

第七章多变量函数和它的极限与连续性

§1. 度量空间和它的重要子集类

[1° 度量空间] 在分析学中，人们关注所研究对象的逼近程度。通常这种逼近程度用所谓的[距离]来刻画。我们引入一般距离（度量）的概念，它是人们日常生活中两点之间距离的抽象和概括。

定义 1 设集合 X 上的一个函数： $d: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ 。如果满足如下四个条件：

- (1) （非负性）对于任意的 $u, v \in X$ ， $d(u, v) \geq 0$ 。
- (2) （正性） $d(u, v) = 0 \Leftrightarrow (u = v)$ 。
- (3) （对称性）对于任意的 $u, v \in X$ ， $d(u, v) = d(v, u)$ 。
- (4) （三角不等式）对于任意的 $u, v, w \in X$ ，成立 $d(u, w) \leq d(u, v) + d(v, w)$ 。

则称函数 $d(\cdot, \cdot)$ 为 X 上的一个距离或度量。集合连同它上面的距离一起，记作 (X, d) ，称为度量空间或距离空间。度量空间中的元素通常也称为向量或点。

例1. 在任意的集合 X 上，对任意的 $x, y \in X$ ，定义函数：

$$d_{disc}(x, y) := \begin{cases} 0, & x = y; \\ 1, & x \neq y. \end{cases}$$

这个函数定义了 X 上的一个度量，称为 X 上的离散度量。这个度量的行为比较奇怪。

我们举一些常用度量空间的例子。

例2. 连续函数空间 $C^0[a, b]$ 上，对任意两个连续函数 f 和 g ，定义：

$$d_C(f, g) = \max_{x \in [a, b]} |f(x) - g(x)|.$$

这是连续函数空间上的一种度量或距离，它反映两个函数之间一致的接近程度。

例3. Riemann可积函数空间 $\mathcal{R}[a, b]$ 上，对任意两个Riemann可积函数 f 和 g ，定义：

$$d_p(f, g) = \left(\int_a^b |f(x) - g(x)|^p dx \right)^{\frac{1}{p}}, \quad 1 \leq p < +\infty.$$

这是Riemann可积函数空间上的一种度量或距离，它反映两个函数之间一种平均意义的接近程度。

[2° 度量空间 $\mathbb{R}^m$] 本章中我们主要讨论具有有限个分量的集合 $\mathbb{R}^m$ 。

定义 2 用 $\mathbb{R}^m$ 表示由 m 个实数 $x^i \in \mathbb{R}$ ($i = 1, 2, \dots, m$) 组成的所有有序数组的集合：

$$\mathbb{R}^m = \{ \mathbf{x} = (x^1, \dots, x^m) \mid x^i \in \mathbb{R}, \quad 1 \leq i \leq m. \}$$

其上距离定义为：

$$d(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) = \sqrt{\sum_{i=1}^m |x_1^i - x_2^i|^2}.$$

我们将有序数组用一个列向量表示，黑体字母 $\mathbf{x}$ 表示一个向量， x^i 表示向量 $\mathbf{x}$ 的第 i 个坐标。我们采用上标表示向量的第几个分量。下标表示向量的可能的标号。

从距离的定义看出

$$\max_{1 \leq j \leq m} |x_1^j - x_2^j| \leq d(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2) \leq \sqrt{m} \max_{1 \leq j \leq m} |x_1^j - x_2^j|.$$

也就是说，在 $\mathbb{R}^m$ 两点 $\mathbf{x}_1$ 和 $\mathbf{x}_2$ 之间的距离很小，当且仅当对应的坐标之差很小。

例1. $m = 1$ 时， $\mathbb{R}^1 = \mathbb{R}$ 即为实数集合。在 $\mathbb{R}^1$ 上， $d(x, y) = |x - y|$ 是一个度量。 $m = 2$ 时， $\mathbb{R}^2$ 是二维平面集合。 $m = 3$ 时， $\mathbb{R}^3$ 为三维立体空间。 $m \geq 4$ 即为抽象立体空间。

例2. 在 $\mathbb{R}^m$ 上可以定义无限多度量。对于任意 $1 \leq p < +\infty$ ，我们定义：

$$d_p(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \left(\sum_{i=1}^m |x^i - y^i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

和

$$d_\infty(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \max_{1 \leq i \leq m} |x^i - y^i|.$$

上述函数均构成 $\mathbb{R}^m$ 上的度量。

[3° 度量空间中的开集与闭集] 我们在一般度量空间中引入开集和闭集的概念。

定义 3 设 (X, d) 是一个度量空间。对任意 $a \in X$ 和 $\delta > 0$ ，称集合

$$B(a, \delta) = \{x \in X \mid d(a, x) < \delta\}$$

为以 a 为心， δ 为半径的球，或点 $a \in X$ 的 δ 邻域。

定义 4 设 (X, d) 是一个度量空间。集合 $G \subset X$ 称为 X 中的开集，如果对任意 $a \in G$ ，存在一个邻域 $B(a, \delta)$ ，使得 $B(a, \delta) \subset G$ 。

例1. 设 (X, d) 是一个度量空间。 X 是 X 中的开集。

例2. 设 (X, d) 是一个度量空间。空集 $\emptyset$ 不包含任意点，可以视为满足开集定义，因此空集 $\emptyset$ 是 X 中的开集。

例3. 设 (X, d) 是一个度量空间。 X 中的球 $B(a, r)$ 是 X 中的开集，因此称它为开球。

例4. 设 (X, d) 是一个度量空间。集合 $G = \{x \in X \mid d(a, x) > r\}$ ，即 X 中与点 a 距离大于 r 的所有点构成的集合，是 X 中的开集。

定义 5 设 (X, d) 是一个度量空间。集合 $F \subset X$ 称为 X 中的闭集，如果 F 在 X 中的余集 $X \setminus G$ 是 X 中的开集。

例5. 设 (X, d) 是一个度量空间。 $\bar{B}(a, r) = \{x \in X \mid d(a, x) \leq r\}$ ，即 X 中与点 a 距离不大于 r 的所有点构成的集合，是 X 中的闭集。

例6. 设 (X, d) 是一个度量空间。 X 和空集 $\emptyset$ 是闭集。这是两个特殊的既是开集也是闭集的集合。

例7. 在度量空间 (X, d_{disc}) 中，对任意 $a \in X$ ，单点集合 $\{a\}$ 既是开集也是闭集。

命题 1 设 (X, d) 是一个度量空间。下面结论成立：

(a) 如果 $\{G_\alpha; \alpha \in A\}$ 是 X 中任意多个开集构成的集合族，则它的并集 $\bigcup_{\alpha \in A} G_\alpha$ 是 X 中的开集。

(b) X 中有限多个开集 $\{G_i\}_{i=1}^n$ 的交集 $\bigcap_{i=1}^n G_i$ 是 X 中的开集。

(c) 如果 $\{F_\alpha; \alpha \in A\}$ 是 X 中任意多个闭集构成的集合族, 则它的交集 $\bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha$ 是 X 中的闭集。

(d) X 中有限多个闭集 $\{F_i\}_{i=1}^n$ 的并集 $\bigcup_{i=1}^n F_i$ 是 X 中的闭集。

证明: (a) 如果 $a \in \bigcup_{\alpha \in A} G_\alpha$, 存在 $\alpha_0 \in A$ 使得 $a \in G_{\alpha_0}$ 。由于 G_{α_0} 是开集, 存在 a 的一个 δ 邻域 $B(a, \delta) \subset G_{\alpha_0}$ 。于是 $B(a, \delta) \subset \bigcup_{\alpha \in A} G_\alpha$ 。所以, $\bigcup_{\alpha \in A} G_\alpha$ 是开集。

(b) 如果 $a \in \bigcap_{i=1}^n G_i$, 则 $a \in G_i, i = 1, 2, \dots, n$ 。由于每一 G_i 是开集, 存在 a 的一个 δ 邻域 $B(a, \delta_i) \subset G_i, i = 1, 2, \dots, n$ 。取 $\delta = \min\{\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n\} > 0$, 则 $B(a, \delta) \subset G_i, i = 1, 2, \dots, n$ 。于是 $B(a, \delta) \subset \bigcap_{i=1}^n G_i$ 。所以, $\bigcap_{i=1}^n G_i$ 是开集。

(c) 由闭集定义, 只需证明 $\bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha$ 的余集是开集。由 De Morgan 律,

$$X \setminus \bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha = \bigcup_{\alpha \in A} (X \setminus F_\alpha).$$

即然 F_α 是闭集, 于是 $X \setminus F_\alpha$ 是开集。所以根据 (a) 知 $\bigcup_{\alpha \in A} (X \setminus F_\alpha)$ 是开集。

(d) 由闭集定义, 只需证明 $\bigcup_{i=1}^n F_i$ 的余集是开集。由 De Morgan 律,

$$X \setminus \bigcup_{i=1}^n F_i = \bigcap_{i=1}^n (X \setminus F_i).$$

即然 F_i 是闭集, 于是 $X \setminus F_i$ 是开集。所以根据 (b) 知 $\bigcap_{i=1}^n (X \setminus F_i)$ 是开集。证毕

命题 2 设 (X, d) 是一个度量空间, F 是 X 中的一个集合。 F 是 X 中闭集的充分必要条件是 $F = \bar{F}$ 。换句话说, F 是 X 中闭集当且仅当 F 含有它的所有极限点。

证明: (必要性) 设 F 是 X 中闭集, 则其余集 $X \setminus F$ 是开集。于是, 对任意 $a \notin F$, 存在邻域 $B(a, \delta) \subset X \setminus F$, 此邻域不含 F 中任何点, 所以 a 不是 F 的极限点。因此 $\bar{F} \subset F$ 。又由定义 $F \subset \bar{F}$, 只能是 $F = \bar{F}$ 。

(充分性) 设 $F = \bar{F}$ 。由定义, 只需证 $G = X \setminus F$ 是 X 中开集。对任意 $a \in G$, 则 $a \notin F$ 。由于 $F = \bar{F}$ 。因此, a 不会是极限点。存在点 a 的一个邻域 $O(a)$, 仅包含 F 中的有限个点 $\{x_i\}_{i=1}^n \subset F \cap O(a)$ 。由于 $a \neq x_i$ 使得 $d(a, x_i) > 0$, 存在 a 的 δ 邻域 $B(a, \delta_i) \subset O(a)$ ($0 < \delta_i < d(a, x_i)$), 使得 $x_i \notin B(a, \delta_i)$ 。取 $\delta = \min\{\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n\} > 0$ 。则 $B(a, \delta) \subset O(a)$ 不含 F 中任何点, 即 $B(a, \delta) \subset X \setminus F$ 。这证明了 G 是开集。证毕

§2. 多变量函数的极限

[4° 多变量函数的极限定义] 本节中我们考察定义在集合 X 上而值域在 $\mathbb{R}^n$ 上的函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 的极限理论。我们从一般定义开始。

定义 6 设 X 是一个集合, $\mathcal{B}$ 是 X 中的一族基。点 $A \in \mathbb{R}^n$ 称为映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 关于基 $\mathcal{B}$ 的极限, 如果对于 A 的任一邻域 $V(A)$, 存在 $B \in \mathcal{B}$, 使得 $f(B) \subset V(A)$ 。简言之,

$$\lim_{\mathcal{B}} f(x) = A := (\forall V(A) \exists B \in \mathcal{B} (f(B) \subset V(A))).$$

或写作

$$(\lim_B f(x) = A \in \mathbb{R}^n) := (\forall \epsilon > 0 \exists B \in \mathcal{B} (\forall x \in B (d(f(x), A) < \epsilon))).$$

或写作

$$(\lim_B f(x) = A \in \mathbb{R}^n) := (\lim_B d(f(x), A) = 0).$$

定义 7 映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为有界映射, 如果 $f(X) \subset \mathbb{R}^n$ 在 $\mathbb{R}^n$ 中有界。

定义 8 设集合 $\mathcal{B}$ 是集合 X 中的基, 映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为是对基 $\mathcal{B}$ 最终有界映射, 如果存在 $B \in \mathcal{B}$, 使得 f 在 B 上有界。

命题 3 设 $\mathcal{B}$ 是 X 的基和函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 。成立结论:

- (a) 函数 f 关于基 $\mathcal{B}$ 至多有一个极限。
- (b) 若函数 f 关于基 $\mathcal{B}$ 有极限, 则 f 对于基 $\mathcal{B}$ 是最终有界的。

[5° 映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 的特征] 映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 本质上是定义在集合 X 上的向量值函数:

$$f(x) = (f^1(x), f^2(x), \dots, f^n(x)) \quad f^i(x): X \rightarrow \mathbb{R}, \quad 1 \leq i \leq n.$$

从中看出,

$$\lim_B f(x) = A \Leftrightarrow \lim_B f^i(x) = A^i \quad (i = 1, 2, \dots, n).$$

也就是说, 函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 $\mathbb{R}$ 的收敛是按坐标收敛。

