

## 講義第 5 回 (5/18) : 多変数関数の全微分

配布日 : 5/20/2020 Version : 1.2

## ●● 5 月 18 日の講義内課題 ●●

## 全微分可能性

## 問題 5-1. (定義)

- (1) 領域  $D$  上で定義された関数  $z = f(x, y)$  が  $(a, b) \in D$  において全微分可能であることの定義を書け. また, 勾配ベクトル  $\nabla f(a, b)$  とは何か?
- (2) 領域  $D$  上で定義された関数  $z = f(x, y)$  が  $D$  上で全微分可能であることの定義を書け.

**問題 5-2. (勾配ベクトルと接平面)** 次の関数が与えられた点で全微分可能であることを示せ. また, そこでの接平面の方程式と勾配ベクトルを求めよ.

(1)  $z = x^2 + y^2, (x, y) = (a, b)$

(2)  $z = xy, (x, y) = (1, 1)$

(HINT: 一般に  $|XY| \leq (X^2 + Y^2)/2$ , が成り立つ.)

**問題 5-3. (ボール)**  $xy$  平面上の関数  $z = f(x, y) = x^2 + y^2$  を考える. 3次元グラフ上の点  $(1, 2, 5)$  にボールを静かに置いた. このボールは ( $xy$  平面上で見たとき) どのベクトルの方向に転がるか?

## 偏微分 (以下, 第 6 回に回しました)

## 問題 5-4. (定義)

- (1) 領域  $D$  上で定義された関数  $z = f(x, y)$  が  $(a, b) \in D$  において偏微分可能であることの定義を書け.
- (2) 領域  $D$  上で定義された関数  $z = f(x, y)$  が  $D$  上で偏微分可能であることの定義を書け.

## 問題 5-5. (偏導関数の計算)

次の関数の偏導関数 ( $f_x$  と  $f_y$ ) を求めよ.

(1)  $f(x, y) = x^2 + y^2$

(2)  $f(x, y) = (x + y^2)^3$

(3)  $f(x, y) = e^{x-y}$

(4)  $f(x, y) = \sqrt{1 - x^2 - y^2}$

## 問題 5-6. (偏微分 vs 全微分)

偏微分可能ならば全微分可能である, とと言えるか?

## 問題 5-7. (定義)

領域  $D$  上で定義された関数  $z = f(x, y)$  が  $C^1$  級関数であることの定義を書け.

## ●● 5月18日の講義ノート (実際の講義で扱えなかった偏微分は来週のノートに回しました) ●●

参考書の該当箇所：[川平] 17章と18章, [三宅]4.1と4.2

## 1 次近似と全微分

**1 変数関数の 1 次近似.** 1 変数関数の微分を思い出そう.  $y = f(x)$  が  $x = a$  で「微分可能」であるとは, ある定数  $A$  が存在し,  $x \rightarrow a$  のとき

$$f(x) = f(a) + A(x - a) + o(x - a) \quad (5.1)$$

が成り立つことをいうのであった (講義第2回). すなわち,

「 $x$  が  $a$  に近いとき  $f(x)$  は 1 次関数  $f(a) + A(x - a)$  で近似され, その誤差は  $o(x - a)$  程度」

ということである. この 1 次関数  $f(a) + A(x - a)$  は  $f(x)$  の  $x = a$  における接線の方程式であり, 「微分可能な点ではグラフに接線が引ける」という幾何学的事実の数式による表現となっている.

**全微分：多変数関数の 1 次近似.** 式 (5.1) をもとにして, 2 変数関数の微分可能性を定式化しよう.

**定義 (全微分可能性)** 関数  $z = f(x, y)$  が  $(x, y) = (a, b)$  で**全微分可能**であるとは, ある定数  $A, B$  が存在し,  $(x, y) \rightarrow (a, b)$  のとき

$$f(x, y) = f(a, b) + A(x - a) + B(y - b) + o\left(\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}\right) \quad (5.2)$$

と表されることをいう. 関数  $z = f(x, y)$  が集合  $D$  上のすべての点で全微分可能であるとき,  $f(x, y)$  は  $D$  上で**全微分可能**であるという.

