

§6. 偏微分 (続き)

例 6.1. $z = f(x, y)$ (C^2 級), $x = r \cos \theta$, $y = r \sin \theta$ とする.

$$(1) z_x^2 + z_y^2 = z_r^2 + \frac{1}{r^2} z_\theta^2.$$

証明. 実際, 連鎖律を使うと

$$(6.1) \quad \begin{aligned} z_r &= z_x x_r + z_y y_r = z_x \cos \theta + z_y \sin \theta, \\ z_\theta &= z_x x_\theta + z_y y_\theta = z_x (-r \sin \theta) + z_y (r \cos \theta). \end{aligned}$$

ゆえに

$$z_r^2 + \frac{1}{r^2} z_\theta^2 = (z_x \cos \theta + z_y \sin \theta)^2 + (-z_x \sin \theta + z_y \cos \theta)^2 = z_x^2 + z_y^2.$$

この例において, $z_x^2 + z_y^2$ を書き直すということによって計算を行うと次のようになる (実際の場面で数学を使うときはこのような状況の方が多いと思う).

(6.1) を書き直すと

$$(z_r, z_\theta) = (z_x, z_y) \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix}$$

であるから

$$(z_x, z_y) = (z_r, z_\theta) \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix}^{-1} = (z_r, z_\theta) \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\frac{1}{r} \sin \theta & \frac{1}{r} \cos \theta \end{pmatrix}.$$

ゆえに

$$z_x = z_r \cos \theta - \frac{1}{r} z_\theta \sin \theta, \quad z_y = z_r \sin \theta + \frac{1}{r} z_\theta \cos \theta.$$

これより $z_x^2 + z_y^2 = z_r^2 + \frac{1}{r^2} z_\theta^2$ が出る.

$$(2) z_{xx} + z_{yy} = z_{rr} + \frac{1}{r} z_r + \frac{1}{r^2} z_{\theta\theta}.$$

証明. 連鎖律より

$$\begin{aligned} z_{rr} &= \frac{\partial}{\partial r} (z_x \cos \theta + z_y \sin \theta) \\ &= (z_{xx} x_r + z_{xy} y_r) \cos \theta + (z_{yx} x_r + z_{yy} y_r) \sin \theta \\ &= (z_{xx} \cos \theta + z_{xy} \sin \theta) \cos \theta + (z_{yx} \cos \theta + z_{yy} \sin \theta) \sin \theta \\ &= z_{xx} \cos^2 \theta + 2z_{xy} \cos \theta \sin \theta + z_{yy} \sin^2 \theta. \end{aligned}$$

同様に

$$\begin{aligned} z_{\theta\theta} &= \frac{\partial}{\partial \theta} (-r z_x \sin \theta + r z_y \cos \theta) \\ &= -r (z_{xx} x_\theta + z_{xy} y_\theta) \sin \theta - r z_x \cos \theta + r (z_{yx} x_\theta + z_{yy} y_\theta) \cos \theta - r z_y \sin \theta \\ &= r^2 z_{xx} \sin^2 \theta - 2r^2 z_{xy} \cos \theta \sin \theta + r^2 z_{yy} \cos^2 \theta - r z_r. \end{aligned}$$

ゆえに

$$z_{rr} + \frac{1}{r}z_r + \frac{1}{r^2} = (z_{xx} + z_{yy})(\cos^2\theta + \sin^2\theta) = z_{xx} + z_{yy}.$$

例 6.1 の応用: $z = f(x, y)$ が $r = \sqrt{x^2 + y^2}$ のみの函数として $z = g(r)$ と表される

$$\iff yf_x = xf_y.$$

$$\because z \text{ が } \theta \text{ に依らない} \iff z_\theta = 0 \iff rz_x \sin\theta = rz_y \cos\theta \quad (\text{by (6.1)})$$

$$\iff yf_x = xf_y.$$

2変数函数に対する Taylor の定理

$f(x, y)$: 十分になめらか (C^n 級, n は十分大).