[6° Cauchy收敛准则] 设 $X = \mathbb{N}$, 函数 $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^n$ 为:

$$f = (y_k^1, y_k^2, \dots, y_k^n) \quad k = 1, 2, \dots.$$

函数 $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^n$ 也可以视为 $\mathbb{R}^n$ 中的点列 $\{y_k\}_{k=1}^\infty$ 。

定义 9 $\mathbb{R}^n$ 中点列 $\{y_k\}_{k=1}^\infty$ 称为基本点列 (也称为 *Cauchy* 点列), 如果对任意 $\epsilon > 0$, 存在 $N \in \mathbb{N}$, 使得对任意 $k_1, k_2 \geq N$, 必有 $d(y_{k_1}, y_{k_2}) < \epsilon$ 。

显而易见, $\mathbb{R}^n$ 中点列 $\{y_k\}_{k=1}^\infty$ 是基本点列当且仅当它的每一坐标列 $\{y_k^i\}_{k=1}^\infty$ ($1 \leq i \leq n$) 是基本列。由数列的Cauchy收敛准则既得 $\mathbb{R}^n$ 中的点列收敛当且仅当它是 $\mathbb{R}^n$ 中的基本列 (或Cauchy点列)。换句话说, Cauchy收敛准则在 $\mathbb{R}^n$ 中是正确的。

定义 10 一个度量空间, 如果其中每个基本列都在该空间有极限, 则称这个度量空间为完备度量空间。

命题 4 对任意 $n \in \mathbb{N}$, 度量空间 $\mathbb{R}^n$ 是完备度量空间。

定义 11 设 $E \subset X$ 和映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$, 量

$$\omega(f; E) := d(f(E))$$

称为函数 f 在 E 上的振幅, 其中 $d(f(E))$ 是集合 $f(E) \subset \mathbb{R}^n$ 的直径。

与 $\mathbb{R}^n$ 的完备性相关, 成立下面的Cauchy收敛准则。

定理 1 设 X 是一个集合, $\mathcal{B}$ 是 X 中的基, 函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 关于 $\mathcal{B}$ 有极限, 当且仅当对于任意 $\epsilon > 0$, 存在 $B \in \mathcal{B}$, 使得 $\omega(f; B) < \epsilon$, 也就是

$$\exists \lim_{\mathcal{B}} f(x) \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0 \exists B \in \mathcal{B} (\omega(f; B) < \epsilon).$$

对于函数值在 $\mathbb{R}^n$ 中的函数, 关于复合函数极限的重要定理也成立。

定理 2 设 Y 是一个集合, $\mathcal{B}_Y$ 是 Y 中的基, 映射 $g: Y \rightarrow \mathbb{R}^n$ 关于 $\mathcal{B}_Y$ 有极限。

设 X 是又一个集合, $\mathcal{B}_X$ 是 X 中的基, $f: X \rightarrow Y$ 是从 X 到 Y 的映射, 而且对于任意的 $B_Y \in \mathcal{B}_Y$, 存在 $B_X \in \mathcal{B}_X$, 使得 $f(B_X) \subset B_Y$ 。

在这些条件下, 映射 f 和 g 的复合映射 $g \circ f: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 关于 $\mathcal{B}$ 有极限, 且

$$\lim_{\mathcal{B}_X} (g \circ f)(x) = \lim_{\mathcal{B}_Y} g(y). \quad (1)$$

[7° 函数 $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 的极限] 我们首先感兴趣的是 X 为空间 $\mathbb{R}^m$ 的子空间的情形。

我们约定:

$U(a)$ —— 点 $a \in \mathbb{R}^m$ 的邻域;

$\mathring{U}(a)$ —— 点 $a \in \mathbb{R}^m$ 的去心邻域, 即 $\mathring{U}(a) := U(a) \setminus a$;

$U_E(a)$ —— 点 a 在 E 的邻域, 即 $U_E(a) := U(a) \cap E$;

$\mathring{U}_E(a)$ —— 点 a 在 E 的去心邻域, 即 $\mathring{U}_E(a) := \mathring{U}(a) \cap E$;

$x \rightarrow a$ —— 点 a 的去心邻域组成的 $\mathbb{R}^m$ 中的基。

$x \rightarrow \infty$ —— 无穷远点邻域组成的基, 即由集合 $\mathbb{R}^m \setminus B(0, r)$ 组成的基。

$x \rightarrow a, x \in E$ 或 $(E \ni x \rightarrow a)$ —— 点 a 在 E 中的去心邻域组成的基, 且 a 是 E 的极限点。

$x \rightarrow \infty, x \in E$ 或 $(E \ni x \rightarrow \infty)$ —— 无穷远点在 E 中的邻域组成的基, 即由集合 $E \setminus B(0, r)$ 组成的基, 且 E 是无界集。

利用上面符号, 可使各类极限具体化。

$$\left(\lim_{E \ni x \rightarrow a} f(x) = A \right) := (\forall \epsilon > 0 \exists \mathring{U}(a) \forall x \in \mathring{U}_E(a) (d(f(x), A) < \epsilon)).$$

等价于

$$\left(\lim_{E \ni x \rightarrow a} f(x) = A \right) := (\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x \in E (0 < d(x, a) < \delta \Rightarrow d(f(x), A) < \epsilon)),$$

其中 $d(x, a)$ 和 $d(f(x), A)$ 分别表示 $\mathbb{R}^m$ 和 $\mathbb{R}^n$ 的度量。

$$\left(\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = A \right) := (\forall \epsilon > 0 \exists B(0, r) \forall x \in \mathbb{R}^m \setminus B(0, r) (d(f(x), A) < \epsilon)).$$

约定

$$\left(\lim_{\mathcal{B}} f(x) = \infty \right) := (\forall B(0, r) \exists B \in \mathcal{B} (f(B) \subset \mathbb{R}^n \setminus B(0, r))).$$

设映射 $\pi: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, $\pi(x) = x^i, i = 1, 2, \dots, m$ 。如果 $\mathbf{x} = (x^1, x^2, \dots, x^m) \rightarrow \mathbf{a} = (a^1, a^2, \dots, a^m)$, 则 $\pi^i(\mathbf{x}) \rightarrow a^i, i = 1, 2, \dots, m$ 。如果 $m > 1$, 当 $\mathbf{x} \rightarrow \infty$ 时, 有

$$\sum_{i=1}^m (\pi^i(\mathbf{x}))^2 \rightarrow \infty,$$

但 $\pi^i(\mathbf{x})$ 可能无极限，也可能不趋于无限远。

[8° 重极限与累次极限] 对于多元函数而言，由于自变量维度的增加，其极限的情况非常复杂。首先自变量趋于某个极限的方式和路径多样化。一个最简单的方式是自变量按某种顺序依次取极限，记为

$$\lim_{z^{i_1} \rightarrow x^{i_1}} \lim_{z^{i_2} \rightarrow x^{i_2}} \cdots \lim_{z^{i_m} \rightarrow x^{i_m}} f(z^1, \cdots, z^m),$$

这里 $i_1, i_2, \cdots, i_m$ 是 $1, 2, \cdots, m$ 的某个排列。这种极限方式，我们称之为累次极限，与此对应，原始的极限称为重极限，记为

$$\lim_{(z^1, \cdots, z^m) \rightarrow (x^1, \cdots, x^m)} f(z^1, \cdots, z^m),$$

我们通过以下例子来看取极限的方式不同，可能产生的结果是否相同。

例1. 设函数 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 为

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

则 $f(0, y) = f(x, 0) = 0$ ，即 $\lim_{y \rightarrow 0} \lim_{x \rightarrow 0} f(x, y) = \lim_{x \rightarrow 0} \lim_{y \rightarrow 0} f(x, y) = 0$ 。而当 $y = ax \neq 0$ 时， $f(x, ax) = \frac{a}{1 + a^2}$ 。于是当 $(x, y) \rightarrow (0, 0)$ 时，这个函数的两个累次极限存在且相等，但二重极限不存在。

例2. 设函数 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 为

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

有

$$\lim_{y \rightarrow 0} \lim_{x \rightarrow 0} f(x, y) = -1, \quad \lim_{x \rightarrow 0} \lim_{y \rightarrow 0} f(x, y) = 1.$$

而当 $y = ax \neq 0$ 时， $f(x, ax) = \frac{1 - a^2}{1 + a^2}$ 。于是当 $(x, y) \rightarrow (0, 0)$ 时，这个函数的两个累次极限存在但不相等，二重极限也不存在。

例3. 设函数 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 为

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y \sin \frac{1}{x}, & x \neq 0; \\ 0, & x = 0. \end{cases}$$

有

$$\lim_{(x, y) \rightarrow (0, 0)} = 0, \quad \lim_{x \rightarrow 0} \lim_{y \rightarrow 0} f(x, y) = 0.$$

于是当 $(x, y) \rightarrow (0, 0)$ 时，这个函数的二重极限和累次极限 $\lim_{x \rightarrow 0} \lim_{y \rightarrow 0} f(x, y)$ 存在，但累次极限 $\lim_{y \rightarrow 0} \lim_{x \rightarrow 0} f(x, y)$ 不存在。

例4. 设函数 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 为

$$f(x, y) = \begin{cases} x \sin \frac{1}{y} + y \sin \frac{1}{x}, & xy \neq 0; \\ 0, & xy = 0. \end{cases}$$

既然

$$\left| x \sin \frac{1}{y} + y \sin \frac{1}{x} \right| \leq |x| + |y|,$$

于是成立

$$\lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} f(x,y) = 0.$$

所以当 $(x,y) \rightarrow (0,0)$ 时, 这个函数的二重极限存在, 但两个累次极限均不存在。

上面例子表明, 在一般情形, 多元函数的重极限与累次极限没有确定关系。但在一定条件下, 多元函数的重极限和累次极限存在一定的关联性。

定理 3 若函数 $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ 在 $(x^1, \dots, x^m)$ 存在重极限

$$\lim_{(z^1, \dots, z^m) \rightarrow (x^1, \dots, x^m)} f(z^1, \dots, z^m)$$

与累次极限

$$\lim_{z^{i_1} \rightarrow x^{i_1}} \lim_{z^{i_2} \rightarrow x^{i_2}} \cdots \lim_{z^{i_m} \rightarrow x^{i_m}} f(z^1, \dots, z^m),$$

这里 $i_1, i_2, \dots, i_m$ 是 $1, 2, \dots, m$ 的某个排列, 则重极限与累次极限必相等。

证明: 设 $\lim_{(z^1, \dots, z^m) \rightarrow (x^1, \dots, x^m)} f(z^1, \dots, z^m) = A$ 。对任意 $\epsilon > 0$, 存在 $\delta > 0$, 只要 $0 < \sqrt{\sum_{i=1}^m |z^i - x^i|^2} < \delta$, 必有

$$|f(z^1, \dots, z^m) - A| < \epsilon.$$

由定理条件 $\lim_{z^{i_1} \rightarrow x^{i_1}} \lim_{z^{i_2} \rightarrow x^{i_2}} \cdots \lim_{z^{i_m} \rightarrow x^{i_m}} f(z^1, \dots, z^m)$ 存在, 则依次取极限得

$$| \lim_{z^{i_1} \rightarrow x^{i_1}} \lim_{z^{i_2} \rightarrow x^{i_2}} \cdots \lim_{z^{i_m} \rightarrow x^{i_m}} f(z^1, \dots, z^m) - A | \leq \epsilon.$$

由 ϵ 的任意性, 证明了 $\lim_{z^{i_1} \rightarrow x^{i_1}} \lim_{z^{i_2} \rightarrow x^{i_2}} \cdots \lim_{z^{i_m} \rightarrow x^{i_m}} f(z^1, \dots, z^m) = A$ 。证毕

推论 1 设函数 f 在点 $(x^1, \dots, x^m)$ 的重极限存在。如果在该点两个累次极限存在, 则这两个累次极限相等。

特别, 在重极限和所有累次极限都存在的条件下, 累次极限的求极限次序可交换。这对于极限的计算是非常有用的, 有时对于某种顺序的累次极限容易计算。

推论 2 若函数 f 在点 $(x^1, \dots, x^m)$ 的两个不同的累次极限均存在但不相等, 则函数 f 在该点的重极限必不存在。

本推论可用来判断重极限的不存在性。

定理3及其推论告诉我们, 如果重极限和累次极限同时存在, 则它们必相等。但不能由重极限存在, 确定累次极限存在。反之亦然。一般讲, 这是一个困难的问题。下面的定理在二元函数情形给出了一些有关结果。

定理 4 如果函数 f 在点 (x_0, y_0) 处的二重极限存在, 且在 y_0 的某个邻域内, $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y) = \varphi(y)$ 存在, 则累次极限 $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y)$ 存在, 且 $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y) = \lim_{(x,y) \rightarrow (x_0, y_0)} f(x, y)$ 。

反之, 如果在 y_0 的某个邻域内, $f(x, y)$ 一致收敛到 $\varphi(y)$, 且累次极限 $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y)$ 存在, 则二重极限 $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0, y_0)} f(x, y)$ 存在, 且 $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0, y_0)} f(x, y) = \lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, y)$ 。

