

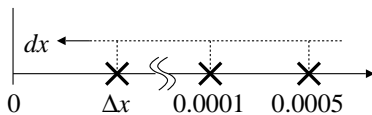
微分公式

吉田勝俊

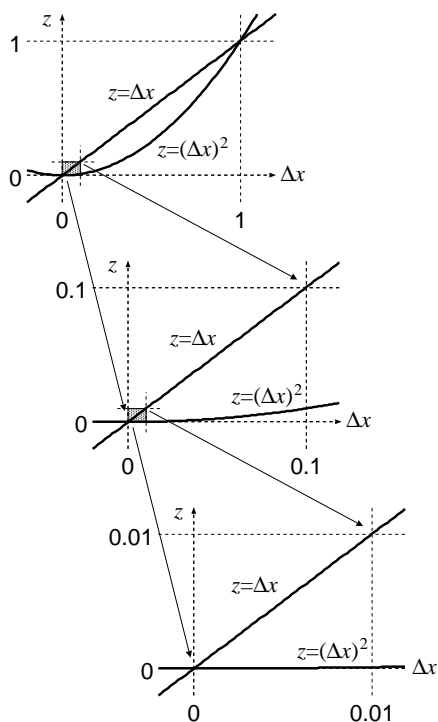
2007年12月14日

§1 独立変数の微分

小さくないと文句を言われたら、相手が納得するまで自動的に小さくなる変数を微分または無限小といい、 d を冠して dt, dx, dy などと表わす。自動的に小さくならない通常の微小量は $\Delta t, \Delta x, \Delta y$ と書いて区別する。



無限小 dx, dy の性質を調べるために、1 次関数 $z = (\Delta x)$ と 2 次関数 $z = (\Delta x)^2$ の原点付近を拡大していく。



1 次関数 $z = (\Delta x)$ のグラフは変化しないが、2 次関数 $z = (\Delta x)^2$ は猛スピードで定値関数 $y = 0$ に近づく。ここで、微小量 Δx を微分 dx に置き換えると、1 次関数はそのまま $z = dx$ だが、2 次関数は定値関数 $z = (dx)^2 = 0$ と見なせる。なぜなら、その程度の dx では定値関数に見えないと言われたら、そう見えるまでどんどん小さくできる約束である。同様にして、曲面 $z = (\Delta x)(\Delta y)$ は猛スピードで平面 $z = 0$ に近づくから、 $dx dy = 0$ である。

以上まとめると、 $dx, dy \neq 0$ を基準長さとする無限小世界においては、次の算法が成立する。

- $(dx)^2 = (dy)^2 = dx dy = 0.$

§2 従属変数の微分

2.1 1 変数関数の微分 1 変数関数 $f(x)$ を考える。独立変数 x の微分 dx をとり、幅 dx によって定まる高さ、

$$df := f(x + dx) - f(x)$$

を従属変数 f の微分という*1)。こうして、幅 dx 、高さ df の小さな窓が作られる。

ここで幅 dx を小さくしながら、縮小する窓の中を観察する。窓の中の $f(x)$ のグラフが窓の対角線に漸近するとき、 $f(x)$ は x で微分可能または滑らかであるという。対角線に見えないと文句をいわれたら独立変数 dx をさらに小さくする。そうできる約束である。こうして窓を縮小していけば、任意の精度で曲線を直線近似できる。

窓の左下 $(x, f(x))$ を改めて原点と見なせば、対角線はよく知られた “ $y = ax$ ” の形式で、

$$df = K dx \quad (K \in \mathbb{R} \text{ は定数})$$

と書ける。係数 K を、 $f(x)$ の x に関する微分係数、または $f(x)$ の傾きという。現代的には、 K を $f'(x)$ もしくは $\frac{df}{dx}$ と表記し、その関数形は、極限操作：

$$K = f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

によって見付けられることが知られている。

以上まとめると、微分可能な 1 変数関数 $f(x)$ について、次の算法が成立する。

- $df := f(x + dx) - f(x) = f'(x) dx.$

$f(x)$ を右辺に移項すると、

- $f(x + dx) = f(x) + f'(x) dx.$

と書けるが、これは、 f が微分可能なときは、 $f(x + dx)$ の dx は f の外に出せることを意味している。

2.2 多変数関数の微分 同様にして、2 変数関数 $f(x, y)$ の微分を次のように定義する。

$$df := f(x + dx, y + dy) - f(x, y)$$

*1) := は定義を意味する等号。

これを従属変数 f の全微分という。

これに対して、自分以外の独立変数を定数と見た

$$\begin{aligned} df_{(x)} &:= f(x+dx, y) - f(x, y), \\ df_{(y)} &:= f(x, y+dy) - f(x, y) \end{aligned}$$

を偏微分という。それぞれは 1 変数関数の微分と同じだから、窓の対角線の議論によって、

$$df_{(x)} = K_{(x)}dx, \quad df_{(y)} = K_{(y)}dy$$

と書けるとき、 z は偏微分可能であるという。係数 $K_{(x)}$, $K_{(y)}$ を、それぞれ x, y に関する偏微分係数という。現代的にはこれらを、

$$K_{(x)} = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y), \quad K_{(y)} = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y)$$

と書く。全微分 df が、偏微分 $df_{(x)}, df_{(y)}$ の和で、

$$\begin{aligned} df &= df_{(x)} + df_{(y)} = K_{(x)}dx + K_{(y)}dy \\ &= \frac{\partial f}{\partial x}(x, y)dx + \frac{\partial f}{\partial y}(x, y)dy \end{aligned}$$

