{a}, b) = 0 \quad \text{かつ} \quad f_y(\mathbf{a}, b) \neq 0$$

を満たすとする. このとき, (\mathbf{a}, b) の近傍で $f(\mathbf{x}, y) = 0$ はある C^1 級関数 $\varphi(\mathbf{x})$ のグラフ $y = \varphi(\mathbf{x})$ として表される. 厳密に述べれば,



(1) \mathbf{a} の開近傍 D を小さく選べば, D 上の連続関数 $\varphi(\mathbf{x})$ で

$$f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x})) = 0 \quad (\mathbf{x} \in D) \quad \text{かつ} \quad \varphi(\mathbf{a}) = b$$

を満たすものが唯一存在する.

(2) $\varphi(\mathbf{x})$ は D 上で C^1 級で, その微分 $\varphi' = (\varphi_{x_1}, \dots, \varphi_{x_n})$ は

$$\varphi'(\mathbf{x}) = -\frac{f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))}{f_y(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))} \quad \left(\Leftrightarrow \varphi_{x_i}(\mathbf{x}) = -\frac{f_{x_i}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))}{f_y(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))} \quad (1 \leq i \leq n) \right).$$

あるいは, (\mathbf{a}, b) の近傍で $f(\mathbf{x}, y) = 0$ により y を $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ の関数と見なして,

$$\frac{\partial y}{\partial x_i} = -\frac{f_{x_i}(\mathbf{x}, y)}{f_y(\mathbf{x}, y)} \quad (1 \leq i \leq n).$$

【証】 $f_y(\mathbf{a}, b) > 0$ と仮定してよい. (もし $f_y(\mathbf{a}, b) < 0$ なら f の代わりに $-f$ を考えよ.)

存在 f_y が連続より, (\mathbf{a}, b) の開近傍 $E_1 \subset E$ を十分小さく選び, E_1 上で $f_y(\mathbf{x}, y) > 0$ としてよい. これと $f(\mathbf{a}, b) = 0$ とから, $\rho > 0$ を小さく取れば, $f(\mathbf{a}, b - \rho) < 0 < f(\mathbf{a}, b + \rho)$. よって, \mathbf{a} の十分小さな開近傍 $D \subset \mathbb{R}^n$ 上で, $f(\mathbf{x}, b - \rho) < 0 < f(\mathbf{x}, b + \rho)$ が成り立つ. $D \times [b - \rho, b + \rho] \subset E_1$ と考えてよいから, 以上より, 各 $\mathbf{x} \in D$ に対して,

$$b - \rho < \varphi(\mathbf{x}) < b + \rho, \quad f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x})) = 0$$

を満たす $\varphi(\mathbf{x})$ が唯一存在する. (すなわち, $D \times [b - \rho, b + \rho]$ では $f(\mathbf{x}, y) = 0 \Leftrightarrow y = \varphi(\mathbf{x})$.)

連続性 $\forall \mathbf{x}_0 \in D$ における φ の連続性を示す. $0 < \forall \varepsilon < \rho - |\varphi(\mathbf{x}_0) - b|$ に対して,

$$f(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0) - \varepsilon) < 0 = f(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0)) < f(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0) + \varepsilon).$$

f の連続性により, $\delta > 0$ を十分小さく取れば, $|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0| < \delta$ を満たす $\forall \mathbf{x} \in D$ に対して,

$$f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}_0) - \varepsilon) < 0 = f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x})) < f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}_0) + \varepsilon).$$

このとき, $f(\mathbf{x}, y)$ の y に関する単調増加性により,

$$\varphi(\mathbf{x}_0) - \varepsilon < \varphi(\mathbf{x}) < \varphi(\mathbf{x}_0) + \varepsilon, \quad \text{すなわち} \quad |\varphi(\mathbf{x}) - \varphi(\mathbf{x}_0)| < \varepsilon.$$

C^1 級 $\forall \mathbf{x}_0 \in D$ を固定し, $k(\mathbf{h}) = \varphi(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \varphi(\mathbf{x}_0)$ ($|\mathbf{h}|$ 十分小) とおけば,

$$\varphi(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) = \varphi(\mathbf{x}_0) + k(\mathbf{h}) \quad \text{かつ} \quad k(\mathbf{h}) \rightarrow 0 \quad (\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}).$$

$$\begin{aligned}
f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}, \varphi(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h})) &= f(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0)) = 0 \text{ であるから,} \\
0 &= f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}, \varphi(\mathbf{x}_0) + k(\mathbf{h})) - f(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0)) \\
&= (f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0)), f_y(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))) \begin{pmatrix} \mathbf{h} \\ k(\mathbf{h}) \end{pmatrix} + o(|\mathbf{h}|) \\
&= f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))\mathbf{h} + f_y(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))k(\mathbf{h}) + o(|\mathbf{h}|) \quad (\mathbf{h} \rightarrow 0).
\end{aligned}$$