证明：设 $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y) = A$ 。对任意 $\epsilon > 0$ ，存在 $\delta > 0$ ，只要 $0 < \sqrt{|x-x_0|^2 + |y-y_0|^2} < \delta$ ，必有

$$|f(x,y) - A| < \frac{\epsilon}{2}.$$

由定理条件 $\lim_{x \rightarrow x_0} f(x,y) = \varphi(y)$ 存在，则令 $x \rightarrow x_0$ ，

$$|\varphi(y) - A| \leq \frac{\epsilon}{2} < \epsilon.$$

这表明： $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x,y) = A$ 。

反之，设 $f(x,y)$ 在 y_0 的某个邻域内，一致收敛到 $\varphi(y)$ ，且累次极限 $\lim_{y \rightarrow y_0} \lim_{x \rightarrow x_0} f(x,y) = A$ ，则对任意 $\epsilon > 0$ ，存在 y_0 的一个邻域 $B(y_0, b)$ ($b > 0$) 和 $\delta_1 > 0$ ，对任意 $y \in B(y_0, b)$ 和 $0 < |x - x_0| < \delta$ ，必有 $|f(x,y) - \varphi(y)| < \epsilon/2$ 和存在 $\delta_2 > 0$ ，只要 $0 < |y - y_0| < \delta_2$ ，必有 $|\varphi(y) - A| < \epsilon/2$ 。取 $\delta = \min\{\delta_1, \delta_2, b\}$ ，则当 $0 < \sqrt{|x-x_0|^2 + |y-y_0|^2} < \delta$ 时，

$$|f(x,y) - A| \leq |f(x,y) - \varphi(y)| + |\varphi(y) - A| < \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon.$$

这证明了 $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y) = A$ 。证毕

[9° 多变量连续函数及其性质] 设 E 是 $\mathbb{R}^m$ 中的集合。

定义 12 函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为在点 $a \in E$ 是连续的，如果对于函数值 $f(a)$ 的任意邻域 $V(f(a))$ ，存在点 a 在 E 中的邻域 $U_E(a)$ ，使得 $f(U_E(a)) \subset V(f(a))$ ，即

$$(f: E \rightarrow \mathbb{R}^n \text{ 在 } a \in E \text{ 连续}) := (\forall V(f(a)) \exists U_E(a) (f(U_E(a)) \subset V(f(a)))) ,$$

等价于

$$(f: E \rightarrow \mathbb{R}^n \text{ 在 } a \in E \text{ 连续}) := (\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x \in E (d(x, a) < \delta \Rightarrow d(f(x), f(a)) < \epsilon)).$$

也可写成

$$(f: E \rightarrow \mathbb{R}^n \text{ 在 } a \in E \text{ 连续}) := (\lim_{E \ni x \rightarrow a} f(x) = f(a)).$$

命题 5 函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ ， $f = (f^1, \dots, f^n)$ ，在某点连续当且仅当每个分量函数 f^i ， $i = 1, 2, \dots, n$ ，在该点连续。

定义 13 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ ， $a \in E$ ， $B_E(a; r) := E \cap B(a; r)$ 。量

$$\omega(f; a) := \lim_{r \rightarrow 0^+} \omega(f; B_E(a; r))$$

称为函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $a \in E$ 的振幅。

命题 6 (连续函数的局部性质)

(a) 函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $a \in E$ 连续当且仅当 $\omega(f; a) = 0$ 。

(b) 函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $a \in E$ 连续，则在此点的某个邻域 $U_E(a)$ 上有界。

(c) 若集合 $Y \subset \mathbb{R}^n$ 上的映射 $g: Y \rightarrow \mathbb{R}^k$ 在点 $y_0 \in Y$ 连续，集合 $X \subset \mathbb{R}^m$ 上的映射 $f: X \rightarrow Y$ 在点 $x_0 \in X$ 连续，且 $f(x_0) = y_0$ ，则复合映射 $g \circ f: X \rightarrow \mathbb{R}^k$ 存在且在点 $x_0 \in X$ 连续。

(d) 函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $a \in E$ 连续且 $f(a) > 0$ ($f(a) < 0$)，则存在点 a 在 E 中的某个邻域 $U_E(a)$ ，使得对任意 $x \in U_E(a)$ ， $f(x) > 0$ ($f(x) < 0$)。

(e) 若函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ 和 $g: E \rightarrow \mathbb{R}$ 均在点 $a \in E$ 连续，则它们的线性组合 $\alpha f + \beta g: X \rightarrow \mathbb{R}$ ，其中 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ，乘积 $f \cdot g: X \rightarrow \mathbb{R}$ 和商 $\frac{f}{g}: X \rightarrow \mathbb{R}$ ，其中当 $x \in E$ 时 $g \neq 0$ ，均在点 $a \in E$ 连续。

下面转入连续函数的全局性质研究。引入几个概念。

定义 14 如果函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 E 中的每一点连续, 则称函数 f 在 E 上连续。

若函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 E 上连续, $\tilde{E}$ 是 E 的一个子集, 那么函数 f 在子集 $\tilde{E}$ 上的限制 $f|_{\tilde{E}}$ 在 $\tilde{E}$ 上连续。

定义 15 从集合 $E \subset \mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^n$ 的映射 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为在 E 上一致连续映射, 如果对任意 $\epsilon > 0$, 存在 $\delta > 0$, 对任意 $x_1, x_2 \in E$, 只要 $d(x_1, x_2) < \delta$, 必有 $d(f(x_1), f(x_2)) < \epsilon$ 。

定义 16 设 $I \subset \mathbb{R}$ 是区间, 函数 $\Gamma^1(t), \dots, \Gamma^n(t)$ 在 I 上连续, 称由

$$t \mapsto \mathbf{\Gamma} = (\Gamma^1(t), \dots, \Gamma^n(t))$$

定义的映射 $\mathbf{\Gamma}: I \rightarrow \mathbb{R}^n$ 为 $\mathbb{R}^n$ 中的道路。

定义 17 集合 $E \subset \mathbb{R}^n$ 称为路连通的, 如果对于 E 中任意一对点 x_0 与 x_1 , 总存在一条以 x_0 与 x_1 为端点的道路 $\mathbf{\Gamma}: I \rightarrow E$, 并且它的承载子在 E 中。换句话说, 从 E 中任一点 x_0 出发不超出 E 的范围可以到达 E 中另外的任一点 x_1 。

定义 18 称空间 $\mathbb{R}^m$ 中的路连通开集为 $\mathbb{R}^m$ 中的区域。

例1. $\mathbb{R}^n$ 中的球 $B(a, r)$ ($r > 0$) 是区域。

例2. 由方程 $(x^1)^2 + (x^2)^2 = r^2$ 给出的圆周 (一维球面) 是 $\mathbb{R}^2$ 中的路连通子集, 但不是 $\mathbb{R}^2$ 中的区域。

命题 7 (连续函数的整体性质) 设 $K \subset \mathbb{R}^m$ 。

(a) 如果 K 是紧集且函数 $f: K \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 K 上连续, 则它在 K 上一致连续。

(b) 如果 K 是紧集且函数 $f: K \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 K 上连续, 则它在 K 上有界。

(c) 如果 K 是紧集且函数 $f: K \rightarrow \mathbb{R}$ 在 K 上连续, 则它在 K 上取到最大值和最小值。

(d) 如果 K 是路连通集且函数 $f: K \rightarrow \mathbb{R}$ 在 K 上连续, 存在 $a, b \in K$ 使 $f(a) = A$ 和 $f(b) = B$, 则对 A 和 B 之间的任意值 C , 存在 $c \in K$, 使得 $f(c) = C$ 。

第八章多变量函数微分学

§1. $\mathbb{R}^m$ 的线性结构

[1° 向量空间 $\mathbb{R}^m$]

在集合 $\mathbb{R}^m$ 中对于任意两个元素 $\mathbf{x}_1 = (x_1^1, \dots, x_1^m)$ 与 $\mathbf{x}_2 = (x_2^1, \dots, x_2^m)$ 引入加法

$$\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 = (x_1^1 + x_2^1, \dots, x_1^m + x_2^m);$$

对于任意元素 $\mathbf{x} = (x^1, \dots, x^m)$ 与实数 $\lambda \in \mathbb{R}$ 定义数乘运算:

$$\lambda \mathbf{x} = (\lambda x^1, \dots, \lambda x^m).$$

那么 $\mathbb{R}^m$ 便成为实数域 $\mathbb{R}$ 上的线性空间。它的元素可以称为点或向量。

$\mathbb{R}^m$ 中向量组

$$\mathbf{e}_i = (0, \dots, 0, \underset{i}{1}, 0, \dots, 0) \quad i = 1, 2, \dots, m;$$

其中数1仅在第*i*个位置出现, 组成 $\mathbb{R}^m$ 的极大线性无关组, 称为 $\mathbb{R}^m$ 的一个基底, 因此称 $\mathbb{R}^m$ 为 *m* 维向量空间。

$\mathbb{R}^m$ 中任意向量 $\mathbf{x}$ 可以按照基底 $\{\mathbf{e}_j\}_{j=1}^m$ 展开

$$\mathbf{x} = x^1 \mathbf{e}_1 + \dots + x^m \mathbf{e}_m = \sum_{i=1}^m x^i \mathbf{e}_i = x^i \mathbf{e}_i,$$

这里记 $\sum_{i=1}^m x^i \mathbf{e}_i = x^i \mathbf{e}_i$ 称为Einstein约定: 同一个指标在上方和下方均出现, 就意味着关于这个指标在它的变化范围内求和。

[2° 线性映射] 引入一般的线性变换定义。

定义 19 设 *X* 和 *Y* 是两个集合, 映射: $L: X \rightarrow Y$ 称为线性的, 如果对任意的 $x_1, x_2 \in X$ 和 $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ 成立

$$L(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) = \lambda_1 L(x_1) + \lambda_2 L(x_2).$$

本章中, 我们关心从 $\mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^n$ 的线性映射 $\mathcal{L}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 。注意到: $\mathcal{L}(\mathbf{x}) = (L^1(\mathbf{x}), \dots, L^n(\mathbf{x}))$, 于是映射 $\mathcal{L}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 是线性映射当且仅当每个 $L^i: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, $i = 1, 2, \dots, n$, 是线性映射。

我们考察线性映射 $\mathcal{L}$ 的表示形式。设 $\{\mathbf{e}_i\}_{i=1}^m$ 和 $\{\tilde{\mathbf{e}}_j\}_{j=1}^n$ 分别是 $\mathbb{R}^m$ 和 $\mathbb{R}^n$ 的基底。设

$$\mathcal{L}(\mathbf{e}_i) = a_i^1 \tilde{\mathbf{e}}_1 + \dots + a_i^n \tilde{\mathbf{e}}_n = a_i^j \tilde{\mathbf{e}}_j, \quad i = 1, 2, \dots, m;$$

即已知基底 $\{\mathbf{e}_i\}_{i=1}^m$ 在线性映射 $\mathcal{L}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 $\mathbb{R}^n$ 中的像, 由映射 $\mathcal{L}$ 的线性性, 对于 $\mathbb{R}^m$ 中任意向量 $\mathbf{h} = (h^1, \dots, h^m)$, 成立

$$\mathcal{L}(\mathbf{h}) = L(h^i \mathbf{e}_i) = h^i \mathcal{L}(\mathbf{e}_i) = h^i a_i^j \tilde{\mathbf{e}}_j, \quad (2)$$

写成坐标形式

$$\mathcal{L}(\mathbf{h}) = (L^1(\mathbf{h}), \dots, L^n(\mathbf{h})) = (a_i^1 h^i, \dots, a_i^n h^i). \quad (3)$$

命题 8 线性映射 $\mathcal{L} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 可以表示成矩阵形式:

$$\mathcal{L}(\mathbf{h}) = \begin{pmatrix} L^1(\mathbf{h}) \\ \vdots \\ L^n(\mathbf{h}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1^1 & \cdots & a_m^1 \\ \vdots & & \vdots \\ a_1^n & \cdots & a_m^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h^1 \\ \vdots \\ h^m \end{pmatrix} = A\mathbf{h} \quad (4)$$

这里 A 是 $n \times m$ 矩阵。反之，对任意 $n \times m$ 矩阵 A ， $A\mathbf{h}$ 定义了 $\mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^n$ 的一个线性映射。

本命题表明，在给定 $\mathbb{R}^m$ 和 $\mathbb{R}^n$ 的基底后，可以建立线性映射 $\mathcal{L} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 到 $n \times m$ 阶矩阵的一一对应。

对任意线性映射 $\mathcal{A} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 和 $\mathcal{B} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ ，定义线性组合：

$$(\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B})(\mathbf{x}) = \alpha\mathcal{A}(\mathbf{x}) + \beta\mathcal{B}(\mathbf{x}).$$

