

# 微分積分学第一 (LAS.M101-06)

チェイン・ルール

山田光太郎

`kotaro@math.titech.ac.jp`

<http://www.official.kotaroy.com/class/2024/calc-1/>

東京工業大学

2024/07/02

# Q and A

Q:  $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ ; 区間  $I$  上で  $f'(x) = 0 \Rightarrow f$  は区間  $I$  で定数” という定理を平均値の定理で示していたが, 次のような証明でもよいですか.  $f(x) = \int f'(x) dx = \int 0 dx = C$  ( $C$  は積分定数) より示された.

A: よくありません.

、  $F$  が  $f$  の原始関数  $\Leftrightarrow F' = f$

✓  $F, G$  が  $f$  の原始関数  $\Rightarrow G = F + \underline{\underline{const}}$

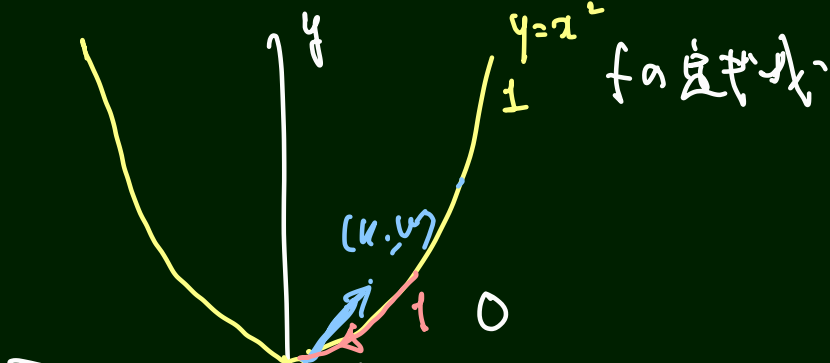
$$f(x) = \frac{1}{x} \quad F(x) = \begin{cases} \ln|x| + C & (x > 0) \\ \ln|x| + 2 & (x < 0) \end{cases}$$

# Q and A

Q: 多変数関数の極限について、講義ノートの (3.1) にある「 $(x, y)$  がどのような経路で  $(a, b)$  に近づいても」の部分は、例えば 1 変数関数における極限が変数を正の方向、及び負の報告からある値に近づけることで定義されるように、「平面上のあらゆる方向から  $(x, y)$  を  $(a, b)$  に近づけても」と言い換えられますか？

A: いいえ

$$(a + \tau u, b + \tau v) \\ \approx (a, b) + \tau(u, v) \quad (\tau: \frac{\tau}{2} \epsilon_0) \\ (\tau \rightarrow 0)$$
$$f(x, y) = \begin{cases} 1 \\ 0 \end{cases} \quad \begin{array}{l} y = x^2, (x, y) \neq (0, 0) \\ \text{otherwise} \end{array}$$



- ・  $t \rightarrow 0$  のとき  $f \rightarrow 0$
- ・  $f(0+tu, 0+tv) = 0$
- ・  $t \rightarrow 0$  のとき  $f \rightarrow 0$
- ・  $y = x^2$  のとき  $(0,0)$  へ  $t \rightarrow 0$  のとき  $f \rightarrow 0$

## Q and A

Q:  $\lim_{(x,y) \rightarrow (a,b)} f(x,y) = A$  (\*) が成り立つための必要十分条件は

- 任意の 2 つの数列  $\{h_n\}, \{k_n\}$  に対して

$\lim_{n \rightarrow \infty} f(a + h_n, b + k_n) = A$  であると講義でありましたが  $h, k$  を数列にする理由は何ですか.

A: 任意の 0 に収束する 2 つの数列, です.

$\epsilon\delta$  を結構いけるよってかできる

# Q and A

Q: 授業で  $\varepsilon(h, k)\sqrt{h^2 + k^2}$  を誤差であると説明されていましたが、これが誤差と言えるのはなぜですか。

$D \subset \mathbb{R}^2$  : 領域 ;  $f: \rightarrow \mathbb{R}$  : 関数 ;  $(a, b) \in D$

## 定義

$f$  が  $(a, b)$  で微分可能であるとは、定数  $A, B$  をうまくとり、十分小さい  $(h, k) \neq (0, 0)$  に対して

$$f(a + h, b + k) - f(a, b) = Ah + Bk + \varepsilon(h, k)\sqrt{h^2 + k^2} \quad (*)$$

により  $\varepsilon(h, k)$  を定義すると、次が成り立つことである :

$$\lim_{(h, k) \rightarrow (0, 0)} \varepsilon(h, k) = 0.$$

$(h, k) \rightarrow (0, 0)$  のとき

前項より小さく

0に近づく

$AR$   
 $BR$

優勢  
劣

dominant.