$g(t) := f(a + th, b + tk)$ ($t \in \mathbb{R}$, a, b, h, k は定数) とおくととき, $g(t)$ の第 r 次導函数について計算してみよう.

$$\begin{aligned} g'(t) &= hf_x(a + th, b + tk) + kf_y(a + th, b + tk), \\ g''(t) &= h\{hf_{xx}(a + th, b + tk) + kf_{xy}(a + th, b + tk)\} \\ &\quad + k\{hf_{yx}(a + th, b + tk) + kf_{yy}(a + th, b + tk)\} \\ &= h^2f_{xx} + 2hkf_{xy} + k^2f_{yy}. \end{aligned}$$

簡単のため, 最後の行では変数を書くのをサボっている. 一般に帰納法を使うことにより

$$(6.2) \quad g^{(r)}(t) = \sum_{j=0}^r \binom{r}{j} h^{r-j} k^j \frac{\partial^r f}{\partial x^{r-j} \partial y^j}(a + th, b + tk)$$

であることが証明できる. 式 (6.2) を

$$g^{(r)}(t) = \left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^r f(a + th, b + tk)$$

と書く. 本来は右辺で括弧がもう一つあって,

$$\left(\left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^r f \right)(a + th, b + tk)$$

であるが, 煩わしいので省略してある. $\left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^r$ を形式的に 2 項展開して

$$\sum_{j=0}^r \binom{r}{j} h^{r-j} k^j \frac{\partial^{r-j}}{\partial x^{r-j}} \frac{\partial^j}{\partial y^j} = \sum_{j=0}^r \binom{r}{j} h^{r-j} k^j \frac{\partial^r}{\partial x^{r-j} \partial y^j}$$

と見ているのである. あるいは, $\mathbf{h} := (h, k)$, $\text{grad} := \left(\frac{\partial}{\partial x}, \frac{\partial}{\partial y} \right)$ を使って

$$g^{(r)}(t) = \langle \mathbf{h}, \text{grad} \rangle^r f(\mathbf{a} + t\mathbf{h}) \quad (\mathbf{a} = (a, b))$$

とも書かれる. ここでも $\langle \mathbf{h}, \text{grad} \rangle^r f(\mathbf{a})$ は $(\langle \mathbf{h}, \text{grad} \rangle^r f)(\mathbf{a})$ の意味である.

定理 6.2. なめらかな函数 $f(x, y)$ に対して, 次式が成り立つ:

$$f(a+h, b+k) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{1}{j!} \left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^j f(a, b) + \frac{1}{n!} \left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^n f(a+\theta h, b+\theta k) \quad (0 < \theta < 1).$$

証明. $g(t) = f(a+th, b+tk)$ に 1 変数函数の Taylor の定理を適用して

$$g(t) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{g^{(j)}(0)}{j!} t^j + \frac{g^{(n)}(\theta t)}{n!} t^n.$$

ここで $t=1$ とおく. そうすると先の計算により

$$g^{(j)}(0) = \left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^j f(a, b)$$

$$g^{(n)}(\theta) = \left(h \frac{\partial}{\partial x} + k \frac{\partial}{\partial y} \right)^n f(a+\theta h, b+\theta k).$$

そして $g(1) = f(a+h, b+k)$ である. □

注意 6.3. 定理 6.2 の公式の別の書き方として

$$f(\mathbf{a} + \mathbf{h}) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{1}{j!} \langle \mathbf{h}, \text{grad} \rangle^j f(\mathbf{a}) + \frac{1}{n!} \langle \mathbf{h}, \text{grad} \rangle^n f(\mathbf{a} + \theta \mathbf{h}).$$

例 6.4. $f(x, y) = 2x^2 + 3xy + 5y^2 - 5x + 4y + 8$ の $(x, y) = (2, -1)$ における Taylor 展開を書き下そう.

$$f_x = 4x + 3y - 5. \quad \therefore f_x(2, -1) = 0, \quad f_y = 3x + 10y + 4. \quad \therefore f_y(2, -1) = 0.$$

$$f_{xx} = 4, \quad f_{xy} = 3 = f_{yx}, \quad f_{yy} = 10.$$

そして 3 次以上の偏導函数はすべて 0 であるから

$$f(x, y) = f(2, -1) + f_x(2, -1)(x-2) + f_y(2, -1)(y+1) + \frac{1}{2!} \{ f_{xx}(2, -1)(x-2)^2 + 2f_{xy}(2, -1)(x-2)(y+1) + f_{yy}(2, -1)(y+1)^2 \} = 1 + \{ 2(x-2)^2 + 3(x-2)(y+1) + 5(y+1)^2 \}. //$$

曲面とその接平面

● 1 変数函数 $f(x)$ の $x=a$ における微分係数 $f'(a)$

= グラフ (曲線) $y=f(x)$ の $x=a$ における接線の傾き.