よって,

$$\begin{aligned}
\varphi(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \varphi(\mathbf{x}_0) = k(\mathbf{h}) &= -\frac{f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))\mathbf{h} + o(|\mathbf{h}|)}{f_y(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))} \\
&= -\frac{f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))}{f_y(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))} \mathbf{h} + o(|\mathbf{h}|) \quad (\mathbf{h} \rightarrow 0).
\end{aligned}$$

これは $\varphi'(\mathbf{x}_0) = -\frac{f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))}{f_y(\mathbf{x}_0, \varphi(\mathbf{x}_0))}$ を示す. $\mathbf{x}_0 \in D$ の任意性から, φ は D 上で微分可能で,

$$\varphi'(\mathbf{x}) = -\frac{f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))}{f_y(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))} \quad (\mathbf{x} \in D).$$

上式の右辺は D 上で連続, 従って φ は D 上で C^1 級である. □

《注》 定理に現れる $y = \varphi(\mathbf{x})$ を, $f(\mathbf{x}, y) = 0$ が (\mathbf{a}, b) の周りで定める陰関数とよぶ. このとき, $f(\mathbf{x}, y)$ が C^r 級 ($r \geq 1$) であれば $\varphi(\mathbf{x})$ も C^r 級となる. $\varphi(\mathbf{x})$ の (高次の) 偏導関数は次のように計算できる.

(1) $f(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x})) = 0$ を x_i について偏微分することにより,

$$f_{x_i}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x})) + f_y(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))\varphi_{x_i}(\mathbf{x}) = 0 \quad (1 \leq i \leq n). \quad \therefore \varphi_{x_i}(\mathbf{x}) = -\frac{f_{x_i}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))}{f_y(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))}.$$

(2) 更に x_j で偏微分すると, (例えば $f_{x_i}(\mathbf{x}, \varphi(\mathbf{x}))$ を f_{x_i} というように略記した)

$$f_{x_i x_j} + f_{x_i y}\varphi_{x_j} + f_{x_j y}\varphi_{x_i} + f_{yy}\varphi_{x_i}\varphi_{x_j} + f_{yy}\varphi_{x_i x_j} = 0 \quad (1 \leq i, j \leq n).$$

$$\begin{aligned}
\therefore \varphi_{x_i x_j} &= -\frac{f_{x_i x_j} + f_{x_i y}\varphi_{x_j} + f_{x_j y}\varphi_{x_i} + f_{yy}\varphi_{x_i}\varphi_{x_j}}{f_y} \\
&= -\frac{f_{x_i x_j}(f_y)^2 - (f_{x_i y}f_{x_j} + f_{x_j y}f_{x_i})f_y + f_{yy}f_{x_i}f_{x_j}}{(f_y)^3}.
\end{aligned}$$

§2. 逆関数定理

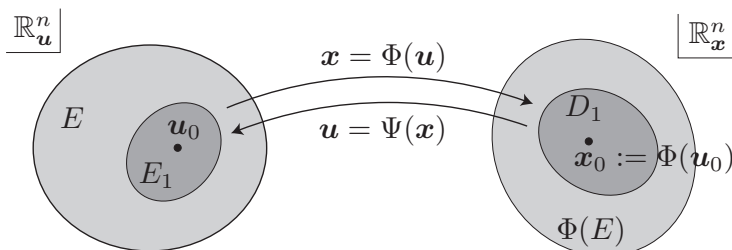
定理 2 E が \mathbb{R}^n の開集合で, C^r 写像 $\mathbf{x} = \Phi(\mathbf{u}) : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ ($r \geq 1$) が

$$\det \Phi'(\mathbf{u}_0) \neq 0 \quad \left(\Leftrightarrow \left[\frac{\partial(x_1, \dots, x_n)}{\partial(u_1, \dots, u_n)} \right]_{\mathbf{u}=\mathbf{u}_0} \neq 0 \right)$$

