

# 多元函数微分法

January 19, 2018

## 1 基本概念

二元有序实数组  $(x, y)$  的全体, 即  $\mathbf{R}^2 = \mathbf{R} \times \mathbf{R} = \{(x, y) | x, y \in \mathbf{R}\}$  就表示坐标平面。

坐标平面上具有某种性质  $P$  的点的集合, 称为平面点集, 记作

$$E = \{(x, y) | (x, y) \text{ 具有性质 } P\} \quad (1)$$

设  $P_0(x_0, y_0)$  是  $xOy$  平面上的一个点,  $\delta$  是某一正数。与点  $P_0(x_0, y_0)$  距离小于  $\delta$  的点  $P(x, y)$  的全体, 称为点  $P_0$  的  $\delta$  邻域, 记作  $U(P_0, \delta)$ , 即

$$U(P_0, \delta) = \{P | |PP_0| < \delta\},$$

即

$$U(P_0, \delta) = \{(x, y) | \sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2} < \delta\}$$

点  $P_0$  的去心  $\delta$  邻域, 记作  $\dot{U}(P_0, \delta)$ , 即

$$\dot{U}(P_0, \delta) = \{P | 0 < |PP_0| < \delta\}.$$

任意一点  $P \in \mathbf{R}^2$  与任意一个点集  $E \subset \mathbf{R}^2$  之间的有三种关系：

**内点**：若存在点  $P$  的某个邻域  $U(P)$ ，使得  $U(P) \subset E$ ，则称  $P$  为  $E$  的内点；

**外点**：若存在点  $P$  的某个邻域  $U(P)$ ，使得  $U(P) \cap E = \emptyset$ ，则称  $P$  为  $E$  的外点；

**边界点**：若点  $P$  的任一邻域内既含有属于  $E$  点，又含有不属于  $E$  的点，则称  $P$  为  $E$  的边界点。 $E$  的边界点的全体，称为  $E$  的边界，记作  $\partial E$ 。

$E$  的内点必属于  $E$ ， $E$  的外点必不属于  $E$ ， $E$  的边界点可能属于  $E$ ，也可能不属于  $E$ 。

**聚点**：若对于任意给定的  $\delta > 0$ ，点  $P$  的去心邻域  $\dot{U}(P_0, \delta)$  内总有  $E$  中的点，则称  $P$  是  $E$  的聚点。点集  $E$  的聚点  $P$  本身，可以属于  $E$ ，也可以不属于  $E$ 。

**开集**：若点集  $E$  的点都是  $E$  的内点，则称  $E$  为开集。

**闭集**：若点集  $E$  的边界  $\partial E \subset E$ ，则称  $E$  为闭集。

**连通集**：若点集  $E$  内任何两点，都可用折线联结起来，且该折线上的点都属于  $E$ ，则称  $E$  为连通集。

**区域**(开区域)：连通的开集称为区域或开区域。

**闭区域**：开区域连同它的边界一起构成的点集称为闭区域。

**有界集**：对于平面点集  $E$ ，若存在某一正数  $r$ ，使得

$$E \subset U(O, r),$$

其中  $O$  是坐标原点，则称  $E$  为有界集。

**无界集**：一个集合如果不是有界集，就称这集合为无界集。

设  $n$  为取定的一个正整数，用  $\mathbf{R}^n$  表示  $n$  元有序实数组  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  的全体所构成的集合，即

$$\mathbf{R}^n = \mathbf{R} \times \mathbf{R} \times \dots \times \mathbf{R} = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) | x_i \in \mathbf{R}, i = 1, 2, \dots, n\}.$$

$\mathbf{R}^n$  中的元素  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  也可以用单个字母  $\mathbf{x}$  表示，即  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 。当所

有的  $x_i (i = 1, 2, \cdots, n)$  都为零时, 称这样的元素为  $\mathbf{R}^n$  中的零元, 记为  $\mathbf{0}$  或  $O$ 。

设  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \cdots, x_n), \mathbf{y} = (y_1, y_2, \cdots, y_n)$  为  $\mathbf{R}^n$  中任意两个元素,  $\lambda \in \mathbf{R}$ , 规定

