

Chapter 1 Section 3

Approximating explicit functions in the implicit function theorem

陰関数定理における陽関数を近似すること

- 今まで、関数 F の単零点を近似しようとしてきました。
So far, we have tried to approximate a zero (as a number) of a function.
- 本節には、実数（関数の零点）を近似せず、ある陽関数を局所的に近似するという目的とする。
In this Section, we don't approximate solutions, but we try to approximate *some explicit* functions itself *locally*.
 - 陽関数：紹介する方法とは、陰関数定理の枠組みに限って、あらゆる関数に対する近似を与えられない。
Some explicit functions: work only in the framework of the implicit function theorem, not for all functions.

本節には、実数(関数の零点)を近似せず、ある陽関数を局所的に近似するという目的とする。

In this Section, we don't approximate solutions, but we try to approximate *some explicit* functions itself *locally*.

- 局所的に：点 z_0 におけるTaylor展開を計算することによって関数を点 z_0 の近傍に近似できる。
Locally: Can approximate the function near a point z_0 by computing the Taylor expansion at z_0 .
- Taylor展開の階数は高ければ高いほど、近似の制度がいい：
 - 関数の零点の近似：正しい桁の数
 - 関数そのものを近似したら：Taylor展開の階数.
- Taylor展開のことだから、関数は解析 or C^∞ -級 (or C^K -級, $K \gg 0$) という仮定は当然だ。
Since we use Taylor expansions, it is natural to assume that the function is analytic, or C^∞ or C^K for K large.

Case of 1 variable 一変数の場合

- $f: \Omega \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto f(x, y)$
- Let $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2, f(x_0, y_0) = c$.
- Assumption: 仮定

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \neq 0$$

- By the **implicit function theorem**, there exists
関数定理により、以下のものが存在する：

- Open sets $U \ni x_0$, and $V \ni y_0$ (開近傍)
- $\varphi: U \rightarrow V, C^k$ -級, such that:

$$f(x, y) = c \text{ and } (x, y) \in U \times V$$

is **same as** と以下の条件と**同値**である：

$$x \in U \text{ and } y = \phi(x)$$

同値

- We can always assume that $c = f(x_0, y_0) = 0$, otherwise we take $g(x, y) = f(x, y) - c$. (since then $g(x_0, y_0) = 0$).
 c は0である想定しても構わない。

- Define a sequence of polynomials in x
 x による多項式の列を生成する。

$$\begin{aligned}\phi_0(x) &= \varphi(x_0) \\ \phi_1(x) &= \varphi(x_0) + (x - x_0)\varphi'(x_0) \\ \phi_2(x) &= \varphi(x_0) + (x - x_0)\varphi'(x_0) + \\ &\quad \frac{1}{2}(x - x_0)^2\varphi''(x_0) + \frac{1}{6}(x - x_0)^3\varphi^{(3)}(x_0) \\ \phi_3(x) &= \varphi(x_0) + \dots + \frac{1}{7!}(x - x_0)^7\varphi^{(7)}(x_0) \\ &\quad \vdots\end{aligned}$$

- All are **Taylor polynomials** of order $2^0 - 1, 2^1 - 1, 2^2 - 1, 2^3 - 1 \dots$ of $\varphi(x)$. これらの多項式は $\varphi(x)$ の階数 $2^0, 2^1, 2^2, 2^3 \dots$ Taylor多項式である。

陽関数向けのNewton反復

(Newton iteration for explicit functions)

- $\phi_{k+1}(x) = \phi_k(x) - \frac{\partial f}{\partial y}(x, \phi_k(x))^{-1} \cdot f(x, \phi_k(x))$

at order $2^{k+1} - 1$ 階数 $2^{k+1} - 1$ でという意味:

☞ 表れる単項式 $x^{2^{k+1}}$, $x^{2^{k+1}+1}$... など、次数 2^{k+1} 以上の単を無視する。

☞ can neglect the terms $x^{2^{k+1}}$, $x^{2^{k+1}+1}$... of degree larger than 2^{k+1}

- Need Taylor expansions of $\frac{\partial f}{\partial y}(x, \phi_k(x))^{-1}$ and $f(x, \phi_k(x))$ at order $2^{k+1} - 1$.

階 $2^{k+1} - 1$ -Taylor展開を計算する必要である。

- $f(x, \phi_k(x))$ に対して ☞ 微分することで。

多項式を反転する？ Z

- $\frac{\partial f}{\partial y}(x, \phi_k(x))^{-1}$ は多項式でなく $\frac{1}{\text{多項式}}$ である。

This is not a polynomial, but the inverse a polynomial.

- **ベキ級数環**上では、可逆で、関数 $x \mapsto 1/x$ に Newton 法を適用することで、その Taylor 展開を計算することができる。

In the ring of **formal power series** it is invertible and can be computed by Newton iteration applied to the function $x \mapsto 1/x$.