接線の方程式は $y=f'(a)(x-a)+f(a)$. 一方, $f(x)$ の Taylor 展開を

$f(x) = f(a) + f'(a)(x-a) + \frac{1}{2}f''(a+\theta(x-a))(x-a)^2$ とすると

$$\frac{f(x) - f(a) - f'(a)(x - a)}{x - a} = \frac{1}{2}f''(a + \theta(x - a))(x - a)$$

$$\rightarrow 0 \quad (x \rightarrow a).$$

すなわち $f(x) = f(a) + f'(a)(x - a) + o((x - a))$. これは点 $(a, f(a))$ での接線は, $(a, f(a))$ の近くで曲線 $y = f(x)$ を最も良く近似する直線であることを示している. 接線の方程式は内積を用いて, $\langle (f'(a), -1), (x - a, y - f(a)) \rangle = 0$ と書ける.

● 2変数関数 $f(x, y)$ についても同様に考察する. $f(x, y)$ を全微分可能とすると

$$f(x, y) = f(a, b) + f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b) + \varepsilon\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}$$

$$\Rightarrow \frac{f(x, y) - f(a, b) - f_x(a, b)(x - a) - f_y(a, b)(y - b)}{\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}} = \varepsilon \rightarrow 0$$

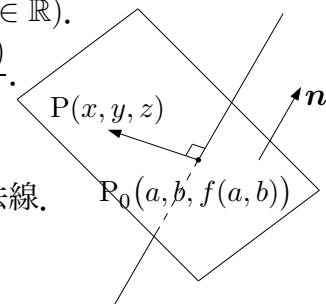
$$((x, y) \rightarrow (a, b)).$$

すなわち $f(x, y) = f(a, b) + f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b) + o(\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2})$. 平面 $z = f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b) + f(a, b)$ を, 曲面 $z = f(x, y)$ の点 $P_0(a, b, f(a, b))$ における接平面と呼ぶ. 内積を用いると, 接平面の方程式は $\langle \underbrace{(f_x(a, b), f_y(a, b))}_{\parallel \text{grad } f(a, b)}, -1 \rangle, (x - a, y - b, z - f(a, b)) \rangle = 0$ と書ける.

であるから, さらに $\mathbf{x} := (x, y), \mathbf{a} := (a, b)$ とおくと $\langle (\text{grad } f(\mathbf{a}), -1), (\mathbf{x} - \mathbf{a}, z - f(\mathbf{a})) \rangle = 0$ と書ける.

ベクトル $\mathbf{n} := (f_x(a, b), f_y(a, b), -1)$ が接平面の法線ベクトルになるので (平面の方程式より $\langle \mathbf{n}, \overrightarrow{PP_0} \rangle = 0$; 右下図参照), 曲面 $z = f(x, y)$ の点 $P_0(a, b, f(a, b))$ における法線の方程式は, $(x - a, y - b, z - f(a, b)) = t\mathbf{n} \quad (t \in \mathbb{R})$.

すなわち, t を消去すると $\frac{x - a}{f_x(a, b)} = \frac{y - b}{f_y(a, b)} = \frac{z - f(a, b)}{-1}$.



例 6.5. $z = \frac{x^2}{4} + \frac{y^2}{9}$ の点 $P(2, -3, 2)$ における接平面と法線.

$f(x, y) = \frac{x^2}{4} + \frac{y^2}{9}$ とおくと, $f_x = \frac{x}{2}, f_y = \frac{2}{9}y$ より,

$f_x(2, -3) = 1, f_y(2, -3) = -\frac{2}{3}$. よって点 P における接平面 π の方程式は,

$$z = (x - 2) - \frac{2}{3}(y + 3) + 2 = x - \frac{2}{3}y - 2.$$

平面 π の法線ベクトルは $(1, -\frac{2}{3}, -1)$ であるから, 求める法線の方程式は

$$\frac{x - 2}{1} = \frac{y + 3}{-\frac{2}{3}} = \frac{z - 2}{-1}$$