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \cdots, x_n + y_n),$$

$$\lambda \mathbf{x} = (\lambda x_1, \lambda x_2, \cdots, \lambda x_n).$$

定义了线性运算的集合  $\mathbf{R}^n$  称为  $n$  维空间。

#### 定义

设  $D$  是  $\mathbf{R}^2$  的一个非空子集, 称映射  $f: D \rightarrow \mathbf{R}$  为定义在  $D$  上的二元函数, 记为

$$z = f(x, y), (x, y) \in D$$

或

$$z = f(P), P \in D$$

其中点集  $D$  称为该函数的定义域,  $x, y$  称为自变量,  $z$  称为因变量。

#### 定义

设二元函数  $f(P) = f(x, y)$  的定义域为  $D$ ,  $P_0(x_0, y_0)$  是  $D$  的聚点。若存在常数  $A$ , 对于任意给定的正数  $\varepsilon$ , 总存在正数  $\delta$ , 使得当点  $P(x, y) \in D \cap \dot{U}(P_0, \delta)$  时, 都有

$$|f(P) - A| = |f(x, y) - A| < \varepsilon,$$

成立, 那么就称常数  $A$  为函数  $f(x, y)$  当  $(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)$  时的极限, 记作

$$\lim_{(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)} f(x, y) = A \text{ 或者 } f(x, y) \rightarrow A ((x, y) \rightarrow (x_0, y_0)),$$

也记作

$$\lim_{P \rightarrow P_0} f(P) = A \text{ 或者 } f(P) \rightarrow A (P \rightarrow P_0).$$

二元函数的极限也叫做二重极限。二重极限的存在，是指  $P(x, y)$  以任何方式趋于  $P_0(x_0, y_0)$  时， $f(x, y)$  都无限接近于  $A$ 。若  $P(x, y)$  以某一特殊方式，如沿着一条定直线或定曲线趋于  $P_0(x_0, y_0)$  时，即使  $f(x, y)$  无限接近于某一确定值，还是不能由此断定函数极限的存在。但反过来，若当  $P(x, y)$  以不同方式趋于  $P_0(x_0, y_0)$  时， $f(x, y)$  趋于不同的值，可以断定函数的极限不存在。

## 2 偏导数

### 定义

设函数  $z = f(x, y)$  在点  $(x_0, y_0)$  的某一领域内有定义，当  $y$  固定在  $y_0$  而  $x$  在  $x_0$  处有增量  $\Delta x$  时，相应的函数有增量

$$f(x_0 + \Delta x, y_0) - f(x_0, y_0) ,$$

若

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + \Delta x, y_0) - f(x_0, y_0)}{\Delta x} ,$$

存在，则称此极限为函数  $z = f(x, y)$  在点  $(x_0, y_0)$  处对  $x$  的偏导数，记作

$$\left. \frac{\partial z}{\partial x} \right|_{x=x_0, y=y_0} , \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=x_0, y=y_0} , z_x \Big|_{x=x_0, y=y_0} , f_x(x = x_0, y = y_0) .$$

函数  $z = f(x, y)$  在点  $(x_0, y_0)$  处对  $y$  的偏导数定义为

$$\lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + \Delta y) - f(x_0, y_0)}{\Delta y} , \quad (2)$$

记作

$$\left. \frac{\partial z}{\partial y} \right|_{x=x_0, y=y_0} , \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{x=x_0, y=y_0} , z_y \Big|_{x=x_0, y=y_0} , f_y(x = x_0, y = y_0) .$$

### 定理

若函数  $z = f(x, y)$  的两个二阶混合偏导数  $\frac{\partial^2 z}{\partial y \partial x}$  以及  $\frac{\partial^2 z}{\partial x \partial y}$  在区域  $D$  内连续, 那么该区域内这两个二阶混合偏导数必相等。

二阶混合偏导数在连续的条件下与求导的次序无关。

## 3 全微分

## 4 多元复合函数的求导

## 5 隐函数的求导

## 6 多元函数微分学的几何应用

## 7 方向导数与梯度

偏导数反映的是函数沿坐标轴方向的变化率。

设  $l$  是  $xOy$  平面上以  $P_0(x_0, y_0)$  为始点的一条射线,  $\mathbf{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$  是与  $l$  同方向的单位向量。射线  $l$  的参数方程为

$$x = x_0 + t \cos \alpha, (t \geq 0)$$

$$y = y_0 + t \cos \beta,$$

设函数  $z = f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  的某个邻域  $U(P_0)$  内有定义,  $P(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta)$  为  $l$  上另一点, 且  $P \in U(P_0)$ 。若函数增量  $f(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta) - f(x_0, y_0)$  与  $P$  到

$P_0$  的距离  $|PP_0| = t$  的比值

$$\frac{f(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{t}$$

当  $P$  沿着  $l$  趋于  $P_0$  (即  $t \rightarrow 0^+$ ) 时的极限存在, 称此极限为函数  $f(x, y)$  在点  $P_0$  沿方向  $l$  的 **方向导数**, 记作  $\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)}$ , 即

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0 + t \cos \alpha, y_0 + t \cos \beta) - f(x_0, y_0)}{t} \quad (3)$$

