

# 多元微分学

## 一点点 点集拓扑

$\mathbb{R}^n$  中一点  $P$  的邻域一般取  $\delta$ -圆域

$$U(P) = \{Q \in \mathbb{R}^n \mid |Q - P| < \delta\},$$

去心邻域为  $\dot{U}(P) = U(P) \setminus \{P\}$ .

对集合  $S \subset \mathbb{R}^n$ ,

- 若存在  $P$  的邻域  $U(P) \subset S$ , 称  $P$  是  $S$  的内点。
- 若存在  $P$  的邻域  $U(P) \cap S = \emptyset$ , 称  $P$  是  $S$  的外点。
- 否则称  $P$  是  $S$  的边界点。边界点的集合记为  $\partial S$ .

若  $S$  中的点全是内点, 称  $S$  为 **开集** (open set)。若  $S$  的补集是开集, 称  $S$  为 **闭集** (closed set)。等价的, 闭集是满足  $\partial S \subset S$  的集合。

若集合中的任意两点都可以通过折线连接, 称集合是 **连通的** (connected), 或称区域 (domain)。

## 多元函数

本学期研究多元函数  $f: \mathbb{R}^n \supset D \mapsto \mathbb{R}$ , 即, 其定义域是  $\mathbb{R}^n$  的一个子集, 值域是一个实数集。

通常  $n = 2$ , 即研究二元函数。二元函数  $f$  的图像由三维空间中满足  $z = f(x, y)$  的点  $(x, y, z)$  构成。

## 极限与连续

定义: 若  $\exists L \in \mathbb{R}, \forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall Q \in \dot{U}(P), |f(Q) - L| < \varepsilon$ , 则称  $L$  为 (二重) 极限, 记  $Q(x, y) \rightarrow P(x_0, y_0)$  时,  $f(x, y) \rightarrow L$ , 或

$$\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y) = L.$$

**习题:**

- 试与一元函数的极限定义比较。
- 试比较二重极限  $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y)$  与 二次极限  $\lim_{x \rightarrow x_0} \lim_{y \rightarrow y_0} f(x,y)$ 。
- 考察  $f(x,y) = \frac{xy}{x^2 + y^2}$  和  $f(x,y) = \frac{x^2y}{x^4 + y^2}$  在原点是否有极限。

若二元函数  $f$  在  $P(x_0, y_0)$  有极限且等于  $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y) = f(x_0, y_0)$ , 则称函数在  $P$  连续。否则称函数在  $P$  间断。

**习题:** 用  $\varepsilon - \delta$  语言复述连续的定义。

和一元函数类似, 我们有:

- 连续函数的四则运算和复合是连续的。
- 初等函数在定义域内连续。

- 连续函数将闭区域映射到闭区间（有界闭区域上的连续函数有界、有最值、有介值性）。

## 偏导数

定义：

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

即，对一个变量（如  $x$ ）的偏导数，是固定其他变量（如  $y$ ）后，一元函数  $\phi(x) = f(x, y_0)$  的导数。偏导数与是一个二元函数，称为偏导函数。

与一元函数（可导必连续）**不同**，多元函数可偏导未必连续。（为什么？？）

**习题：**考察函数

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{xy}{x^2 + y^2} & (x, y) \neq (0, 0), \\ 0 & (x, y) = (0, 0), \end{cases}$$

的可偏导性和连续性。

可以定义高阶偏导数，如二阶偏导  $f_{xy} = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right)$ 。

**定理：**若  $f(x, y)$  在  $(x, y)$  的混合偏导都连续，则  $f_{xy} = f_{yx}$ 。

## 复合函数的链式法则

若  $u = u(x, y)$ ,  $v = v(x, y)$ ，则  $z(x, y) = f(u(x, y), v(x, y))$  的偏导数由链式法则决定

$$\begin{aligned} \frac{\partial z}{\partial x} &= \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x}, \\ \frac{\partial z}{\partial y} &= \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial y}. \end{aligned}$$

一般的， $\partial z / \partial x$  中的每一项对应于自变量  $x$  通过中间变量影响  $z$  的一条路径。比如上例中， $z$  通过中间变量  $u, v$  成为  $x, y$  的函数。因此  $x$  到  $z$  有  $x \mapsto u \mapsto z$  和  $x \mapsto v \mapsto z$  这两条路径。

