

線形変換の表現としてのヤコビ行列

preHilbert

Sunday, November 6, 2022

本ドキュメントは、 2×2 のヤコビ行列 (jacobian matrix) に関して解説したドキュメントです。 2×2 のヤコビ行列とは、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R}^2 への二変数関数 F が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において微分可能、すなわち

$$\Delta(x, y) = \sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}$$

とおいたとき

$$\lim_{\substack{x \rightarrow x_0 \\ y \rightarrow y_0}} \left| \frac{1}{\Delta(x, y)} \left(F(x, y) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| = 0$$

を満たす線形写像 DF が存在するとき、この線形写像 DF の標準基底に関する表現行列をヤコビ行列といいます。

(Wikipedia から引用)

セクション 1 では、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R} への二変数関数の全微分可能性を定義するための準備として線形形式を定義し、その簡単な例として行ベクトルを挙げます。セクション 2 では、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R} への二変数関数が全微分可能になるための必要条件を証明します。セクション 3 では、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R}^2 への二変数関数の微分可能性を定義するための準備として線形変換を定義し、その簡単な例として行列を挙げます。セクション 4 では、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R}^2 への二変数関数が微分可能になるための必要条件を証明します。

第 1 版 1 刷 2022 年 11 月 6 日 東京都小平にて

1 線形形式

定義 1.1 (線形形式 (linear form)). \mathbb{R}^2 から \mathbb{R} への写像 T が線形形式 (linear form) であるとは、任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ と $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ に対して

$$T\left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right) = \alpha T\left(\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}\right) + \beta T\left(\begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right)$$

が成り立つことである。

例題 1.1. 行ベクトル $(a_{11} \ a_{12})$ に対して

$$T\left(\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}\right) = (a_{11} \ a_{12}) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} = a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2 \quad \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

とおけば、 \mathbb{R}^2 から \mathbb{R} への写像 T は線形形式である。

証明. 実際、任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ と $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ に対して

$$\begin{aligned} T\left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right) &= T\left(\begin{pmatrix} \alpha\xi_1 + \beta\eta_1 \\ \alpha\xi_2 + \beta\eta_2 \end{pmatrix}\right) = (a_{11} \ a_{12}) \begin{pmatrix} \alpha\xi_1 + \beta\eta_1 \\ \alpha\xi_2 + \beta\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= a_{11}(\alpha\xi_1 + \beta\eta_1) + a_{12}(\alpha\xi_2 + \beta\eta_2) \\ &= a_{11}\alpha\xi_1 + a_{11}\beta\eta_1 + a_{12}\alpha\xi_2 + a_{12}\beta\eta_2 \\ &= \alpha a_{11}\xi_1 + \beta a_{11}\eta_1 + \alpha a_{12}\xi_2 + \beta a_{12}\eta_2 \\ &= \alpha a_{11}\xi_1 + \alpha a_{12}\xi_2 + \beta a_{11}\eta_1 + \beta a_{12}\eta_2 \\ &= \alpha(a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2) + \beta(a_{11}\eta_1 + a_{12}\eta_2) \\ &= \alpha \left((a_{11} \ a_{12}) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \right) + \beta \left((a_{11} \ a_{12}) \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \right) \\ &= \alpha T\left(\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}\right) + \beta T\left(\begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right) \end{aligned}$$

が成り立つ。したがって任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ と $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ に対して

$$T\left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right) = \alpha T\left(\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}\right) + \beta T\left(\begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}\right)$$

が成り立つ。 □

このとき、任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ に対して

$$\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ \xi_2 \end{pmatrix} = \xi_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \xi_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

となるから

$$\begin{aligned} T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} &= T \left(\xi_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \xi_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \xi_1 T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \xi_2 T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \xi_1 & \xi_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \\ T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \end{pmatrix} \\ &= \left(T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

により

$$T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = a_{11}, \quad T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = a_{12}$$

が成り立つ。

2 (全) 微分可能性

定義 2.1 ((全) 微分可能性). $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において (全) 微分可能であるとは, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, ある $\delta > 0$ が存在して

$$\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}} \left(F(x, y) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

を満たす線形形式 $DF: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ が存在することである。

定理 2.1 (全微分可能な関数). $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において全微分可能ならば, F は, $x_0 \in \mathbb{R}$ において x -方向に, $y_0 \in \mathbb{R}$ において y -方向に, それぞれ偏微分可能で, その時に存在する線形形式 $DF: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ に関して

$$DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{\partial F}{\partial x}(x_0, y_0), \quad DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{\partial F}{\partial y}(x_0, y_0)$$

が成り立つ。

証明. $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において全微分可能だから定義により, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, ある $\delta > 0$ が存在して

$$\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{\sqrt{(x-x_0)^2 + (y-y_0)^2}} \left(F(x, y) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} x-x_0 \\ y-y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

を満たす線形形式 $DF : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ が存在する.