方向导数  $\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)}$  就是函数  $f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  处沿方向  $l$  的变化率。若函数  $f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  的偏导数存在,  $\mathbf{e}_l = \mathbf{i} = (1, 0)$ , 则

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0 + t, y_0) - f(x_0, y_0)}{t} = f_x(x_0, y_0),$$

若  $\mathbf{e}_l = \mathbf{j} = (0, 1)$ , 则

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(x_0, y_0 + t) - f(x_0, y_0)}{t} = f_y(x_0, y_0),$$

反之, 若  $\mathbf{e}_l = \mathbf{i}$ ,  $\left. \frac{\partial z}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)}$  存在, 则  $\left. \frac{\partial z}{\partial x} \right|_{(x_0, y_0)}$  未必存在。

#### 定理

如果函数  $f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  可微分, 那么函数在该点沿任一方向  $l$  的方向导数存在, 且有

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = f_x(x_0, y_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0) \cos \beta, \quad (4)$$

其中  $\cos \alpha, \cos \beta$  是方向  $l$  的方向余弦。

设函数  $f(x, y)$  在平面区域  $D$  内具有一阶连续偏导数, 则对于每一点  $P_0(x_0, y_0) \in D$ , 都可定出一个向量

$$f_x(x_0, y_0)\mathbf{i} + f_y(x_0, y_0)\mathbf{j}, \quad (5)$$

这向量称为函数  $f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  的**梯度**，记作  $\mathbf{grad}f(x_0, y_0)$  或  $\nabla f(x_0, y_0)$ ，即

$$\mathbf{grad}f(x_0, y_0) = \nabla f(x_0, y_0) = f_x(x_0, y_0)\mathbf{i} + f_y(x_0, y_0)\mathbf{j} . \quad (6)$$

其中  $\nabla = \frac{\partial}{\partial x}\mathbf{i} + \frac{\partial}{\partial y}\mathbf{j}$  称为 (二维的) 向量微分算子或 Nabla 算子， $\nabla f = \frac{\partial f}{\partial x}\mathbf{i} + \frac{\partial f}{\partial y}\mathbf{j}$ 。

若函数  $f(x, y)$  在点  $P_0(x_0, y_0)$  可微分， $\mathbf{e}_l = (\cos \alpha, \cos \beta)$  是与方向  $l$  同向的单位向量，则

$$\begin{aligned} \left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} &= f_x(x_0, y_0) \cos \alpha + f_y(x_0, y_0) \cos \beta \\ &= \mathbf{grad}f(x_0, y_0) \cdot \mathbf{e}_l = |\mathbf{grad}f(x_0, y_0)| \cos \theta , \end{aligned} \quad (7)$$

其中  $\theta = (\mathbf{grad}f(x_0, y_0), \mathbf{e}_l)$ 。

当  $\theta = 0$ ，即方向  $\mathbf{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad}f(x_0, y_0)$  的方向相同时，函数  $f(x, y)$  增加最快。函数在这个方向的方向导数达到最大值，即为梯度  $\mathbf{grad}f(x_0, y_0)$  的模，即

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = |\mathbf{grad}f(x_0, y_0)| . \quad (8)$$

当  $\theta = \pi$ ，即方向  $\mathbf{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad}f(x_0, y_0)$  的方向相反时，函数  $f(x, y)$  减少最快。函数在这个方向的方向导数达到最小值，即

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = -|\mathbf{grad}f(x_0, y_0)| . \quad (9)$$

当  $\theta = \frac{\pi}{2}$ ，即方向  $\mathbf{e}_l$  与梯度  $\mathbf{grad}f(x_0, y_0)$  的方向正交时，函数的变化率为 0，即

$$\left. \frac{\partial f}{\partial l} \right|_{(x_0, y_0)} = 0 . \quad (10)$$

## 7.1 Directional Derivatives and the Gradient Vector

[1] If  $z = f(x, y)$ , then the partial derivatives  $f_x$  and  $f_y$  are defined as

$$f_x(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)}{h} \quad (11)$$

$$f_y(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + h) - f(x_0, y_0)}{h} \quad (12)$$

and represent the rates of change of  $z$  in the  $x$ - and  $y$ -directions, that is, in the directions of the unit vectors  $\mathbf{i}$  and  $\mathbf{j}$ .

Suppose that we now wish to find the rate of change of  $z$  at  $(x_0, y_0)$  in the direction of an arbitrary unit vector  $\mathbf{u} = \langle a, b \rangle$ . Consider the surface  $S$  with the equation  $z = f(x, y)$  (the graph of  $f$ ) and we let  $z_0 = f(x_0, y_0)$ . Then the point  $P(x_0, y_0, z_0)$  lies on  $S$ . The vertical plane that passes through  $P$  in the direction of  $\mathbf{u}$  intersects  $S$  in a curve  $C$ . The slope of the tangent line  $T$  to  $C$  at the point  $P$  is the rate of change of  $z$  in the direction of  $\mathbf{u}$ .