**誤差部分の意味.** 1 次関数からの誤差にあたる  $o\left(\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}\right)$  の部分を正確に定義しておこう. これは 2 変数関数のランダウ記号であり, 基本的な意味は 1 変数の場合とかわらない.

$f(x, y)$  と 1 次関数  $f(a, b) + A(x - a) + B(y - b)$  の誤差の正確な値は関数

$$E(x, y) := f(x, y) - \{f(a, b) + A(x - a) + B(y - b)\}$$

で与えられる. この関数が  $(x, y) \rightarrow (a, b)$  のとき

$$\frac{|E(x, y)|}{\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}} \rightarrow 0$$

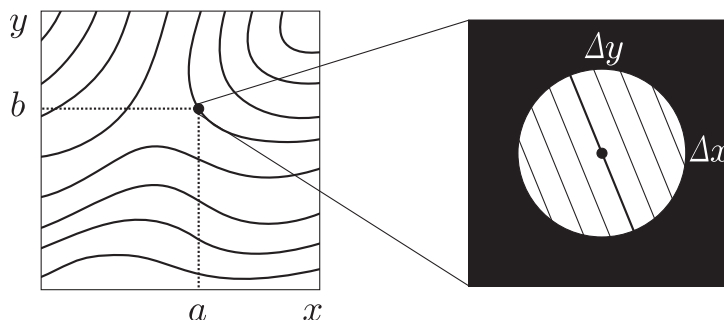
を満たすことを

$$E(x, y) = o\left(\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}\right) \quad ((x, y) \rightarrow (a, b))$$

と表すのである. 私たちは, この誤差関数  $E(x, y)$  の具体的な形には興味がない. その大きさが, 関数  $\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}$  (これは  $(x, y)$  と  $(a, b)$  の距離) に比べ相対的に速く 0 に収束する, という事実だけに着目するのである. すなわち 式 (5.2) は

「 $(x, y)$  が  $(a, b)$  に十分近いとき,  $f(x, y)$  は1次関数  $f(a, b) + A(x - a) + B(y - b)$  で近似され, その誤差は  $o(\sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2})$  程度」

と解釈される. したがって, 顕微鏡で  $f(x, y)$  の等高線グラフの  $(a, b)$  付近を十分に拡大すると, 誤差は知覚できなくなって, 1次関数  $z = f(a, b) + A(x - a) + B(y - b)$  の等高線グラフのように見えてくる (下の図. 例題 5.1 の等高線グラフも参照).



**例 1.** 1次関数  $z = f(x, y) = Ax + By + C$  はすべての点  $(a, b)$  で全微分可能である. 実際,

$$\begin{aligned} f(x, y) - f(a, b) &= (Ax + By + C) - (Aa + Bb + C) \\ &= A(x - a) + B(y - b) \end{aligned}$$

であるから, 誤差ゼロで全微分可能性の式 (5.2) を満たす.

**例題 5.1 (全微分可能性)** 2次関数  $z = f(x, y) = x^2 + y^2$  は点  $(1, 2)$  で全微分可能であることを示せ.

**解答.**  $\Delta x = x - 1, \Delta y = y - 2$  とおく. このとき

$$f(x, y) = (\Delta x + 1)^2 + (\Delta y + 2)^2 = 5 + 2\Delta x + 4\Delta y + \Delta x^2 + \Delta y^2$$