$\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B}$ 依然是 $\mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^n$ 的线性映射。因此 $\mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^n$ 的线性映射全体组成的集合也是线性空间。 $\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B}$ 对应的矩阵恰为映射 $\mathcal{A}$ 和 $\mathcal{B}$ 对应矩阵 A 和 B 的线性组合 $\alpha A + \beta B$ 。

对任意线性映射 $\mathcal{A} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 和 $\mathcal{B}_2 : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ ，定义复合映射：

$$(\mathcal{B} \circ \mathcal{A})(\mathbf{x}) = \mathcal{B}(\mathcal{A}(\mathbf{x})).$$

它是 $\mathcal{A} : \mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}^k$ 的线性映射，对应矩阵为 $C = BA$ ，这里 BA 是矩阵 B 与 A 的乘积。

[3° 赋范线性空间]

定义 20 设集合 V 是一个线性空间，一个函数 $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ ，如果满足下面四个条件：

- (1) (非负性) 对任意 $v \in V$ ， $\|v\| \geq 0$;
- (2) (正定性) $(\|v\| = 0) \Leftrightarrow (v = 0)$;
- (3) (齐次性) 对任意 $v \in V$ 和 $\lambda \in \mathbb{R}$ ， $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$;
- (4) (三角不等式) 对任意 $u, v \in V$ ， $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$;

则称 $\|\cdot\|$ 为 V 上的一个范数。线性空间 V 连同其上的范数 $\|\cdot\|$ 一起， $(V, \|\cdot\|)$ ，称为一个赋范线性空间。

三角不等式可以推广到任意有限个向量相加的情形：

$$\|v_1 + \cdots + v_k\| \leq \|v_1\| + \cdots + \|v_k\|.$$

设 $(V, \|\cdot\|)$ 是一个赋范线性空间，定义

$$d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) := \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|.$$

则 $d(\cdot, \cdot)$ 满足度量的定义，称为由范数导出的度量或距离。在此意义下，一个赋范线性空间必是一个度量空间。

在 $\mathbb{R}^m$ 上，定义函数

$$\|\mathbf{x}\| = \sqrt{(x^1)^2 + \cdots + (x^m)^2}, \quad \forall \mathbf{x} = (x^1, \dots, x^m) \in \mathbb{R}^m.$$

则 $\|\mathbf{x}\|$ 是 $\mathbb{R}^m$ 上的一个范数。在这个范数意义下， $\mathbb{R}^m$ 是一个赋范线性空间。

上述范数依赖于空间的定义，为区别或明确空间的差别，在范数的记号右下角标记空间的记号，例如 $\|\cdot\|_{\mathbb{R}^m}$ 。但在空间及其范数的含义在行文中非常明确时，一般不这样做。

对任意 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$, 定义 $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) := \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$. 恰为 $\mathbb{R}^m$ 中两点之间的距离。

当 $\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0$ 时, 条件 $d(\mathbf{x}, \mathbf{x}_0) \rightarrow 0$ 与条件 $\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\| \rightarrow 0$ 等价。特别地, $\|\mathbf{x}\| = d(\mathbf{0}, \mathbf{x})$ 。

范数的存在, 可以比较函数之间的值。

定义 21 设函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^m$ 与函数 $g: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 。 $\mathcal{B}$ 是 X 中的基。如果

$$\lim_{\mathcal{B}} \frac{\|f(x)\|_{R^m}}{\|g(x)\|_{R^n}} = 0.$$

即在 $\mathcal{B}$ 下 $\|f(x)\|_{R^m} = o(\|g(x)\|_{R^n})$, 则记作 $f(x) = o(g(x))$, 或 $f = o(g)$ 。

定义 22 设函数 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^m$ 与函数 $g: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ 。 $\mathcal{B}$ 是 X 中的基。如果 $\|f(x)\|_{R^m} / \|g(x)\|_{R^n}$ 对于基 $\mathcal{B}$ 最终有界, 则记作 $f(x) = O(g(x))$, 或 $f = O(g)$ 。

如果将映射 $f: X \rightarrow \mathbb{R}^m$ 写成坐标形式 $f(x) = (f^1(x), \dots, f^m(x))$, 则有结论:

$$(\text{对于基 } \mathcal{B}, f = o(g)) \Leftrightarrow (\text{对于基 } \mathcal{B}, f^i = o(g), i = 1, \dots, m) \quad (5)$$

$$(\text{对于基 } \mathcal{B}, f = O(g)) \Leftrightarrow (\text{对于基 } \mathcal{B}, f^i = O(g), i = 1, \dots, m) \quad (6)$$

命题 9 设 $\mathcal{L}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 是线性映射, $\mathbf{h} = x^1 \mathbf{e}_1 + \dots + x^m \mathbf{e}_m$ 是 $\mathbb{R}^m$ 中任一向量, 则

$$\|\mathcal{L}(\mathbf{h})\|_{R^n} \leq \sum_{i=1}^m \|\mathcal{L}(\mathbf{e}_i)\| |h^i| \leq \left(\sum_{i=1}^m \|\mathcal{L}(\mathbf{e}_i)\| \right) \|\mathbf{h}\|. \quad (7)$$

命题 10 线性映射 $\mathcal{L}: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在任一点 $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^m$ 是一致连续的。

证明: 对任意 $\mathbf{x}, \mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^m$, 由上面命题得:

$$\|\mathcal{L}(\mathbf{x}) - \mathcal{L}(\mathbf{x}_0)\| = \|\mathcal{L}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\| \leq \left(\sum_{i=1}^m \|\mathcal{L}(\mathbf{e}_i)\| \right) \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|.$$

对任意 $\epsilon > 0$, 取 $\delta = \epsilon / (1 + \sum_{i=1}^m \|\mathcal{L}(\mathbf{e}_i)\|)$, 只要 $\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\| < \delta$, 必有 $\|\mathcal{L}(\mathbf{x}) - \mathcal{L}(\mathbf{x}_0)\| < \epsilon$ 。证毕

[4° 内积空间] 本段介绍内积空间的一些基础知识。

定义 23 设集合 H 是一个线性空间, 一个函数 $\langle \cdot, \cdot \rangle: H \times H \rightarrow \mathbb{R}$, 如果满足下面四个条件:

- (1) (非负性) 对任意 $v \in H$, $\langle v, v \rangle \geq 0$;
- (2) (正定性) $(\langle v, v \rangle = 0) \Leftrightarrow (v = 0)$;
- (3) (对称性) 对任意 $u, v \in H$, $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$;
- (4) (线性性) 对任意 $u, v, w \in H$ 和 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $\langle \alpha u + \beta v, w \rangle = \alpha \langle u, w \rangle + \beta \langle v, w \rangle$;

则称 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ 为 H 上的一个内积。线性空间 H 连同其上的内积 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ 一起, $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$, 称为一个内积空间。

利用对称性和线性性, 可得内积关于第二个元素的线性性:

$$(4') \text{ (线性性) 对任意 } u, v, w \in H \text{ 和 } \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \langle w, \alpha u + \beta v \rangle = \alpha \langle w, u \rangle + \beta \langle w, v \rangle.$$

定理 5 (*Cauchy-Schwarz*不等式) 设 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ 是线性空间 H 上的一个内积, 则成立不等式:

$$\langle u, v \rangle^2 \leq \langle u, u \rangle \langle v, v \rangle. \quad (8)$$

等号成立的充分必要条件是: 存在 $\lambda \in \mathbb{R}$, 使得 $u = \lambda v$ 或 $v = \lambda u$ 。

证明: 利用内积的线性性和非负性, 我们得到

$$0 \leq \langle \lambda u + v, \lambda u + v \rangle = \lambda^2 \langle u, u \rangle + 2\lambda \langle u, v \rangle + \langle v, v \rangle.$$

于是, 除非所有系数为零 (此时不等式自然成立), 相应的一元二次方程 $\lambda^2 \langle u, u \rangle + 2\lambda \langle u, v \rangle + \langle v, v \rangle = 0$ 不可能有两个不同的实根, 因此, 必有 $\langle u, v \rangle^2 - \langle u, u \rangle \langle v, v \rangle \leq 0$ 。不等式得证。

接下来证明等号的情形。(必要性) 设 $\langle u, v \rangle^2 = \langle u, u \rangle \langle v, v \rangle$ 。如果 $u = 0$, 则 $u = 0v$, 且 $\langle u, v \rangle^2 = 0 \langle v, v \rangle^2 = 0$ 。如果 $u \neq 0$, 则对任意 $\lambda \in \mathbb{R}$,

$$0 \leq \langle \lambda u + v, \lambda u + v \rangle = \lambda^2 \langle u, u \rangle \pm 2\lambda \sqrt{\langle u, u \rangle \langle v, v \rangle} + \langle v, v \rangle = (\lambda \sqrt{\langle u, u \rangle} \pm \sqrt{\langle v, v \rangle})^2.$$

取 $\lambda = \mp \sqrt{\langle v, v \rangle} / \sqrt{\langle u, u \rangle}$, 则 $\langle u + \lambda v, u + \lambda v \rangle = 0$ 。由内积的正性, $v = -\lambda u$ 。

(充分性) 设 $u = \lambda v$, 则 $\langle u, v \rangle^2 = \lambda^2 \langle v, v \rangle^2 = \langle \lambda v, \lambda v \rangle \langle v, v \rangle = \langle u, u \rangle \langle v, v \rangle$ 。即等式成立。证毕

利用Cauchy-Schwarz不等式, 我们得到下面命题。

命题 11 设 $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 是一个内积空间, 则函数 $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$ 定义了一个范数, 称为内积诱导出的范数。在这个范数意义下, $(H, \|\cdot\|)$ 是一个赋范线性空间。*Cauchy-Schwarz*不等式变形为

$$|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|. \quad (9)$$

证明: 我们验证 $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$ 满足范数条件。显然 $\|v\| \geq 0$ 且 $\|v\| = 0$ 的充要条件是 $v = 0$ 。又 $\|\lambda v\| = \sqrt{\langle \lambda v, \lambda v \rangle} = |\lambda| \sqrt{\langle v, v \rangle} = |\lambda| \|v\|$ 。最后验证三角不等式:

$$\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + 2\langle u, v \rangle + \|v\|^2 \leq \|u\|^2 + 2\|u\| \|v\| + \|v\|^2 = (\|u\| + \|v\|)^2.$$

即三角不等式成立。证毕

命题 12 设 $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 是一个内积空间。对任意 $u, v \in H$, 存在 $\varphi \in [0, \pi]$, 使得

$$\langle u, v \rangle = \|u\| \|v\| \cos \varphi, \quad (10)$$

φ 称为向量 u 和 v 的夹角。

定义 24 设 $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 是一个内积空间。 H 中两个向量 u 和 v 称为是正交的, 记为 $u \perp v$, 如果 $\langle u, v \rangle = 0$ 。

命题 13 设 $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 是一个内积空间, 则

$$\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2, \quad \forall u, v \in H \text{ 且 } \langle u, v \rangle = 0. \quad (11)$$

例. 在Riemann可积函数类 $\mathcal{R}[a, b]$ 上, 定义函数

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx, \quad \forall f, g \in \mathcal{R}[a, b].$$

构成 $\mathcal{R}[a, b]$ 上的一个内积，诱导出的范数为 $\|f\| = \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx}$ 。函数 f 和 g 正交意味着 $\int_a^b f(x)g(x)dx = 0$ 。Cauchy-Schwarz不等式为：

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right|^2 \leq \int_a^b f^2(x)dx \int_a^b g^2(x)dx.$$

[5° $\mathbb{R}^m$ 的Euclid结构] 本段介绍 $\mathbb{R}^m$ 上的内积。代数中，在向量空间 $\mathbb{R}^m$ 中引入了数量积的运算

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} := \mathbf{x}\mathbf{y}^T = \sum_{i=1}^m x^i y^i, \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m,$$

其中 $\mathbf{x}\mathbf{y}^T$ 是矩阵的乘积。容易验证数量积定义的从 $\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m$ 到 $\mathbb{R}$ 的函数满足内积定义。

定义 25 在 $\mathbb{R}^m$ 上定义内积：对 $\mathbb{R}^m$ 中任意点 $\mathbf{x} = (x^1, \dots, x^m)$ 和 $\mathbf{y} = (y^1, \dots, y^m)$,

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle := \sum_{i=1}^m x^i y^i.$$

$\mathbb{R}^m$ 连同上述内积， $(\mathbb{R}^m, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ ，称为一个Euclid空间。

容易验证，上述定义的函数 $\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ 满足内积条件，因而是一个内积。诱导出的范数为：

$$\|\mathbf{x}\| = \sqrt{\sum_{i=1}^m (x^i)^2}.$$

恰为上节引入的 $\mathbb{R}^m$ 上的范数。Cauchy-Schwarz不等式为：

$$\left| \sum_{i=1}^m x^i y^i \right|^2 \leq \left(\sum_{i=1}^m (x^i)^2 \right) \left(\sum_{i=1}^m (y^i)^2 \right).$$