例：
$$\frac{1}{1+2x^2} = 1 - 2x^2 + 4x^4 - 8x^6 + 16x^8 \dots$$

- $\frac{\partial f}{\partial y}(x, \phi_k(x))^{-1}$ に対して、多項式を反転することで、 $2^{k+1} - 1$ 階 Taylor 展開を求められる。

正確な2乗収束

- $$\phi_{k+1}(x) = \phi_k(x) - \frac{\partial f}{\partial y}(x, \phi_k(x))^{-1} \cdot f(x, \phi_k(x))$$

- **Theorem:** もし $\phi_k(x) - \varphi(x)$ の x_0 における Taylor 展開では、最初の零でない単は x^{2^k} であれば、
If in the Taylor expansion at x_0 of ..., the first non-zero term is x^{2^k} then

- $\phi_{k+1}(x) - \varphi(x)$ の x_0 における Taylor 展開では、最初の零でない単は $x^{2^{k+1}}$ である。

The first non-zero term of the Taylor expansion of ..., is $x^{2^{k+1}}$.

- ☞ The precision doubles at each iteration
- ☞ 精度は反復ごとに倍になる。

参考までに:ベキ級数上の付値

- \mathbb{R} 上のベキ級数環: $\mathbb{R}[[X]]$ と書く。

The ring of power series over \mathbb{R} is denoted $\mathbb{R}[[x]]$.

- There is a valuation (付値)

$$\text{ord}_x: \mathbb{R}[[x]] \rightarrow \mathbb{N} \cup \{\infty\}$$

$$a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_kx^k + \cdots \mapsto \inf \{ i : a_i \neq 0 \}$$

- 例 : $P(x) = x^2 + 3x^3 + x^4$ $\text{ord}_x(P) = ?$.

1. $\text{ord}_x(0) = \infty$ とする。

2. $\text{ord}_x(P \cdot Q) = \text{ord}_x(P) + \text{ord}_x(Q)$, $\forall P, Q \in \mathbb{R}[[x]]$

3. $\text{ord}_x(P + Q) \geq \max\{\text{ord}_x(P), \text{ord}_x(Q)\}$

ベキ級数上の超距離 Ultrametric norm

- Corollary (系): The map $|\cdot|_x : \mathbb{R}[[x]] \rightarrow [0,1]$
 $P(x) \mapsto 2^{-ord_x(P)}$
is a (ultrametric) norm on $\mathbb{R}[[x]]$ (上の超ノルムである)
- 証明: 付値 $ord_x(\cdot)$ に関する 1. 2. 3. の公式に従う。

☞ Similarly to the Newton method for zeros, we can formulate a precise convergence theorem for this norm
上記のベキ級数上のノルムを使って、零点に対する Newton法と同様に、正確な収束性定理を述べることができる。

$$|\phi_{k+1}(x) - Taylor展開(\phi(x))|_x \leq |\phi_k(x) - Taylor展開(\phi(x))|_x^2$$

- Exact Quadratic convergence 正確な 2 乗収束 (Theorem p.7)

多変数への一般化について

About the generalization to several variables

- $F: \Omega \subset \mathbb{R}^{n+p} \rightarrow \mathbb{R}^n$
 $x_1, x_2, \dots, x_p, y_1, \dots, y_n \mapsto (F_1(x_1, \dots, y_n), \dots, F_n(x_1, \dots, y_n))$
- Assumption 仮定: The Jacobian matrix

$$Jac_{X_0, Y_0}(F_Y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial F_1}{\partial y_1}(X_0, Y_0) & \frac{\partial F_1}{\partial y_2}(X_0, Y_0) & \cdots \\ \frac{\partial F_2}{\partial y_1}(X_0, Y_0) & \frac{\partial F_2}{\partial y_2}(X_0, Y_0) & \cdots \\ \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \in Mat_{n \times n}(\mathbb{R})$$

is invertible at the initial value X_0, Y_0 .

ヤコビ行列は X_0, Y_0 において非特異。

陰関数定理 : 関数 $\Phi: U \ni X_0 \rightarrow V \ni Y_0$ が存在し、

$F(X, Y) = F(X_0, Y_0)$ と $(X, Y) \in U \times V$ のときとそのときだけ、 $Y = \Phi(X)$ と $X \in U$ が成り立つ。

多変数への一般化について II

About the generalization to several variables II

- We can assume $F(X_0, Y_0) = 0$ or let $\tilde{F}(X, Y) = F(X, Y) - F(X_0, Y_0)$ ($F(X_0, Y_0) = 0$ と想定しても構わない)
- $G(X, Y) = F(X + X_0, Y)$
(or we can assume $X_0 = 0$. Or $X_0 = 0$ だと想定しても構わない)
- We can compute as in the case of one variable the following Taylor expansions at order $2^0 - 1, 2^1 - 1, 2^2 - 1, 2^3 - 1, \dots$ 一変数の場合と同様に適当な階数でTaylor展開を計算する。
 - $\Phi_0(X) = Y_0$
 - $\Phi_1(X) = Y_0 + Jac_{X, \Phi_0(X)}(F) \cdot (X - X_0)$
 - \vdots
- By the multivariate Newton formula 手変数ニュートン反復
$$\Phi_{k+1}(X) = \Phi_k(X) - Jac_{X, \Phi_k(X)}(F)^{-1} \cdot F(X, \Phi_k(x)).$$