であるから,

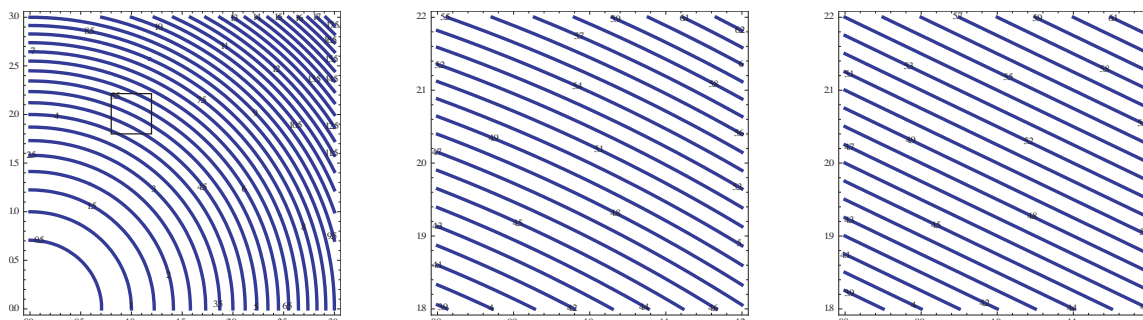
$$f(x, y) = 5 + 2(x - 1) + 4(y - 2) + \underline{(x - 1)^2 + (y - 2)^2}.$$

を得る.  $f(1, 2) = 5$  であり, 下線部は  $(x, y) \rightarrow (1, 2)$  のとき

$$\frac{(x - 1)^2 + (y - 2)^2}{\sqrt{(x - 1)^2 + (y - 2)^2}} = \sqrt{(x - 1)^2 + (y - 2)^2} \rightarrow 0$$

を満たすので,  $o(\sqrt{(x - 1)^2 + (y - 2)^2})$  と表される. よって点  $(1, 2)$  において全微分可能性の式 (5.2) を満たす. ■

次の図は左から, 関数  $z = x^2 + y^2$  の区画  $[0, 3] \times [0, 3]$  における等高線グラフ, 同じ関数の区画  $[0.8, 1.2] \times [1.8, 2.2]$  での等高線グラフ, 1次関数  $z = 5 + 2(x - 1) + 4(y - 2)$  の区画  $[0.8, 1.2] \times [1.8, 2.2]$  におけるグラフである.



担当教員：川平 友規

**連続性との関係.** 「全微分可能性」の定義には、関数の「連続性」が仮定されていない。1変数のときと同様に、次の命題から「連続性」が自動的に導かれるからである。

**命題 5.1 (全微分可能なら連続)** 関数  $z = f(x, y)$  が  $(x, y) = (a, b)$  で全微分可能であれば、 $(x, y) = (a, b)$  で連続である。

**証明.** 式 (5.2) より、 $(x, y) \rightarrow (a, b)$  のとき明らかに  $f(x, y) \rightarrow f(a, b)$  が成り立つ。 ■

## 接平面

1変数関数のグラフの「接線」にあたるものとして、2変数関数のグラフの「接平面」を定義しよう。

**定義 (接平面)** 関数  $z = f(x, y)$  が  $(a, b)$  において全微分可能であり式 (5.2) を満たすとき、1次関数

$$z = f(a, b) + A(x - a) + B(y - b) \quad (5.3)$$

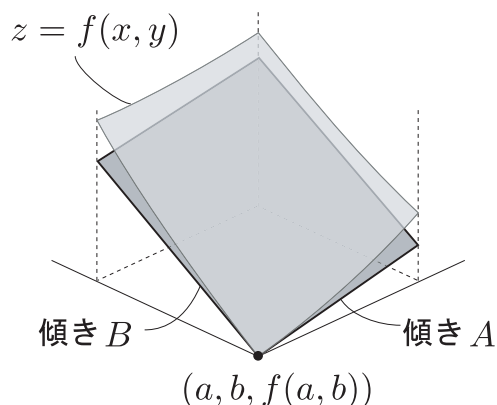
を関数  $f(x, y)$  の  $(a, b)$  における**接平面の方程式**とよぶ。また、その3次元グラフにあたる  $xyz$  空間内の平面を関数  $f(x, y)$  の  $(a, b)$  における**接平面**という。

右の図は  $z = f(x, y)$  の  $(a, b)$  における3次元グラフが、接平面によって近似される様子を表現したのものである。

**例 2 (1次関数).** 1次関数  $z = f(x, y) = Ax + By + C$  の点  $(a, b)$  における接平面は自分自身である。実際、次が成り立つ：

$$\begin{aligned} z &= Ax + By + C \\ &= f(a, b) + A(x - a) + B(y - b). \end{aligned}$$