在Euclid空间中，任何一个线性函数 $L : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ 都能表达成

$$L(\mathbf{x}) = \langle \boldsymbol{\xi}, \mathbf{x} \rangle, \quad \forall \mathbf{x} \in H$$

的形式，其中 $\boldsymbol{\xi} \in \mathbb{R}^m$ 是由函数 L 唯一确定的向量。

线性空间 $\mathbb{R}^m$ 中向量可视为在 m 维空间中向量在某个基底上的坐标组成的向量。上述内积是由坐标定义的内积，实际问题中，同一个点在不同的基底上的坐标是不同的，自然导致一个问题，基于不同的坐标系，观察同一事物，结果会否不同？我们研究在不同基底下的内积表达式。设 $\{\mathbf{a}_i\}_{i=1}^m$ 是 $\mathbb{R}^m$ 的一组基底， $\mathbf{x}$ 和 $\mathbf{y}$ 是基于 $\{\mathbf{a}_i\}_{i=1}^m$ 观察获得的坐标，则

$$\bar{\mathbf{x}} = x^1 \mathbf{a}_1 + \dots + x^m \mathbf{a}_m, \quad \bar{\mathbf{y}} = y^1 \mathbf{a}_1 + \dots + y^m \mathbf{a}_m,$$

于是

$$\langle \bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}} \rangle = \sum_{i,j=1}^m \langle \mathbf{a}_i, \mathbf{a}_j \rangle x^i y^j$$

定义 26 基底 $\{\mathbf{a}_i\}_{i=1}^m$ 称为规范正交基，如果

$$\langle \mathbf{a}_i, \mathbf{a}_j \rangle = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j; \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

如果 $\{\alpha_i\}_{i=1}^m$ 是规范正交基, 则

$$\langle \bar{x}, \bar{y} \rangle = \langle x, y \rangle.$$

上式表明: 如果选择的基底是规范正交基, 则由不同基底观察得到的内积形式和结果都相同。当基底不是规范正交基时, 得到的结论将会不同。

在规范正交系下, 内积具有相同的形式: $\langle x, y \rangle$ 。反之亦然。具有这种内积形式的坐标系称为Descartes坐标系, 相应坐标称为Descartes坐标。

可以定义一般形式的内积:

$$\langle x, y \rangle_A = \langle Ax, Ay \rangle,$$

其中, A 是任意一个非奇异的 $m \times m$ 矩阵。容易验证, $\langle x, y \rangle_A$ 构成内积。在这个内积意义下, $\langle x, y \rangle_A = 0$ 不一定意味着 x 和 y 在通常意义下的垂直。建立在这个内积意义下的几何学将不是Euclid几何学。

§2. 多变量函数的微分

[6° 多元可微函数和微分]

定义 27 设 $E \subset \mathbb{R}^m$, $x \in E$ 是极限点。称函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 x 可微, 如果

$$f(x+h) - f(x) = \mathcal{L}(x)(h) + \alpha(x; h), \quad \forall x+h \in E,$$

其中: $\mathcal{L}(x): \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 是依赖于 x 的关于 h 的线性函数; 当 $h \rightarrow 0$ 时, $\alpha(x; h) = o(h)$ 。线性函数 $\mathcal{L}(x): \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 称为函数 f 在点 x 处的全微分, 也称为切映射。

引入记号:

$$\begin{aligned} \text{自变量增量:} \quad \Delta x(h) &:= (x+h) - x = h, & \text{简记为:} \quad \Delta x; \\ \text{函数增量:} \quad \Delta f(x; h) &:= f(x+h) - f(x), & \text{简记为:} \quad \Delta f(x); \\ \text{函数全微分:} \quad df(x)(h) &:= \mathcal{L}(x)(h), & \text{简记为:} \quad df(x). \end{aligned}$$

根据命题8, 对于线性函数 $\mathcal{L}(x)(h)$, 存在 $n \times m$ 矩阵 $A(x)$ 使得 $\mathcal{L}(x)(h) = A(x)h$ 。利用这些记号, 我们有

$$\Delta f(x; h) = df(x)(h) + \alpha(x; h) = A(x)h + \alpha(x; h).$$

确全定微分的关键是求出矩阵 $A(x)$ 。

与一元函数的微分意义相同, f 在 $x \in E$ 点的全微分是函数 f 在 x 点近旁的增量 $\Delta f(x)$ 的线性主要部分:

线性—— $df(x)(h) = A(x)h$ 关于 h 是线性的, 易于计算。

主要部分—— $\Delta f(x; h) - A(x)h$ 精确到比 $h \rightarrow 0$ 高阶的小量。

注意到 $h = (x+h) - x$ 是一个起点在 x , 终点在 $x+h$ 的向量, 可以解释为津贴在点 $x \in \mathbb{R}^m$ 的向量全体, 记其全体为 $T\mathbb{R}_x^m$, 称为紧贴点 x 的切空间。

$A(x)h$ 是在点 x 近旁与函数 f 紧密贴合的超平面, 后面将看到它是 f 在 x 的切平面, 记 $T\mathbb{R}_{f(x)}^n = \{A(x)h; h \in \mathbb{R}^m\}$, 称为 $\mathbb{R}^n$ 中函数 f 在 $f(x)$ 处的切空间。

[7° 实值函数的偏导数和微分] 我们开始推导多元函数全微分的表达式。

命题 14 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ 。函数 $f = (f^1, \dots, f^n): E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $x \in E$ 可微, 当且仅当每个坐标函数 $f^i: E \rightarrow \mathbb{R}$, $i = 1, 2, \dots, n$, 在 $x \in E$ 可微, 且

$$df(x) = (df^1(x), \dots, df^n(x)). \quad (12)$$

基于以上命题，我们先考虑实值函数的微分。设 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ ，求

$$df(\mathbf{x})(\mathbf{h}) = a_1(\mathbf{x})h^1 + \cdots + a_m h^m,$$

其中 $a_i(\mathbf{x})$ 是依赖于 $\mathbf{x}$ 的函数。取 $\mathbf{h} = (0, \dots, 0, h^i, 0, \dots, 0)$ ，即 $\mathbf{h} = h^i \mathbf{e}_i$ ，则

$$f(\mathbf{x} + h^i \mathbf{e}_i) - f(\mathbf{x}) = a_i(\mathbf{x})h^i + \alpha_i(\mathbf{x}; \mathbf{h}).$$

于是，

$$\lim_{h^i \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h^i \mathbf{e}_i) - f(\mathbf{x})}{h^i} = a_i(\mathbf{x}).$$

定义 28 设 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ 。对 $1 \leq i \leq m$ ，如果极限

$$\lim_{h^i \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h^i \mathbf{e}_i) - f(\mathbf{x})}{h^i}$$

存在有限极限，则称函数 f 在点 $\mathbf{x}$ 关于变量 x^i 可导，极限称为函数 f 在点 $\mathbf{x}$ 关于变量 x^i 的偏导数，记为：

$$\lim_{h^i \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h^i \mathbf{e}_i) - f(\mathbf{x})}{h^i} = \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x^i}.$$

下面记号都表示偏导数：

$$\frac{\partial f}{\partial x^i}(\mathbf{x}), \partial_i f(\mathbf{x}), D_i f(\mathbf{x}), f'_{x^i}(\mathbf{x}).$$

偏导数为仅视一个变量变化，其它变量为常量时多元函数 f 的变化率或导数，因此关于一元函数的求导法则和结果对于偏导数都成立。

例1. 设函数 $f(u, v) = \frac{u^3}{v^2} + v^2 \sin u$ 。则

$$\frac{\partial f}{\partial u} = \frac{3u^2}{v^2} + v^2 \cos u, \quad \frac{\partial f}{\partial v} = -\frac{2u^3}{v^3} + 2v \sin u.$$

根据上面的分析，我们得到下面结论。

命题 15 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ ，函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ 在 E 的内点可微，则 f 在点 $\mathbf{x}$ 关于所有变量的偏导数存在，并且其微分由偏导数唯一确定：

$$df(\mathbf{x})(\mathbf{h}) = \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x^1} h^1 + \cdots + \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x^m} h^m. \quad (13)$$

[7° 多元映射的Jacobi矩阵和微分] 本段推导多元映射的微分。

定义 29 设 $f: E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 $\mathbf{x} \in E$ 的各方向偏导数存在，由其偏导数组成的矩阵，

$$\begin{pmatrix} \partial_1 f^1(\mathbf{x}) & \cdots & \partial_m f^1(\mathbf{x}) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f^n(\mathbf{x}) & \cdots & \partial_m f^n(\mathbf{x}) \end{pmatrix}$$

称为 f 在点 $\mathbf{x}$ 的 *Jacobi* 矩阵，记为 Df , f' 。

根据微分的定义，对 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}$ ，我们有

$$\Delta \mathbf{x}(\mathbf{h}) = \mathbf{h} = d\mathbf{x}$$

定理 6 设 $E \subset \mathbb{R}^m$, 函数 $\mathbf{f} : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在 E 的内点可微, 则 $\mathbf{f}$ 在点 $\mathbf{x}$ 的 *Jacobi* 矩阵存在, 并且其微分 $d\mathbf{f}(\mathbf{x}) : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$ 由偏导数唯一确定:

$$d\mathbf{f}(\mathbf{x})(\mathbf{h}) = \begin{pmatrix} \partial_1 f^1 & \cdots & \partial_m f^1 \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f^n & \cdots & \partial_m f^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} h^1 \\ \vdots \\ h^m \end{pmatrix} \quad (14)$$

简记为

$$d\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{x})d\mathbf{x}. \quad (15)$$

在上面的表达式中, 多元函数的微分具有与一元函数相同的形式, 区别在于 $\mathbf{f}'$ 是 *Jacobi* 矩阵, $d\mathbf{x}$ 是一个向量。

[8° 多元函数的连续性、可导性和可微性] 在一元函数情形, 函数可导必连续, 可微与可导是等价的。但在多元函数情形, 情况是复杂的。

命题 16 设 $E \subset \mathbb{R}^m$. 函数 $\mathbf{f}(\mathbf{x}) : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $\mathbf{x}$ 可微, 则函数 $\mathbf{f}$ 在点 $\mathbf{x}$ 连续。

证明: 设函数 $\mathbf{f}(\mathbf{x}) : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $\mathbf{x}$ 可微, 则

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) = \mathbf{f}'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + \boldsymbol{\alpha}(\mathbf{x}_0; \mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \rightarrow \mathbf{0}, \quad \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0.$$

即 $\mathbf{f}$ 在 $\mathbf{x}$ 连续。证毕

类似于一元函数情形, 多元函数也是可微必连续。但在多元函数情形, 许多其它性质并不相同。

例2. 考虑函数

$$f(x, y) = \begin{cases} 0, & xy = 0; \\ 1, & xy \neq 0. \end{cases}$$

注意到: $f(0, y) = 0$ 和 $f(x, 0) = 0$, 所以 $\partial_x f(0, 0) = \partial_y f(0, 0) = 0$ 。但是函数 f 在点 $(0, 0)$ 间断, 从而也不可微。这个例子表明, 对于多元函数而言, 可导与可微不再等价, 并且可导也不保证连续。其原因在于, 偏导数仅反映多元函数沿坐标轴方向的变化情况, 而多元函数的连续性和可微性还取决于函数沿各方向的变化情况, 仅沿坐标轴方向的变化不能控制其它方向的变化趋势。

[9° 多变量函数可微性的充分条件] 对于多元函数, 可导不一定可微。本段讨论断定可微性的充分条件。

定理 7 设 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ 和 $U(\mathbf{x}) \subset \mathbb{R}^m$ 是点 $\mathbf{x}$ 的一个邻域。函数 $f : U(\mathbf{x}) \rightarrow \mathbb{R}$ 在 $U(\mathbf{x})$ 的每一点偏导数 $\partial_1 f, \dots, \partial_m f$ 都存在且连续。则 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微。

证明: 由于 $\mathbf{x}$ 是内点, 存在开球 $B(\mathbf{x}, \delta) \subset U(\mathbf{x})$, 设 $\mathbf{x} + \mathbf{h} \in B(\mathbf{x}, \delta)$, 则根据一元函数中值定理,

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) &= \sum_{i=1}^m (f(x^1, \dots, x^{i-1}, x^i + h^i, \dots, x^m + h^m) - f(x^1, \dots, x^i, x^{i+1} + h^{i+1}, \dots, x^m + h^m)) \\ &= \sum_{i=1}^m \partial_i f(x^1, \dots, x^m) h^i + \sum_{i=1}^m (\partial_i (f(x^1, \dots, x^{i-1}, x^i + \theta_i h^i, \dots, x^m + h^m) - \partial_i f(x^1, \dots, x^m)) h^i \end{aligned}$$

由偏导数的连续性知:

$$\sum_{i=1}^m (\partial_i (f(x^1, \dots, x^{i-1}, x^i + \theta_i h^i, \dots, x^m + h^m) - \partial_i f(x^1, \dots, x^m)) h^i = o(\mathbf{h}), \quad \mathbf{h} \rightarrow 0.$$