と書けるとき、 $f(x, y)$ は全微分可能であるという。このとき次の算法が成立する。

- $df := f(x+dx, y+dy) - f(x, y) = \frac{\partial f}{\partial x}dx + \frac{\partial f}{\partial y}dy$

これを全微分の公式という。

以上の議論は、 n 変数関数 $f(x_1, \dots, x_n)$ の場合に一般化できる。

偏微分係数 x_i 以外を定数とみて f を x_i で微分したものを、第 i 変数に関する f の偏微分係数と呼び、 $\frac{\partial f}{\partial x_i}$ もしくはコンパクトに $\partial_i f$ と書く。

全微分の公式 従属変数 $f(x_1, \dots, x_n)$ の全微分を

$$\begin{aligned} df &:= f(x_1+dx_1, x_2+dx_2, \dots, x_n+dx_n) \\ &\quad - f(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{aligned}$$

と定めるとき、次の算法が成立する。

$$dy = \frac{\partial f}{\partial x_1}dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2}dx_2 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}dx_n$$

§3 微分公式

全微分の公式から次が導ける。 $\frac{dx}{dt} = \dot{x}$ と書いた。

- (1) $\frac{d}{dt}(x(t)y(t)) = \dot{x}y + x\dot{y}$ 。(積)
- (2) $\frac{d}{dt}f(x(t)) = \frac{df}{dx}\dot{x}$ 。(合成関数)
- (3) $\frac{d}{dt}f(x(t), y(t), t) = \frac{\partial f}{\partial x}\dot{x} + \frac{\partial f}{\partial y}\dot{y} + \frac{\partial f}{\partial t}$ 。

試みに (3) を導いてみよう。全微分の公式より、

$$df = \frac{\partial f}{\partial x}dx(t) + \frac{\partial f}{\partial y}dy(t) + \frac{\partial f}{\partial t}dt$$

となるが、 $x(t), y(t)$ は従属変数なので、さらに $dx(t) = \dot{x}dt$, $dy(t) = \dot{y}dt$ までたどれる。 dt は独立変数の微分なので、これ以上は微分できない。以上をあわせて、

$$df = \frac{\partial f}{\partial x}\dot{x}dt + \frac{\partial f}{\partial y}\dot{y}dt + \frac{\partial f}{\partial t}dt$$

を得るが、これを dt で割れば与式を得る*2)。

§4 ヤコビ行列

n 変数の実数値関数 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ の書き方だが、

$$f(\mathbf{x}), \quad \mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

という表記を導入しよう (T は転置)。 $\mathbf{x} = \mathbf{x}(t)$ とみて t で微分すると、全微分の公式を dt で割って、

$$\dot{f} = \frac{\partial f}{\partial x_1}\dot{x}_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2}\dot{x}_2 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}\dot{x}_n$$

となる。短縮表記、

$$\begin{aligned} \partial_x f &:= \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)^T, \\ \dot{\mathbf{x}} &:= (\dot{x}_1, \dot{x}_2, \dots, \dot{x}_n)^T \end{aligned}$$

を導入すると、 \dot{f} は、 $\partial_x f$ と \mathbf{x} の内積で書ける。

- $\frac{d}{dt}f(\mathbf{x}) = \partial_x f \cdot \dot{\mathbf{x}}$

ちなみに、 ∂_x をナブラと呼び ∇ と書くことがある。

一般に、 n 次元ベクトル \mathbf{x} から \mathbf{y} への変換則は、 n 個の n 変数関数によって、

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} f_1(\mathbf{x}) \\ f_2(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ f_n(\mathbf{x}) \end{bmatrix} \quad (\equiv \mathbf{F}(\mathbf{x}))$$

と書ける。 $\mathbf{x} = \mathbf{x}(t)$ とみて t で微分すると、

$$\begin{aligned} \dot{\mathbf{y}} &= \begin{bmatrix} \dot{f}_1(\mathbf{x}) \\ \dot{f}_2(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ \dot{f}_n(\mathbf{x}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\partial_1 f_1)\dot{x}_1 + (\partial_2 f_1)\dot{x}_2 + \dots + (\partial_n f_1)\dot{x}_n \\ (\partial_1 f_2)\dot{x}_1 + (\partial_2 f_2)\dot{x}_2 + \dots + (\partial_n f_2)\dot{x}_n \\ \vdots \\ (\partial_1 f_n)\dot{x}_1 + (\partial_2 f_n)\dot{x}_2 + \dots + (\partial_n f_n)\dot{x}_n \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \partial_1 f_1 & \partial_2 f_1 & \dots & \partial_n f_1 \\ \partial_1 f_2 & \partial_2 f_2 & \dots & \partial_n f_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \partial_1 f_n & \partial_2 f_n & \dots & \partial_n f_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \vdots \\ \dot{x}_n \end{bmatrix} \equiv [D_x \mathbf{F}] \dot{\mathbf{x}} \end{aligned}$$

行列 $[D_x \mathbf{F}]$ を、ヤコビ行列という。まとめると、

- $\frac{d}{dt}\mathbf{F}(\mathbf{x}) = [D_x \mathbf{F}] \dot{\mathbf{x}}$

ほぼ同様の計算によって、

- $\frac{d}{dt}\mathbf{F}(\mathbf{x}, t) = [D_x \mathbf{F}] \dot{\mathbf{x}} + \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial t}$

も導ける。 $\partial \mathbf{F} / \partial t$ は $\partial f_i / \partial t$ を成分とするベクトルである。

*2) 一般に全微分 $\frac{df}{dt} \neq$ 偏微分 $\frac{\partial f}{\partial t}$ であることの 1 つの具体例である。