**例 3 (2次関数).** 例題 5.1 より、2次関数  $z = f(x, y) = x^2 + y^2$  の点  $(1, 2)$  における接平面は  $z = 5 + 2(x - 1) + 4(y - 2)$  である。



## 勾配ベクトル

山の斜面に立ち、一步だけ (たとえば距離にして 50cm) 移動する。このとき、高さをもっとも増加させるのはどの方向に進んだときだろうか？

数学の問題として定式化してみよう。自分の周囲の海拔高度を表す関数を  $z = f(x, y)$  とする。このとき式 (5.2) はベクトルの内積を用いて

$$f(x, y) = f(a, b) + \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x - a \\ y - b \end{pmatrix} + (\text{誤差})$$

と変形できるから、誤差部分を無視すると

$$f(x, y) - f(a, b) \approx \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x - a \\ y - b \end{pmatrix} \quad (5.4)$$

担当教員：川平 友規

という近似式を得る。この式は「 $(x, y)$  の  $(a, b)$  からの移動量」

$$\begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} x - a \\ y - b \end{pmatrix}$$

と、「海拔高度  $f(x, y)$  の  $f(a, b)$  からの増加量」

$$\Delta z := f(x, y) - f(a, b)$$

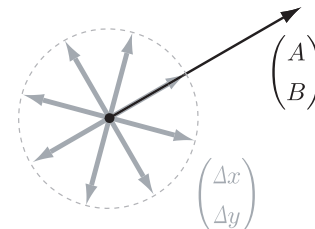
の間に、

$$\Delta z \approx \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} \quad (5.5)$$

という関係があることを示している。

この式を用いると、先の問題は次のように解釈できる：「移動量  $(\Delta x, \Delta y)$  の大きさをたとえば 50cm で固定したとき、増加量  $\Delta z$  を最大にするのはベクトル  $(\Delta x, \Delta y)$  がどの方向を向いているときか？」

答は簡単である。式 (5.5) 右辺の内積を最大にすればよいのだから、内積の性質より、ベクトル  $(A, B)$  と移動量  $(\Delta x, \Delta y)$  が完全に同じ方向であればよい。



すなわち、ベクトル  $(A, B)$  は「関数をもっとも増加させる移動方向」を示唆している。山の斜面でいえば、一歩で等高線をもっともたくさんまたぐことができる方向である。それは、もっとも急勾配の方向であり、等高線と垂直な方向である<sup>1</sup>。

このように、ベクトル  $(A, B)$  には重要な意味があるので、名前をつけておこう。

**定義 (勾配ベクトル)** 全微分可能性の式 (5.2) から得られる定数の組  $(A, B)$  を関数  $f(x, y)$  の点  $(a, b)$  における**勾配ベクトル** (もしくは単に**勾配**) とよび、 $\nabla f(a, b)$  と表す。

$\nabla$  は大文字のデルタ ( $\Delta$ ) を逆にした記号で、**ナブラ** (nabla) と読む<sup>2</sup>。勾配ベクトルは2変数関数の「微分係数」に相当する量 (ベクトル量) である。

**例 4.** 例 1 より 1 次関数  $z = f(x, y) = Ax + By + C$  はすべての点  $(a, b)$  で勾配ベクトル  $(A, B)$  をもつ。

**例 5.** 例題 5.1 より、2 次関数  $z = f(x, y) = x^2 + y^2$  は点  $(1, 2)$  で勾配ベクトル  $(2, 4)$  をもつ。

<sup>1</sup>もし点  $(a, b)$  にボールを置くと、 $(-A, -B)$  の方向に転がり始める。重力の影響で、高さをもっとも「減少させる」方向に転がり始めるからである。

<sup>2</sup>勾配ベクトルは  $\text{grad } f(a, b)$  と表される。記号  $\text{grad}$  は勾配を表す単語  $\text{gradient}$  に由来する。