这证明了:

$$f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^m \partial_i f(x^1, \dots, x^m) h^i + o(\mathbf{h}).$$

即 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微。证毕

§3. 微分法的基本定律

[10° 函数四则运算的微分]

定理 8 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ 。函数 $\mathbf{f} : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 和 $\mathbf{g} : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $\mathbf{x} \in E$ 可微, 则它们的线性组合 $\alpha \mathbf{f} + \beta \mathbf{g} : E \rightarrow \mathbb{R}^n$ 在点 $\mathbf{x} \in E$ 可微, 且有

$$d(\alpha \mathbf{f} + \beta \mathbf{g})(\mathbf{x}) = \alpha d\mathbf{f}(\mathbf{x}) + \beta d\mathbf{g}(\mathbf{x}), \quad (16)$$

等价地

$$(\alpha \mathbf{f} + \beta \mathbf{g})'(\mathbf{x}) = \alpha \mathbf{f}'(\mathbf{x}) + \beta \mathbf{g}'(\mathbf{x}). \quad (17)$$

证明: 由微分的定义:

$$\begin{aligned} (\alpha \mathbf{f} + \beta \mathbf{g})(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - (\alpha \mathbf{f} + \beta \mathbf{g})(\mathbf{x}) &= \alpha(\mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x})) + \beta(\mathbf{g}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \mathbf{g}(\mathbf{x})) \\ &= \alpha(d\mathbf{f}(\mathbf{x}) + \mathbf{a}(\mathbf{x}; \mathbf{h})) + \beta(d\mathbf{g}(\mathbf{x}) + \mathbf{b}(\mathbf{x}; \mathbf{h})) = \alpha d\mathbf{f}(\mathbf{x}) + \beta d\mathbf{g}(\mathbf{x}) + \alpha \mathbf{a}(\mathbf{x}; \mathbf{h}) + \beta \mathbf{b}(\mathbf{x}; \mathbf{h}). \end{aligned}$$

(16)获证。另一方面, 由

$$\begin{pmatrix} \partial_1(\alpha f^1 + \beta g^1) & \cdots & \partial_m(\alpha f^1 + \beta g^1) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1(\alpha f^n + \beta g^n) & \cdots & \partial_m(\alpha f^n + \beta g^n) \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} \partial_1 f^1 & \cdots & \partial_m f^1 \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f^n & \cdots & \partial_m f^n \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} \partial_1 g^1 & \cdots & \partial_m g^1 \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 g^n & \cdots & \partial_m g^n \end{pmatrix}.$$

(17)获证。证毕

定理 9 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ 。函数 $f : E \rightarrow \mathbb{R}$ 和 $g : E \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $\mathbf{x} \in E$ 可微。

(a) 它们的乘积 $fg : E \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $\mathbf{x} \in E$ 可微, 且有

$$d(fg)(\mathbf{x}) = g(\mathbf{x})d\mathbf{f}(\mathbf{x}) + f(\mathbf{x})d\mathbf{g}(\mathbf{x}), \quad (18)$$

等价地

$$(fg)'(\mathbf{x}) = g(\mathbf{x})f'(\mathbf{x}) + f(\mathbf{x})g'(\mathbf{x}). \quad (19)$$

(b) 当 $g(\mathbf{x}) \neq 0$ 时, 它们的商 $\frac{f}{g} : E \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $\mathbf{x} \in E$ 可微, 且有

$$d\left(\frac{f}{g}\right)(\mathbf{x}) = \frac{1}{g^2(\mathbf{x})}(g(\mathbf{x})d\mathbf{f}(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x})d\mathbf{g}(\mathbf{x})). \quad (20)$$

等价地

$$\left(\frac{f}{g}\right)'(\mathbf{x}) = \frac{1}{g^2(\mathbf{x})}(g(\mathbf{x})f'(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x})g'(\mathbf{x})). \quad (21)$$

[11° 复合函数的偏导数和微分] 我们首先考虑单个多变量函数的复合函数的偏导数。

定理 10 设 $X \subset \mathbb{R}^m$ 和 $Y \subset \mathbb{R}^n$ 。如果映射 $f : Y \rightarrow \mathbb{R}$ 在 $\mathbf{y} = \mathbf{g}(\mathbf{x})$ 可微和映射 $\mathbf{g} : X \rightarrow Y$ 在点 $\mathbf{x} \in X$ 可导, 则复合映射 $f \circ \mathbf{g} : X \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $\mathbf{x}$ 可导, 且

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x^i} = \sum_{j=1}^n \frac{\partial f(\mathbf{y})}{\partial y^j} \Big|_{\mathbf{y}=\mathbf{g}(\mathbf{x})} \frac{\partial g^j(\mathbf{x})}{\partial x^i} = \partial_j f(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \partial_i g^j(\mathbf{x}), \quad i = 1, 2, \dots, m. \quad (22)$$

证明：根据微分定义，我们得到：

$$f(\mathbf{g}(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_i)) - f(\mathbf{g}(\mathbf{x})) = \sum_{j=1}^n \frac{\partial f(\mathbf{y})}{\partial y^j} \Big|_{\mathbf{y}=\mathbf{g}(\mathbf{x})} (g^j(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_i) - g^j(\mathbf{x})) + \alpha(\mathbf{x}; \mathbf{g}(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_i) - \mathbf{g}(\mathbf{x})).$$

又根据偏导数定义，我们有

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x^i} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{g}(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_i)) - f(\mathbf{g}(\mathbf{x}))}{h} = \sum_{j=1}^n \frac{\partial f(\mathbf{y})}{\partial y^j} \Big|_{\mathbf{y}=\mathbf{g}(\mathbf{x})} \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g^j(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_i) - g^j(\mathbf{x})}{h}$$

这即为(22)。证毕

公式(22)给出了多变量函数求导得链式法则。在上面定理中，函数 f 的可微性是需要。

定理 11 设 $X \subset \mathbb{R}^m$ 和 $Y \subset \mathbb{R}^n$ 。如果映射 $f: Y \rightarrow \mathbb{R}^k$ 在 $\mathbf{y} = \mathbf{g}(\mathbf{x})$ 可微和映射 $\mathbf{g}: X \rightarrow Y$ 在点 $\mathbf{x} \in X$ 可导，则复合映射 $f \circ \mathbf{g}: X \rightarrow \mathbb{R}^k$ 在点 $\mathbf{x}$ 可导，且

$$(f \circ \mathbf{g})'(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{g}(\mathbf{x}))\mathbf{g}'(\mathbf{x}), \quad (23)$$

即两个函数的复合函数的Jacobi矩阵等于两个函数的Jacobi矩阵的乘积。

证明：根据Jacobi矩阵的定义，我们得到：

$$\begin{aligned} (f \circ \mathbf{g})' &= \begin{pmatrix} \partial_1(f^1 \circ \mathbf{g}) & \cdots & \partial_m(f^1 \circ \mathbf{g}) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1(f^k \circ \mathbf{g}) & \cdots & \partial_m(f^k \circ \mathbf{g}) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n \partial_j f^1(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \partial_1 g^j(\mathbf{x}) & \cdots & \sum_{j=1}^n \partial_j f^1(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \partial_m g^j(\mathbf{x}) \\ \vdots & & \vdots \\ \sum_{j=1}^n \partial_j f^k(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \partial_1 g^j(\mathbf{x}) & \cdots & \sum_{j=1}^n \partial_j f^k(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \partial_m g^j(\mathbf{x}) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \partial_1 f^1(\mathbf{g}(\mathbf{x})) & \cdots & \partial_n f^1(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f^k(\mathbf{g}(\mathbf{x})) & \cdots & \partial_n f^k(\mathbf{g}(\mathbf{x})) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \partial_1 g^1(\mathbf{x}) & \cdots & \partial_m g^1(\mathbf{x}) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 g^n(\mathbf{x}) & \cdots & \partial_m g^n(\mathbf{x}) \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

定理获证。证毕

例1. 设 $z = \ln(u^2 + v)$, $u = e^{x+y^2}$, $v = x^2 + y$. 求偏导数 $\partial_x z$ 和 $\partial_y z$ 。

解：采用复合函数求导法则。

$$\begin{aligned} \frac{\partial z}{\partial u} &= \frac{2u}{u^2 + v}, \quad \frac{\partial z}{\partial v} = \frac{1}{u^2 + v}, \\ \frac{\partial u}{\partial x} &= e^{x+y^2}, \quad \frac{\partial u}{\partial y} = 2ye^{x+y^2}, \quad \frac{\partial v}{\partial x} = 2x, \quad \frac{\partial v}{\partial y} = 1. \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} \frac{\partial z}{\partial x} &= \frac{\partial z}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial z}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x} = \frac{2ue^{x+y^2}}{u^2 + v} + \frac{2x}{u^2 + v} = \frac{2(e^{2(x+y^2)} + x)}{e^{2(x+y^2)} + x^2 + y}, \\ \frac{\partial z}{\partial y} &= \frac{\partial z}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial y} + \frac{\partial z}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial y} = \frac{4uye^{x+y^2}}{u^2 + v} + \frac{1}{u^2 + v} = \frac{4ye^{2(x+y^2)} + 1}{e^{2(x+y^2)} + x^2 + y}. \end{aligned}$$

例2. 设 $y = x^x$. 求导数。

解：令 $y = u^v$, $u = x$, $v = x$ 。则

$$y' = \partial_u y \partial_x u + \partial_v y \partial_x v = uv^{v-1} + u^v \ln v = x^x(1 + \ln x).$$

例3. 设 $f(x, y)$ 在 $\mathbb{R}^2$ 可微, 满足方程 $y f_x(x, y) = x f_y(x, y)$. 求证: 在极坐标中, f 仅是 r 的函数。

证明: 我们要证明 $\frac{\partial f}{\partial \theta} = 0$ 。设 $x = r \cos \theta$, $y = r \sin \theta$ 。则

$$\frac{\partial f}{\partial \theta} = \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \theta} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \theta} = -f_x r \sin \theta + f_y r \cos \theta = -y f_x + x f_y = 0.$$

证毕

定理 12 设 $X \subset \mathbb{R}^m$ 和 $Y \subset \mathbb{R}^n$ 。如果映射 $\mathbf{f} : X \rightarrow Y$ 在点 $\mathbf{x} \in X$ 可微, 映射 $\mathbf{g} : Y \rightarrow \mathbb{R}^k$ 在 $\mathbf{y} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ 可微, 复合映射 $\mathbf{g} \circ \mathbf{f} : X \rightarrow \mathbb{R}^k$ 在点 $\mathbf{x}$ 可微, 且复合映射微分 $d(\mathbf{g} \circ \mathbf{f}) : \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{x}}^m \rightarrow \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{g}(\mathbf{f}(\mathbf{x}))}^k$ 等于微分 $d\mathbf{f}(\mathbf{x}) : \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{x}}^m \rightarrow \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{f}(\mathbf{x})}^n$ 和微分 $d\mathbf{g}(\mathbf{y}) : \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{y}}^n \rightarrow \mathbb{T}\mathbb{R}_{\mathbf{g}(\mathbf{y})}^k$ 的复合 $d\mathbf{g}(\mathbf{f}(\mathbf{x})) \circ d\mathbf{f}(\mathbf{x})$, 即

$$d(\mathbf{g} \circ \mathbf{f})(\mathbf{x})(\mathbf{h}) = d\mathbf{g}(\mathbf{f}(\mathbf{x}))(d\mathbf{f}(\mathbf{x})(\mathbf{h})). \quad (24)$$

等价地

$$d(\mathbf{g} \circ \mathbf{f})(\mathbf{x}) = \mathbf{g}'(\mathbf{f}(\mathbf{x}))\mathbf{f}'(\mathbf{x})d\mathbf{x}. \quad (25)$$

注意到 $d\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{x})d\mathbf{x}$, 我们有

$$(\mathbf{g}(\mathbf{f}(\mathbf{x})))' d(\mathbf{x}) = \mathbf{g}'(\mathbf{f})d\mathbf{f} = \mathbf{g}'(\mathbf{f}(\mathbf{x}))\mathbf{f}'(\mathbf{x})d\mathbf{x}. \quad (26)$$

即无论视函数为中间变量还是最终变量的函数, 其全微分形式不变, 称为全微分的形式不变性。这为全微分计算带来方便, 可以先对中间变量求全微分, 再对中间变量求全微分。

例4. 设 $z = e^{xy} \sin(x + y)$ 。求 z 的全微分 dz 。

解: 令 $u = xy$, $v = x + y$ 。则 $z = e^u \sin v$ 。

$$dz = e^u \sin v du + e^u \cos v dv, \quad du = ydx + xdy, \quad dv = dx + dy$$

于是

$$\begin{aligned} dz &= e^u \sin v (ydx + xdy) + e^u \cos v (dx + dy) = e^{xy} (\sin v y dx + \sin v x dy + \cos(x + y)(dx + dy)) \\ &= e^{xy} ((y \sin(x + y) + \cos(x + y))dx + (x \sin(x + y) + \cos(x + y))dy). \end{aligned}$$