を満たすならば, “ \mathbf{u}_0 の近傍で Φ の C^r 級逆写像が存在する”. すなわち, \mathbf{u}_0 の開近傍 $E_1 \subset E$ を十分小さく選べば, Φ は E_1 上で 1 対 1, $D_1 := \Phi(E_1)$ は $\mathbf{x}_0 := \Phi(\mathbf{u}_0)$ の開近傍であり, $\Phi|_{E_1} : E_1 \rightarrow D_1$ の逆写像 $\Psi = (\Phi|_{E_1})^{-1} : D_1 \rightarrow E_1$ が C^r 級となる. 更に,

$$\Psi'(\mathbf{x}) = \Phi'(\Psi(\mathbf{x}))^{-1} \quad (\mathbf{x} \in D_1) \quad \left(\Leftrightarrow \begin{bmatrix} \frac{\partial u_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial u_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial u_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial u_n}{\partial x_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial u_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_n}{\partial u_n} \end{bmatrix}^{-1} \right)$$

が成り立つ.



《注 1》 一般に, C^1 級写像 $\mathbf{x} = \Phi(\mathbf{u})$ により, \mathbf{u} 空間の \mathbf{u}_0 付近の微小部分は \mathbf{x} 空間の $\mathbf{x}_0 := \Phi(\mathbf{u}_0)$ 付近の微小部分に写されるが, その (n 次元) 体積の比は $|\det \Phi'(\mathbf{u}_0)|$ で近似される. 従って, 定理 2 の仮定は \mathbf{u}_0 の十分小さな近傍が写像 $\mathbf{x} = \Phi(\mathbf{u})$ によって「ぺちゃんこにならない」ことを意味する.

《注 2》 $y = f(\mathbf{x})$ (\mathbf{x} の関数) は写像 $\mathbf{x} = \Phi(\mathbf{u})$ により $y = f(\Phi(\mathbf{u}))$ (\mathbf{u} の関数) に変換される. このとき,

$$\left(\frac{\partial y}{\partial u_1}, \dots, \frac{\partial y}{\partial u_n} \right) = \left(\frac{\partial y}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial y}{\partial x_n} \right) \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial u_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_n}{\partial u_n} \end{bmatrix}.$$

右辺に現れる Jacobi 行列が正則であれば, その逆行列を両辺に掛けることにより,

$$\left(\frac{\partial y}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial y}{\partial x_n} \right) = \left(\frac{\partial y}{\partial u_1}, \dots, \frac{\partial y}{\partial u_n} \right) \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial u_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_n}{\partial u_n} \end{bmatrix}^{-1}.$$

これは関係式

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial u_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial u_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial u_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial u_n}{\partial x_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial u_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial x_n}{\partial u_n} \end{bmatrix}^{-1}.$$

を意味する.

§3. 条件付き極値問題

定理 3 (Lagrange の未定乗数法)

$f(\mathbf{x}), g(\mathbf{x})$ が開集合 $E \subset \mathbb{R}^n$ 上で C^1 級るとき, 条件 $g(\mathbf{x}) = 0$ の下で $f(\mathbf{x})$ が $\mathbf{a} \in E$ で極値をとるとする. このとき, $g'(\mathbf{a}) \neq \mathbf{0}$ ならば, $f'(\mathbf{a}) = \beta g'(\mathbf{a})$ を満たす β が存在する (特に, $f'(\mathbf{a}) \neq \mathbf{0}$ なら $f'(\mathbf{a}) \parallel g'(\mathbf{a})$ となる).

[証] $g_{x_n}(\mathbf{a}) \neq 0$ と仮定しても一般性を失わない. 以下,

$$\mathbf{x} = (\mathbf{y}, z) = (y_1, \dots, y_{n-1}, z), \quad \mathbf{a} = (\mathbf{b}, c) = (b_1, \dots, b_{n-1}, c)$$

と表す. このとき, 陰関数定理により, \mathbf{b} の開近傍 $D \subset \mathbb{R}^{n-1}$ および D 上の C^1 級関数 $\varphi(\mathbf{y})$ を,

$$g(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y})) = 0 \quad (\mathbf{y} \in D) \quad \text{かつ} \quad \varphi(\mathbf{b}) = c \quad (\text{すなわち, } \mathbf{a} \text{ の近傍で } g(\mathbf{x}) = 0 \Leftrightarrow z = \varphi(\mathbf{y}))$$

を満たすように取れる. 更に, その微分は

$$\varphi'(\mathbf{y}) = -\frac{g_{\mathbf{y}}(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y}))}{g_z(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y}))} \quad (\mathbf{y} \in D).$$

ここで, $h(\mathbf{y}) := f(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y}))$ ($f(\mathbf{y}, z)$ に条件 $g(\mathbf{y}, z) = 0$ を組み込んだ関数) とおけば,

$$h'(\mathbf{y}) = f_{\mathbf{y}}(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y})) + f_z(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y}))\varphi'(\mathbf{y}) \quad (\mathbf{y} \in D).$$