If  $Q(x, y, z)$  is another point on  $C$  and  $P', Q'$  are the projections of  $P, Q$  onto the  $xy$ -plane, then the vector  $\overrightarrow{P'Q'}$  is parallel to  $\mathbf{u}$  and so

$$\overrightarrow{P'Q'} = h\mathbf{u} = \langle ha, hb \rangle$$

for some scalar  $h$ . Therefore  $x - x_0 = ha$ ,  $y - y_0 = hb$ , so  $x = x_0 + ha$ ,  $y = y_0 + hb$ , and

$$\frac{\Delta z}{h} = \frac{z - z_0}{h} = \frac{f(x_0 + ha, y_0 + hb) - f(x_0, y_0)}{h}$$

If we take the limit as  $h \rightarrow 0$ , we obtain the rate of change of  $z$  (with respect to distance) in the direction of  $\mathbf{u}$ , which is called the directional derivative of  $f$  in the direction of  $\mathbf{u}$ .



### Definition

The **directional derivative** of  $f$  at  $(x_0, y_0)$  in the direction of a unit vector  $\mathbf{u} = \langle a, b \rangle$  is

$$D_{\mathbf{u}}f(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + ha, y_0 + hb) - f(x_0, y_0)}{h}$$

if this limit exists.

### Theorem

If  $f$  is a differentiable function of  $x$  and  $y$ , then  $f$  has a directional derivative in the direction of any unit vector  $\mathbf{u} = \langle a, b \rangle$  and

$$D_{\mathbf{u}}f(x, y) = f_x(x, y)a + f_y(x, y)b$$

if this limit exists.

If the unit vector  $\mathbf{u}$  makes an angle  $\theta$  with the positive  $x$ -axis, then we can write  $\mathbf{u} = \langle \cos \theta, \sin \theta \rangle$  and it becomes

$$D_{\mathbf{u}}f(x, y) = f_x(x, y) \cos \theta + f_y(x, y) \sin \theta . \quad (13)$$

The directional derivative of a differentiable function can be written as the dot product of two vectors:

$$\begin{aligned} D_{\mathbf{u}}f(x, y) &= f_x(x, y)a + f_y(x, y)b \\ &= \langle f_x(x, y), f_y(x, y) \rangle \cdot \langle a, b \rangle \\ &= \langle f_x(x, y), f_y(x, y) \rangle \cdot \mathbf{u} . \end{aligned}$$

### Definition

If  $f$  is a function of two variables  $x$  and  $y$ , then the **gradient** of  $f$  is the vector function  $\nabla f$  defined by

$$\nabla f = \langle f_x(x, y), f_y(x, y) \rangle = \frac{\partial f}{\partial x} \mathbf{i} + \frac{\partial f}{\partial y} \mathbf{j} .$$

$$D_{\mathbf{u}}f(x, y) = \nabla f(x, y) \cdot \mathbf{u} . \quad (14)$$

This expresses the directional derivative in the direction of a unit vector  $\mathbf{u}$  as the scalar projection of the gradient vector onto  $\mathbf{u}$ .

### Definition

The directional derivative of  $f$  at  $(x_0, y_0, z_0)$  in the direction of a unit vector  $\mathbf{u} = \langle a, b, c \rangle$  is

$$D_{\mathbf{u}}f(x_0, y_0, z_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + ha, y_0 + hb, z_0 + hc) - f(x_0, y_0, z_0)}{h} .$$

if this limit exists.

$$D_{\mathbf{u}}f(\mathbf{x}_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x}_0 + h\mathbf{u}) - f(\mathbf{x}_0)}{h} . \quad (15)$$

### Theorem

Suppose  $f$  is a differentiable function of two or three variables. The maximum value of the directional derivative  $D_{\mathbf{u}}f(\mathbf{x})$  is  $|\nabla f(\mathbf{x})|$  and it occurs when  $\mathbf{u}$  has the same direction as the gradient vector  $\nabla f(\mathbf{x})$ .

## 8 多元函数的极值

### 8.1 多元函数的极值及最大值、最小值

### 8.2 条件极值 拉格朗日乘数法

对于函数的自变量，除了限制在函数的定义域内外，无其他条件，称为[无条件极值](#)。

对自变量有附加条件的极值称为[条件极值](#)。

## 9 二元函数的泰勒公式

## 10 最小二乘法

## References

[1] J. Stewart. *Calculus*. Cengage Learning, 2015.