[12° 逆映射的微分]

定理 13 设 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$, $U(\mathbf{x}) \subset \mathbb{R}^m$ 和 $V(\mathbf{y}) \subset \mathbb{R}^m$ 分别是 $\mathbf{x}$ 和 $\mathbf{y}$ 的邻域。 $\mathbf{f} : U(\mathbf{x}) \rightarrow V(\mathbf{y})$ 是将 $U(\mathbf{x})$ 映到 $V(\mathbf{y})$ 的映射, 且 $\mathbf{y} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ 。 $\mathbf{f}$ 在 $\mathbf{x}$ 连续, 且存在逆映射 $\mathbf{f}^{-1} : V(\mathbf{y}) \rightarrow U(\mathbf{x})$, 而且逆映射在点 $\mathbf{y}$ 连续。如果映射 $\mathbf{f}$ 在点 $\mathbf{x}$ 可微, 其逆映射 $\mathbf{f}^{-1}$ 点 $\mathbf{y}$ 可导, 则

$$(\mathbf{f}^{-1})'(\mathbf{y}) = [\mathbf{f}'(\mathbf{x})]^{-1}, \quad \mathbf{y} = \mathbf{f}(\mathbf{x}). \quad (27)$$

这里 $[\mathbf{f}'(\mathbf{x})]^{-1}$ 是 *Jacob* 矩阵 $\mathbf{f}'(\mathbf{x})$ 的逆矩阵。并且 $\mathbf{f}^{-1}$ 在点 $\mathbf{y}$ 可微, 成立

$$d(\mathbf{f}^{-1})(\mathbf{y}) = [\mathbf{f}'(\mathbf{x})]^{-1} d\mathbf{y}. \quad (28)$$

证明：注意到对于 $z \in V(y)$, $z = f(f^{-1}(z))$, 则由复合函数求导法则：

$$\mathcal{I} = z' = (f \circ f^{-1}(z))' = f'(f^{-1}(z))(f^{-1})'(z),$$

其中 $\mathcal{I}$ 是单位矩阵。这表明：矩阵 $f'(f^{-1}(y))$ 与 $(f^{-1})'(y)$ 互为逆矩阵，于是在 $y = f(x)$ 处, $(f^{-1})'(y) = (f'(x))^{-1}$ 。(27)成立。

下证(28)。设 $y = f(x)$, $z = f(x+h) - f(x)$ 和 $f(x+h) = y+z$ 。则 $f^{-1}(y) = x$, $h = f^{-1}(y+z) - f^{-1}(y)$ 和 $f^{-1}(y+z) = x+h$ 。我们考察 $f^{-1}(y+z) - f^{-1}(y)$ 。因为 f 在 x 可微，所以

$$z = f(x+h) - f(x) = f'(x)h + o(h) \quad (h \rightarrow 0).$$

于是 $h = (f'(x))^{-1}z + o(h) \quad (h \rightarrow 0)$, 使得

$$f^{-1}(y+z) - f^{-1}(y) = (f'(x))^{-1}z + o(h).$$

另一方面, 我们看到

$$\|(f'(x))^{-1}z\| \geq \|h\| - \|o(h)\| = \|h\| \left(1 - \frac{\|o(h)\|}{\|h\|}\right).$$

即然 $\|o(h)\|/\|h\| \rightarrow 0$, 存在 $\delta > 0$, 当 $\|h\| < \delta$ 时, $1 - \|o(h)\|/\|h\| \geq 1/2$, 从而

$$\|h\| \leq 2\|(f'(x))^{-1}z\| = O(\|z\|) \quad (\|z\| \rightarrow 0).$$

因此

$$\overline{\lim}_{\|z\| \rightarrow 0} \frac{\|o(h)\|}{\|z\|} \leq 2 \overline{\lim}_{\|h\| \rightarrow 0} \frac{\|o(h)\|}{\|h\|} \overline{\lim}_{\|z\| \rightarrow 0} \frac{\|(f'(x))^{-1}z\|}{\|z\|} = 0.$$

这表明

$$f^{-1}(y+z) - f^{-1}(y) = (f'(x))^{-1}z + o(z).$$

这证明了 f^{-1} 在 y 可微, 且(28)成立。证毕

[13° 多元函数的方向导数和梯度] 在应用中, 人们不仅关心函数沿坐标轴方向的变化情况, 即各方向偏导数, 也经常关心沿某一个其它方向或向量的变化情况。

定义 30 设函数 f 定义在点 $x \in \mathbb{R}^m$ 的邻域内, $v \in \mathbb{TR}_x^m$ 是在点 x 的向量, 如果

$$D_v f(x) := \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x+tv) - f(x)}{t}, \quad (29)$$

极限存在, 称为函数 f 在点 x 沿向量 v 的导数。

定义 31 如果 l 是单位向量, 即 $\|l\| = 1$, 则称 $D_l f(x)$ 为沿给定方向 l 的方向导数, 记为

$$\frac{\partial f(x)}{\partial l} = D_l f(x).$$

特别, 如果 $l_i = e_i$, 则 $\frac{\partial f(x)}{\partial l_i} = \frac{\partial f(x)}{\partial x^i}$, $i = 1, 2, \dots, m$ 。

方向导数是函数沿一个单位向量的变化率, 因此是一个沿某向量的导数, 但沿某向量的导数一般不是方向导数。二者的区别在于, 但沿某向量的导数不但依赖于向量所指的方向, 而且与该向量的长度有关, 而方向导数仅与方向有关 (向量为单位长度)。方向导数反映了函数沿该方向的变化率。对任意向量 v , 相应单位向量为 $\bar{v} = v/\|v\|$, 则 $v = \|v\|\bar{v}$ 。记 f 的 $\bar{v}$ 方向导数为 $\frac{\partial f(x)}{\partial \bar{v}}$, 则

$$D_v f(x) = \|v\| \frac{\partial f(x)}{\partial \bar{v}}. \quad (30)$$

上式给出了沿向量的导数与该向量确定的方向的方向导数的关系。

多元函数有无限多个方向导数，人们最关心变化率绝对值最大的方向以及对应的变化率。由于这个方向和变化率最大绝对值在理论研究和应用中的重要性，引入梯度的概念。

定义 32 设 f 在点 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ 存在所有方向的方向导数。一个向量称为函数 f 在点 $\mathbf{x}$ 的梯度，记为 $\mathbf{grad}f(\mathbf{x})$ ，如果满足以下两个条件：

(a) $\mathbf{grad}f(\mathbf{x})$ 指向函数 f 增长最快的方向，即该方向的方向导数取所有方向导数的最大值。

(b) $\mathbf{grad}f(\mathbf{x})$ 的长度 $\|\mathbf{grad}f(\mathbf{x})\|$ 恰为所有方向导数的最大值。

即，若记 $\mathbf{g} = \mathbf{grad}f(\mathbf{x})/\|\mathbf{grad}f(\mathbf{x})\|$ 是沿梯度方向的单位向量，则沿 $\mathbf{g}$ 的方向导数

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{g}} = \|\mathbf{grad}f(\mathbf{x})\| = \max \left\{ \left| \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{l}} \right|; \|\mathbf{l}\| = 1, \forall \mathbf{l} \in \mathbb{TR}_{\mathbf{x}}^m \right\}. \quad (31)$$

梯度方向是函数 f 增长最快的方向，其负方向即为函数 f 下降最快的方向。这在应用中是非常有用的，众多优化问题的算法与梯度有关。下面讨论方向导数和梯度的计算算法。

一般地，沿向量导数 $D_{\mathbf{v}}f(\mathbf{x})$ 的存在性不依赖于 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微性，情况很复杂。但如果 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微，则情况非常简单。

命题 17 如果 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微，则对任意 $\mathbf{v} \in \mathbb{TR}_{\mathbf{x}}^m$ ， $D_{\mathbf{v}}f(\mathbf{x})$ 必存在，且

$$D_{\mathbf{v}}f(\mathbf{x}) = df(\mathbf{x})(\mathbf{v}) = \partial_1 f(\mathbf{x})v^1 + \cdots + \partial_m f(\mathbf{x})v^m. \quad (32)$$

证明：由可微性， $f(\mathbf{x} + t\mathbf{v}) - f(\mathbf{x}) = tdf(\mathbf{x})(\mathbf{v}) + o(t\mathbf{v})$ ，于是

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + t\mathbf{v}) - f(\mathbf{x})}{t} = df(\mathbf{x})(\mathbf{v}).$$

证毕

推论 3 如果 f 在点 $\mathbf{x}$ 可微，那么对任意向量 $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in \mathbb{TR}_{\mathbf{x}}^m$ 和任意的实数 $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ ，函数 f 在点 $\mathbf{x}_0$ 沿向量 $\lambda_1 \mathbf{v}_1 + \lambda_2 \mathbf{v}_2 \in \mathbb{TR}_{\mathbf{x}}^m$ 有导数，且

$$D_{\lambda_1 \mathbf{v}_1 + \lambda_2 \mathbf{v}_2} f(\mathbf{x}) = \lambda_1 D_{\mathbf{v}_1} f(\mathbf{x}) + \lambda_2 D_{\mathbf{v}_2} f(\mathbf{x}). \quad (33)$$

命题 18 设 f 在点 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ 可微， $\mathbf{grad}f(\mathbf{x})$ 是 f 在点 $\mathbf{x}$ 的梯度，则

$$\mathbf{grad}f(\mathbf{x}) = (\partial_1 f(\mathbf{x}), \cdots, \partial_m f(\mathbf{x})). \quad (34)$$

证明：记 $\boldsymbol{\xi} = (\partial_1 f(\mathbf{x}), \cdots, \partial_m f(\mathbf{x}))$ ，则对任意单位向量 $\mathbf{l}$ ，

$$\left| \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{l}} \right| = |D_{\mathbf{l}}f(\mathbf{x})(\mathbf{l})| = |\langle \boldsymbol{\xi}, \mathbf{l} \rangle| \leq \|\boldsymbol{\xi}\| \|\mathbf{l}\| = \|\boldsymbol{\xi}\|,$$

另一方面，记 $\bar{\boldsymbol{\xi}} = \boldsymbol{\xi}/\|\boldsymbol{\xi}\|$ 为 $\boldsymbol{\xi}$ 方向的单位向量，则

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \bar{\boldsymbol{\xi}}} = \langle \boldsymbol{\xi}, \frac{\boldsymbol{\xi}}{\|\boldsymbol{\xi}\|} \rangle = \|\boldsymbol{\xi}\|.$$

于是

$$\|\boldsymbol{\xi}\| = \max \left\{ \left| \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{l}} \right|; \|\mathbf{l}\| = 1, \forall \mathbf{l} \in \mathbb{TR}_{\mathbf{x}}^m \right\}.$$

由梯度的定义, $\xi = (\partial_1 f(\mathbf{x}), \dots, \partial_m f(\mathbf{x}))$ 是 f 在点 $\mathbf{x}$ 的梯度。

下证唯一性。若存在另一个 η 也满足梯度条件, 令 $\bar{\eta} = \eta / \|\eta\|$, 则

$$\|\xi\| = \max \left\{ \left| \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial l} \right|; \|\mathbf{l}\| = 1, \forall \mathbf{l} \in \mathbb{TR}_x^m \right\} = \|\eta\| = \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \bar{\eta}} = \langle \xi, \frac{\eta}{\|\eta\|} \rangle.$$

于是

$$\langle \xi, \eta \rangle = \|\xi\| \|\eta\|.$$

必有 $\xi = \eta$ 。证毕

对任意单位向量 $\mathbf{l} = (l^1, \dots, l^m)$, 由于 $|l^i| \leq 1$, 所以存在 $\theta_i \in [0, \pi]$ 使得 $\cos \theta_i = l^i$, 称为 $\mathbf{l}$ 和方向 $\mathbf{e}_i$ 的方向余弦, 可写 $\mathbf{l} = (\cos \theta_1, \dots, \cos \theta_m)$ 。

推论 4 设 f 在点 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ 可微, $\mathbf{grad} f(\mathbf{x})$ 是 f 在点 $\mathbf{x}$ 的梯度, 则对任意 $\mathbf{v} \in \mathbb{TR}_x^m$,

$$D_{\mathbf{v}} f(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{grad} f(\mathbf{x}), \mathbf{v} \rangle = \mathbf{grad} f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{v}. \quad (35)$$

特别, 对任意单位向量 $\mathbf{l} = (\cos \theta_1, \dots, \cos \theta_m)$,

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial l} = \mathbf{grad} f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{l} = \partial_1 f(\mathbf{x}) \cos \theta_1 + \dots + \partial_m f(\mathbf{x}) \cos \theta_m. \quad (36)$$

上面的公式表明, 函数沿一个向量的导数等于梯度与向量的数量积。

§4. 多变量实值函数微分学的基本事实

[14° 中值定理]