**实践中，函数关系可能并不会通过清晰的符号来明确给出。这未必是因为作者或出题人懒，也可能是因为可用的函数符号真的有限。因此经常需要初学者通过上下文去主动阐明函数关系，然后再去应用链式法则。**

## 隐函数定理

**定理：**若  $F(x_1, \dots, x_n, z)$  在  $P = (x_1^0, \dots, x_n^0, z^0)$  的邻域有连续偏导数，且  $F(P) = 0, F_z(P) \neq 0$ ，则在  $P$  的邻域内，存在唯一的隐函数  $z = z(x_1, \dots, x_n)$ ，满足  $F(x_1, \dots, x_n, z(x_1, \dots, x_n)) \equiv 0$ ， $z^0 = z(x_1^0, \dots, x_n^0)$ ，且有连续偏导数  $\partial z / \partial x_i = -F_{x_i} / F_z$ 。

**隐函数定理有非常重要的地位和非常广泛的应用！**

## 全微分

与一元函数类似（但是不同），若函数在  $(x_0, y_0)$  附近可以用平面

$$\Delta f = A\Delta x + B\Delta y + o(\sqrt{\Delta x^2 + \Delta y^2})$$

近似, 则记  $df = Adx + Bdy$  为  $f$  在  $(x_0, y_0)$  处的全微分。显然全微分可用于近似计算。

与一元函数相同, 多元函数 **可微必连续**。

事实上, 我们有

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

因此 **可微必可偏导**。反之, 若偏导数连续, 则可微。即:

$$\text{偏导数连续} \Rightarrow \text{可微} \Rightarrow \text{可偏导}$$

由复合函数的链式法则可以推出, 全微分是不会因为换变量而改变的。

## 方向导数与梯度

若  $u$  为非零向量,  $\hat{u} = (u_1, u_2) = u/|u|$  是其单位向量, 则沿  $u$  的方向导数

$$\frac{\partial f}{\partial u} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + tu_1, y_0 + tu_2) - f(x_0, y_0)}{t} = \frac{\partial f}{\partial x} u_1 + \frac{\partial f}{\partial y} u_2.$$

若定义 **梯度** (gradient) 为向量  $\nabla f = \text{grad } f = (f_x, f_y)$ , 则方向导数可以写成两个向量的点乘  $\partial f / \partial v = \nabla f \cdot \hat{u}$ . 由乘可见, **梯度的方向是方向导数最大的方向**。

## 几何应用

- 曲线的切线和法平面
- 曲面的切平面与法线

## Taylor 公式

$$f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) = \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} \left( \Delta x \frac{\partial}{\partial x} + \Delta y \frac{\partial}{\partial y} \right)^k f \Big|_{(x_0, y_0)} + R_n$$

其中

$$R_n = \frac{1}{(n+1)!} \left( \Delta x \frac{\partial}{\partial x} + \Delta y \frac{\partial}{\partial y} \right)^{n+1} f \Big|_{(x_0 + \theta \Delta x, y_0 + \theta \Delta y)}, \quad (0 < \theta < 1) \quad (\text{Lagrange 余项}),$$

或

$$R_n = o((x^2 + y^2)^{n/2}) \quad (\text{Peano 余项}),$$

## 极值问题

若二元函数  $f$  在  $P(x_0, y_0)$  取到极值, 且  $f$  在  $P$  的邻域可微, 则  $f_x(x_0, y_0) = f_y(x_0, y_0) = 0$ . 满足这一必要条件的点称为驻点。

反之, 若  $P(x_0, y_0)$  是  $f$  的驻点, 且  $f$  在  $P$  的邻域有连续的二阶偏导数。记  $H = f_{xx}f_{yy} - f_{xy}^2$ 。则

- $H > 0, f_{xx} > 0$  时,  $f$  在  $P$  取到极小值。
- $H > 0, f_{xx} < 0$  时,  $f$  在  $P$  取到极大值。
- $H < 0$  时,  $f$  在  $P$  不是极值。

## 条件极值

要在  $\phi(x, y, z) = 0$  的条件下求  $f(x, y, z)$  的极值，可以用Lagrange乘子法：作辅助函数  $L(x, y, z, \lambda) = f(x, y, z) + \lambda\phi(x, y, z)$ 。若  $(x, y, z)$  是  $f$  的条件极值点，则  $(x, y, z, \lambda)$  是  $L$  的驻点。即，条件极值的必要条件是解方程组

$$\begin{cases} \nabla f + \lambda \nabla \phi = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda} = \phi = 0 \end{cases}.$$