$h(\mathbf{y})$ は $\mathbf{y} = \mathbf{b}$ で極値をとるから,

$$\mathbf{0} = h'(\mathbf{b}) = f_{\mathbf{y}}(\mathbf{b}, c) + f_z(\mathbf{b}, c)\varphi'(\mathbf{b}) = f_{\mathbf{y}}(\mathbf{b}, c) - f_z(\mathbf{b}, c) \frac{g_{\mathbf{y}}(\mathbf{b}, c)}{g_z(\mathbf{b}, c)}.$$

従って, $\beta = \frac{f_z(\mathbf{b}, c)}{g_z(\mathbf{b}, c)}$ とおけば $\begin{cases} f_{\mathbf{y}}(\mathbf{b}, c) = \beta g_{\mathbf{y}}(\mathbf{b}, c) \\ f_z(\mathbf{b}, c) = \beta g_z(\mathbf{b}, c) \end{cases}$ となり, 確かに $f'(\mathbf{a}) = \beta g'(\mathbf{a})$ が成り立つ. \square

《注 1》 $(n+1)$ 変数関数 $F(\mathbf{x}, \lambda) := f(\mathbf{x}) - \lambda g(\mathbf{x})$ を導入すれば, 上の条件は, $g(\mathbf{a}) = 0$ も合わせて,

$$F'(\mathbf{a}, \beta) = \mathbf{0} \quad (\text{すなわち, } F_{\mathbf{x}}(\mathbf{a}, \beta) = \mathbf{0}, \quad -F_{\lambda}(\mathbf{a}, \beta) = g(\mathbf{a}) = 0)$$

と書ける. (従って, 条件付き極値問題は $F'(\mathbf{x}, \lambda) = \mathbf{0}$ を解くことから始めればよい.)

《注 2》 上の証明では \mathbf{b} は $h(\mathbf{y})$ の停留点であるが, \mathbf{b} で極値をとるかどうかを判定するには (一般的な状況では) $h''(\mathbf{b})$ まで計算する必要がある. 以下にその計算法を示す. まず, $g(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y})) = 0$ より,

$$\begin{aligned} g_{y_i}(\mathbf{a}) + g_z(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b}) &= 0, \\ g_{y_i y_j}(\mathbf{a}) + g_{y_i z}(\mathbf{a})\varphi_{y_j}(\mathbf{b}) + g_{y_j z}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b}) + g_{zz}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b})\varphi_{y_j}(\mathbf{b}) + g_z(\mathbf{a})\varphi_{y_i y_j}(\mathbf{b}) &= 0. \end{aligned}$$

よって,

$$\begin{aligned} \varphi_{y_i}(\mathbf{b}) &= -\frac{g_{y_i}(\mathbf{a})}{g_z(\mathbf{a})}, \\ \varphi_{y_i y_j}(\mathbf{b}) &= -\frac{g_{y_i y_j}(\mathbf{a}) + g_{y_i z}(\mathbf{a})\varphi_{y_j}(\mathbf{b}) + g_{y_j z}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b}) + g_{zz}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b})\varphi_{y_j}(\mathbf{b})}{g_z(\mathbf{a})} \\ &= -\frac{g_{y_i y_j}(\mathbf{a})g_z(\mathbf{a})^2 - (g_{y_j}(\mathbf{a})g_{y_i z}(\mathbf{a}) + g_{y_i}(\mathbf{a})g_{y_j z}(\mathbf{a}))g_z(\mathbf{a}) + g_{y_i}(\mathbf{a})g_{y_j}(\mathbf{a})g_{zz}(\mathbf{a})}{g_z(\mathbf{a})^3}. \end{aligned}$$

次に, $h(\mathbf{y}) = f(\mathbf{y}, \varphi(\mathbf{y}))$ より,

$$h_{y_i y_j}(\mathbf{a}) = f_{y_i y_j}(\mathbf{a}) + f_{y_i z}(\mathbf{a})\varphi_{y_j}(\mathbf{b}) + f_{y_j z}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b}) + f_{zz}(\mathbf{a})\varphi_{y_i}(\mathbf{b})\varphi_{y_j}(\mathbf{b}) + f_z(\mathbf{a})\varphi_{y_i y_j}(\mathbf{b}).$$

よって, $h''(\mathbf{b})$ は f, g の \mathbf{a} における 2 次以下の偏微分係数で表される.