$\Sigma(h, k) \sqrt{h^2 + k^2}$

$R \textcircled{1} \quad R^2 \textcircled{2}$

$\rightarrow 0$   
 $(R, k) \rightarrow (0, 0)$

$\sqrt{\frac{\textcircled{1}^2}{A^2} + \frac{\textcircled{2}^2}{B^2}}$

$\textcircled{1}, \textcircled{2} \rightarrow 0$   
 ならば  
 $\Sigma(h, k) \rightarrow 0$

$\Sigma(h, k) = 0 \quad R = \textcircled{1} <$

# 高等学校の復習：合成関数の微分法

$$\underline{y} = f(\underline{x}); \underline{x} = g(t)$$

$$F(t) := f(g(t)) = f \circ g(t) \quad \left( \begin{array}{l} \text{(合成)} \\ \text{積.} \end{array} \right. \left. \begin{array}{l} (\sin t^2) \\ = \cos t^2 \cdot 2t \end{array} \right.$$

$$\bullet \quad \underline{F}'(t) = f'(g(t)) \cdot g'(t)$$

証明?

$$\cancel{\frac{dy}{dx} = \frac{y}{x}}$$

$$\bullet \quad \frac{dy}{dt} = \frac{dy}{dx} \frac{dx}{dt}$$

分数の時に

思うことが出来る

$$\left( \frac{19}{95} = \frac{1}{5} \quad \cdot \quad \frac{16}{64} = \frac{1}{4} \quad \frac{\sin x}{x} = 6 \right)$$



# 曲線に沿う微分

- ▶  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ : 微分可能な2変数関数  $f(x, y)$
- ▶  $\gamma(t) = (x(t), y(t))$ :  $D$  の曲線のパラメータ表示
- ▶  $F(t) := f \circ \gamma(t) = f(x(t), y(t))$

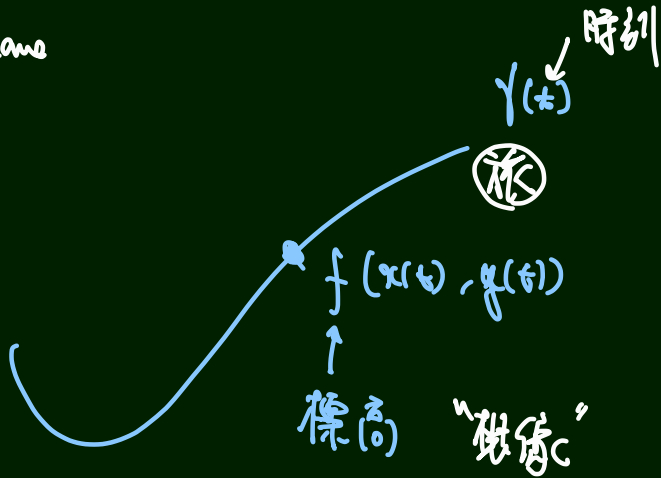
## 命題 (命題 3.23)

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

$$\frac{\partial f}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dt}$$

命題の形に帰え'る。

xy-plane



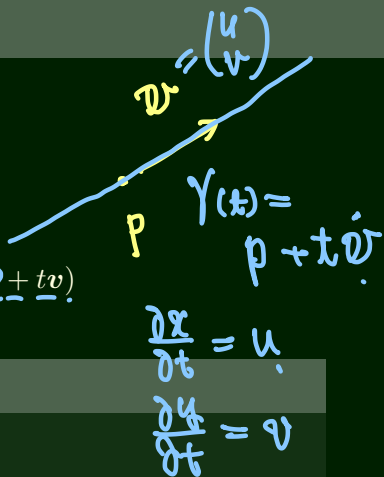
# 方向微分

▶  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ : 微分可能な2変数関数

▶  $P = {}^t(a, b) \in D$ ;  $\mathbf{v} = {}^t(u, v)$

$f$  の  $P$  における  $\mathbf{v}$  方向の方向微分:

$$(df)_P \mathbf{v} = \left. \frac{d}{dt} \right|_{t=0} F(\underline{P} + t\mathbf{v})$$



命題 (命題 4.2)

$$\begin{aligned} (df)_P \mathbf{v} &= \frac{\partial f}{\partial x}(a, b)u + \frac{\partial f}{\partial y}(a, b)v \\ &= \left( \frac{\partial f}{\partial x}(P), \frac{\partial f}{\partial y}(P) \right) \begin{pmatrix} u \\ v \end{pmatrix} \end{aligned}$$

- ▶  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$  : 微分可能な 2 変数関数
- ▶  $P = {}^t(a, b) \in D$  ;  $\boldsymbol{v} = {}^t(u, v)$

次回

$$(\text{grad } f)_P := \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(P) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(P) \end{pmatrix}$$

- ▶  $(df)_P \boldsymbol{v} = \langle (\text{grad } f)_P, \boldsymbol{v} \rangle$