1 : $y = y_0$ とおけば

$$|x - x_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(F(x, y_0) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

が成り立つ. このとき

$$\begin{aligned} & \left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(F(x, y_0) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(F(x, y_0) - F(x_0, y_0) - (x - x_0) DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} (x - x_0) \left(\frac{F(x, y_0) - F(x_0, y_0)}{x - x_0} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} \right| |x - x_0| \left| \frac{F(x, y_0) - F(x_0, y_0)}{x - x_0} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right| \\ &= \left| \frac{F(x, y_0) - F(x_0, y_0)}{x - x_0} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right| \end{aligned}$$

したがって

$$|x - x_0| < \delta \quad \text{ならば} \quad \left| \frac{F(x, y_0) - F(x_0, y_0)}{x - x_0} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right| < \varepsilon$$

が成り立つから, $F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において x -方向に偏微分可能で

$$DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{\partial F}{\partial x}(x_0, y_0)$$

が成り立つ.

2 : $x = x_0$ とおけば

$$|y - y_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(F(x_0, y) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} 0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

が成り立つ。このとき

$$\begin{aligned} & \left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(F(x_0, y) - F(x_0, y_0) - DF \begin{pmatrix} 0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(F(x_0, y) - F(x_0, y_0) - (y - y_0) DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} (y - y_0) \left(\frac{F(x_0, y) - F(x_0, y_0)}{y - y_0} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} \right| |y - y_0| \left| \frac{F(x_0, y) - F(x_0, y_0)}{y - y_0} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right| \\ &= \left| \frac{F(x_0, y) - F(x_0, y_0)}{y - y_0} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right| \end{aligned}$$

したがって

$$|y - y_0| < \delta \quad \text{ならば} \quad \left| \frac{F(x_0, y) - F(x_0, y_0)}{y - y_0} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right| < \varepsilon$$

が成り立つから、 $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において y -方向に偏微分可能で

$$DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{\partial F}{\partial y}(x_0, y_0)$$

が成り立つ。

□

3 線形変換 (Linear transformation)

定義 3.1 (線形変換 (Linear transformation)). \mathbb{R}^2 から \mathbb{R}^2 への写像 T が線形変換 (Linear transformation) であるとは、任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ と $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ に対して

$$T \left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \right) = \alpha T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta T \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

が成り立つことである。

例題 3.1. 行列

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

に対して

$$T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2 \\ a_{21}\xi_1 + a_{22}\xi_2 \end{pmatrix}$$

は \mathbb{R}^2 から \mathbb{R}^2 への線形変換である.

証明. 実際, 任意の $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ と $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ に対して

$$\begin{aligned} T \left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \right) &= T \begin{pmatrix} \alpha\xi_1 + \beta\eta_1 \\ \alpha\xi_2 + \beta\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha\xi_1 + \beta\eta_1 \\ \alpha\xi_2 + \beta\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}(\alpha\xi_1 + \beta\eta_1) + a_{12}(\alpha\xi_2 + \beta\eta_2) \\ a_{21}(\alpha\xi_1 + \beta\eta_1) + a_{22}(\alpha\xi_2 + \beta\eta_2) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}\alpha\xi_1 + a_{11}\beta\eta_1 + a_{12}\alpha\xi_2 + a_{12}\beta\eta_2 \\ a_{21}\alpha\xi_1 + a_{21}\beta\eta_1 + a_{22}\alpha\xi_2 + a_{22}\beta\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}\alpha\xi_1 + a_{12}\alpha\xi_2 + a_{11}\beta\eta_1 + a_{12}\beta\eta_2 \\ a_{21}\alpha\xi_1 + a_{22}\alpha\xi_2 + a_{21}\beta\eta_1 + a_{22}\beta\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \alpha(a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2) + \beta(a_{11}\eta_1 + a_{12}\eta_2) \\ \alpha(a_{21}\xi_1 + a_{22}\xi_2) + \beta(a_{21}\eta_1 + a_{22}\eta_2) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \alpha(a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2) \\ \alpha(a_{21}\xi_1 + a_{22}\xi_2) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \beta(a_{11}\eta_1 + a_{12}\eta_2) \\ \beta(a_{21}\eta_1 + a_{22}\eta_2) \end{pmatrix} \\ &= \alpha \begin{pmatrix} a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2 \\ a_{21}\xi_1 + a_{22}\xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} a_{11}\eta_1 + a_{12}\eta_2 \\ a_{21}\eta_1 + a_{22}\eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \alpha \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \\ &= \alpha T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta T \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

したがって

$$T \left(\alpha \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix} \right) = \alpha T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} + \beta T \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \end{pmatrix}$$

が成り立つ. □

この時

$$\begin{aligned} T \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} &= T \left(\xi_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \xi_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \xi_1 + T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \xi_2 \\ &= \left(T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

となるから

$$T \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \end{pmatrix}, \quad T \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \end{pmatrix}$$

が成り立つ。

4 二変数関数の微分可能性

定義 4.1 (二変数関数の微分可能性). 二変数関数 $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ を

$$F(x, y) = \begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

とおいたとき, F が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において微分可能であるとは, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, ある $\delta > 0$ が存在して

$$\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}} \left(\begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

を満たす線形変換 $DF: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ が存在することである。

定理 4.1 (jacobian matrix). 二変数関数

$$\mathbb{R}^2 \ni (x, y) \rightarrow F(x, y) = \begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において微分可能ならば, $f(x, y), g(x, y)$ は (x_0, y_0) において x に関して, (x_0, y_0) において y に関してそれぞれ偏微分可能で, その時に存在する線形変換 $DF: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ に関して

$$DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0) \end{pmatrix}, \quad DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$

が成り立つ。この時

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) & \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0) & \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$

を二変数関数 $F: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ の $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ におけるヤコビ行列 (jacobian matrix) という。

証明. 二変数関数

$$F(x, y) = \begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において微分可能だから, 任意の $\varepsilon > 0$ に対して, ある $\delta > 0$ が存在して

$$\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}} \left(\begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

を満たす線形変換 $DF: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ が存在する。

$y = y_0$ とおけば

$$|x - x_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x, y_0) \\ g(x, y_0) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

が成り立つ。この時

$$\begin{aligned} & \left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x, y_0) \\ g(x, y_0) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} x - x_0 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x, y_0) \\ g(x, y_0) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - (x - x_0) DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x, y_0) - f(x_0, y_0) \\ g(x, y_0) - g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - (x - x_0) DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|x - x_0|} (x - x_0) \left(\begin{pmatrix} \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} \\ \frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \begin{pmatrix} \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} \\ \frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right| \end{aligned}$$

となる. ここで

$$DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \end{pmatrix}$$

とおけば

$$\left| \begin{pmatrix} \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} \\ \frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{12} \end{pmatrix} \right| < \varepsilon$$

が成り立つ. 絶対値を外せば

$$\sqrt{\left(\frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right)^2 + \left(\frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right)^2} < \varepsilon$$

が成り立つ.

$$\begin{aligned} \left| \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right| &= \sqrt{\left(\frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right)^2} \\ &\leq \sqrt{\left(\frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right)^2 + \left(\frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right)^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \left| \frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right| &= \sqrt{\left(\frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right)^2} \\ &\leq \sqrt{\left(\frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right)^2 + \left(\frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right)^2} \end{aligned}$$

が成り立つ. したがって

$$|x - x_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{f(x, y_0) - f(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{11} \right| < \varepsilon, \quad \left| \frac{g(x, y_0) - g(x_0, y_0)}{x - x_0} - a_{12} \right| < \varepsilon$$

が成り立つ. したがって, 二変数関数 $f(x, y)$, $g(x, y)$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において x -方向に偏微分可能で

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) = a_{11}, \quad \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0) = a_{12}$$

が成り立つ.

$x = x_0$ とおけば

$$|y - y_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x_0, y) \\ g(x_0, y) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| < \varepsilon$$

が成り立つ。この時

$$\begin{aligned} & \left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x_0, y) \\ g(x_0, y) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ y - y_0 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x_0, y) \\ g(x_0, y) \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - (y - y_0) DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} \left(\begin{pmatrix} f(x_0, y) - f(x_0, y_0) \\ g(x_0, y) - g(x_0, y_0) \end{pmatrix} - (y - y_0) DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \frac{1}{|y - y_0|} (y - y_0) \left(\begin{pmatrix} \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} \\ \frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) \right| \\ &= \left| \begin{pmatrix} \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} \\ \frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} \end{pmatrix} - DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right| \end{aligned}$$

となる。ここで

$$DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \end{pmatrix}$$

とおけば

$$\left| \begin{pmatrix} \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} \\ \frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} a_{21} \\ a_{22} \end{pmatrix} \right| < \varepsilon$$

だから、絶対値を外せば

$$\sqrt{\left(\frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right)^2 + \left(\frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right)^2} < \varepsilon$$

が成り立つ。この時

$$\begin{aligned} \left| \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right| &= \sqrt{\left(\frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right)^2} \\ &\leq \sqrt{\left(\frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right)^2 + \left(\frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right)^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \left| \frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right| &= \sqrt{\left(\frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right)^2} \\ &\leq \sqrt{\left(\frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right)^2 + \left(\frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right)^2} \end{aligned}$$

であるから

$$|y - y_0| < \delta$$

ならば

$$\left| \frac{f(x_0, y) - f(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{21} \right| < \varepsilon, \quad \left| \frac{g(x_0, y) - g(x_0, y_0)}{y - y_0} - a_{22} \right| < \varepsilon$$

が成り立つ。したがって二変数関数 $f(x, y)$, $g(x, y)$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において偏微分可能で

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = a_{21}, \quad \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = a_{22}$$

が成り立つ。

以上のことにより, 二変数関数

$$F(x, y) = \begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

が $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において微分可能ならば, $f(x, y)$, $g(x, y)$ は $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ において x に関して, y に関して, それぞれ偏微分可能で

$$DF \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial g}{\partial x}(x_0, y_0) \end{pmatrix}, \quad DF \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial g}{\partial y}(x_0, y_0) \end{pmatrix}$$

が成り立つ。

□