定理 14 设凸开区域 $G \subset \mathbb{R}^m$, $f: G \rightarrow \mathbb{R}$ 在 G 的所有内点都可微, 则对任意 $\mathbf{x} \in G$ 和 $\mathbf{x} + \mathbf{h} \in G$, 存在 $0 \leq \theta \leq 1$, 使得

$$f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^m \partial_i f(\mathbf{x} + \theta \mathbf{h}) h^i = f'(\mathbf{x} + \theta \mathbf{h}) \mathbf{h}. \quad (37)$$

证明: 引入一维函数

$$\Phi(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{h}), \quad 0 \leq t \leq 1.$$

则 $f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) = \Phi(1) - \Phi(0)$. 根据一元函数中值定理, 存在 $0 \leq \theta \leq 1$ 使得

$$\Phi(1) - \Phi(0) = \Phi'(\theta).$$

利用沿向量求导公式得到:

$$\Phi'(\theta) = \sum_{i=1}^m \partial_i f(\mathbf{x} + \theta \mathbf{h}) h^i.$$

(37) 获证。证毕

推论 5 设区域 $G \subset \mathbb{R}^m$ 。如果 $f: G \rightarrow \mathbb{R}$ 在 G 中可微, 且 $\partial_i f = 0$, $i = 1, 2, \dots, m$, 则 $f(\mathbf{x})$ 在 G 上是常数函数。

[15° 高阶偏导数] 多元函数的偏导数仍然是多元函数, 可以继续沿各坐标方向求任意阶偏导数,

$$\partial_{x^{i_1} \dots x^{i_k}} f(\mathbf{x}) := \partial_{x^{i_1}} (\partial_{x^{i_2} \dots x^{i_k}} f(\mathbf{x}))$$

一阶以上的偏导数统称为高阶偏导数。一般记为：

$$\partial_{x^{i_1} \dots x^{i_k}} f(\mathbf{x}) = \partial_{i_1 \dots i_k} f(\mathbf{x}) = \frac{\partial^k f(\mathbf{x})}{\partial x^{i_1} \dots \partial x^{i_k}}, \quad 1 \leq i_1, \dots, i_k \leq m.$$

在高阶导数中，求导顺序可能是不能任意交换的。

例1. 设函数

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

考虑偏导数。

$$f_x(x, y) = \begin{cases} \frac{y(x^4 + 4x^2y^2 - y^4)}{(x^2 + y^2)^2}, & x^2 + y^2 \neq 0; \\ 0, & x^2 + y^2 = 0. \end{cases}$$

$$f_y(x, y) = \begin{cases} \frac{x(x^4 - 4x^2y^2 - y^4)}{(x^2 + y^2)^2}, & x^2 + y^2 \neq 0; \\ 0, & x^2 + y^2 = 0. \end{cases}$$

进而在点(0, 0)求两个不同顺序的混合导数。

$$f_{xy}(0, 0) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{f_y(x, 0) - f_y(0, 0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{x}{x} = 1,$$

$$f_{yx}(0, 0) = \lim_{y \rightarrow 0} \frac{f_x(0, y) - f_x(0, 0)}{y} = \lim_{y \rightarrow 0} \frac{-y}{y} = -1,$$

于是 $f_{xy}(0, 0) \neq f_{yx}(0, 0)$ 。

下面的定理给出了高阶导数的求导顺序可交换的条件。

引理 1 设区域 $G \subset \mathbb{R}^m$ ，函数 $f: G \rightarrow \mathbb{R}$ 在 G 上存在偏导数

$$\frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x^i \partial x^j}, \quad \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x^j \partial x^i},$$

如果它们在点 $\mathbf{x} \in G$ 连续，则它们在这点是相等的。

证明：由于上述导数仅涉及两个变量 x^i 和 x^j ，不妨假设函数是二元函数 $f(x, y)$ 。考虑函数

$$F(h, t) = f(x + h, y + t) - f(x + h, y) - f(x, y + t) + f(x, y).$$

由一元函数的中值定理，我们得到

$$\begin{aligned} F(h, t) &= (f(x + h, y + t) - f(x + h, y)) - (f(x, y + t) - f(x, y)) \\ &= h \partial_x (f(x + \xi h, y + t) - f(x + \xi h, y)) \\ &= ht \partial_{yx} f(x, y) + ht (\partial_{yx} f(x + \xi h, y + \eta t) - \partial_{yx} f(x, y)). \end{aligned}$$

另一方面

$$\begin{aligned} F(h, t) &= (f(x + h, y + t) - f(x, y + t)) - (f(x + h, y) - f(x, y)) \\ &= t \partial_y (f(x + h, y + \eta' t) - f(x, y + \eta' t)) \\ &= ht \partial_{xy} f(x, y) + ht (\partial_{xy} f(x + \xi' h, y + \eta' t) - \partial_{xy} f(x, y)). \end{aligned}$$

所以

$$\begin{aligned} & \partial_{xy}f(x, y) + (\partial_{xy}f(x + \xi'h, y + \eta't) - \partial_{xy}f(x, y)) \\ &= \partial_{yx}f(x, y) + (\partial_{yx}f(x + \xi'h, y + \eta't) - \partial_{yx}f(x, y)). \end{aligned}$$

令 $h, t \rightarrow 0$, 则

$$\partial_{xy}f(x, y) = \partial_{yx}f(x, y).$$

等式获证。证毕

设 $G \subset \mathbb{R}^m$, 定义集合 $C^k(G)$ 为集合 G 上具有直到 k 阶连续偏导数的函数 $f: G \rightarrow \mathbb{R}$ 全体。

定理 15 如果 $f \in C^k(G)$, 则偏导数 $\partial_{x^{i_1}x^{i_2}\dots x^{i_k}}f(\mathbf{x})$ 不依赖于对变量 $x^{i_1}, \dots, x^{i_k}$ 的求导顺序, 也就是说, 任意排列指标 $i_1, i_2, \dots, i_k$ 为 $j_1, j_2, \dots, j_k$, 不会改变偏导数的值, 即

$$\partial_{x^{i_1}x^{i_2}\dots x^{i_k}}f(\mathbf{x}) = \partial_{x^{j_1}x^{j_2}\dots x^{j_k}}f(\mathbf{x}). \quad (38)$$

证明: 对高阶偏导数的阶数作数学归纳。 $k = 2$ 时, 由引理1即得对二阶混合偏导数, 求导次序可交换。设 $1 \leq s \leq k$, s 阶偏导数 $\partial_{x^{i_1}x^{i_2}\dots x^{i_s}}f(\mathbf{x})$ 与求导次序无关。对于 $k + 1$ 阶偏导数 $\partial_{x^{i_1}x^{i_2}\dots x^{i_{k+1}}}f(\mathbf{x})$ 。设指标列 $j_1, j_2, \dots, j_{k+1}$ 是指标列 $i_1, i_2, \dots, i_{k+1}$ 的一个重新排列。如果 $i_1 = j_1$, 由归纳法假设, k 阶偏导数 $\partial_{x^{i_2}\dots x^{i_{k+1}}}f(\mathbf{x}) = \partial_{x^{j_2}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x})$, 进而 $\partial_{x^{i_1}\dots x^{i_{k+1}}}f(\mathbf{x}) = \partial_{x^{j_1}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x})$ 。如果 $i_1 \neq j_1$, 设 $j_s = i_1$ ($2 \leq s \leq k + 1$), 由归纳法假设, k 阶偏导数 $\partial_{x^{j_2}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x}) = \partial_{x^{j_s}x^{j_2}\dots x^{j_{s-1}}x^{j_{s+1}}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x})$ 。进一步

$$\begin{aligned} & \partial_{x^{j_1}x^{j_s}x^{j_2}\dots x^{j_{s-1}}x^{j_{s+1}}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x}) = \partial_{x^{j_1}x^{j_s}}(\partial_{x^{j_2}\dots x^{j_{s-1}}x^{j_{s+1}}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x})) \\ &= \partial_{x^{j_s}x^{j_1}}(\partial_{x^{j_2}\dots x^{j_{s-1}}x^{j_{s+1}}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x})) = \partial_{x^{i_1}x^{j_1}x^{j_2}\dots x^{j_{s-1}}x^{j_{s+1}}\dots x^{j_{k+1}}}f(\mathbf{x}). \end{aligned}$$

回到了第 $k + 1$ 次偏导数方向相同的情形。结论对 $k + 1$ 阶偏导数也成立。根据归纳法原理, 结论对任意自然数成立。证毕

[16° Taylor公式]

定理 16 (*Taylor*定理) 若函数 f 在点 $\mathbf{x} = (x^1, \dots, x^m)$ 的某个凸邻域 $U(\mathbf{x})$ 上有直到 $n + 1$ 阶的连续偏导数, 则对 $U(\mathbf{x})$ 中任意点 $\mathbf{x} + \mathbf{h} \in U(\mathbf{x})$, 成立

$$\begin{aligned} & f(x^1 + h^1, \dots, x^m + h^m) = f(x^1, \dots, x^m) \\ &+ \sum_{k=1}^n \frac{1}{k!} (h^1 \partial_{x^1} + \dots + h^m \partial_{x^m})^k f(x^1, \dots, x^m) + r_{n+1}(\mathbf{x}; \mathbf{h}), \end{aligned} \quad (39)$$

其中:

$$r_{n+1}(\mathbf{x}; \mathbf{h}) = \frac{1}{n!} \int_0^1 (1-t)^n (h^1 \partial_{x^1} + \dots + h^m \partial_{x^m})^{n+1} f(x^1 + th^1, \dots, x^m + th^m) dt. \quad (40)$$

公式(43)和(40)一起称为具有积分形式余项的Taylor公式。

证明: 考虑辅助函数

$$\varphi(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{h}).$$

由单变量函数的Taylor公式, 我们得到

$$\varphi(1) = \varphi(0) + \sum_{k=1}^n \frac{\varphi^{(k)}(0)}{k!} + \frac{1}{n!} \int_0^1 \varphi^{(n+1)}(\tau)(1-t)^n dt.$$

另一方面, 我们有

$$\begin{aligned}\varphi^{(k)}(0) &= (h^1 \partial_1 + \cdots + h^m \partial_m)^k f(\mathbf{x}), \quad i = 1, 2, \cdots, n; \\ \varphi^{(n+1)}(t) &= (h^1 \partial_1 + \cdots + h^m \partial_m)^{n+1} f(\mathbf{x} + t\mathbf{h}).\end{aligned}$$

代入上式即得(43)和(40)。证毕

类似于一元函数, 我们有其它形式的余项。

$$\text{拉格朗日余项: } r_{n+1}(\mathbf{x}, \mathbf{h}) = \frac{1}{(n+1)!} (h^1 \partial_1 + \cdots + h^m \partial_m)^{n+1} f(\mathbf{x} + \theta \mathbf{h}), \quad 0 < \theta < 1. \quad (41)$$

$$\text{皮亚诺余项: } r_{n+1}(\mathbf{x}, \mathbf{h}) = o(\|\mathbf{h}\|^n). \quad (42)$$

为了简捷的表示高阶偏导数, 我们引入多重指标记号。记 $\alpha = (\alpha_1, \cdots, \alpha_m)$, 它由非负整数 α_i ($i = 1, 2, \cdots, m$) 组成, 称为多重指标 α 。又记

$$|\alpha| = \alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_m, \quad \alpha! = \alpha_1! \alpha_2! \cdots \alpha_m!.$$

若 $\mathbf{a} = (a_1, \cdots, a_m)$, 则记

$$\mathbf{a}^\alpha = a_1^{\alpha_1} a_2^{\alpha_2} \cdots a_m^{\alpha_m}.$$

记高阶偏导数为:

$$D^\alpha f(\mathbf{x}) := \frac{\partial^{|\alpha|} f(\mathbf{x})}{(\partial x^1)^{\alpha_1} \cdots (\partial x^m)^{\alpha_m}}.$$

使用这些记号, 我们有

$$(a_1 + \cdots + a_m)^k = \sum_{\alpha_1 + \cdots + \alpha_m = k} \frac{k!}{\alpha_1! \cdots \alpha_m!} a_1^{\alpha_1} \cdots a_m^{\alpha_m} = \sum_{|\alpha|=k} \frac{k!}{\alpha!} \mathbf{a}^\alpha$$

Taylor公式可写为:

$$f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}_0) + \sum_{k=1}^n \sum_{|\alpha|=k} \frac{1}{\alpha!} D^\alpha f(\mathbf{x}_0) (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^\alpha + \sum_{|\alpha|=n+1} \frac{1}{\alpha!} D^\alpha f((1-\theta)\mathbf{x}_0 + \theta\mathbf{x}) (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^\alpha. \quad (43)$$

§5. 多变量实值函数的极值

[17° 极值和极值点的必要条件]

定义 33 设 $E \subset \mathbb{R}^m$ 和函数 $f: E \rightarrow \mathbb{R}$ 。如果对于 E 的内点 $\mathbf{x}_0$, 存在邻域 $U(\mathbf{x}_0) \subset E$, 当 $\mathbf{x} \in U(\mathbf{x}_0)$ 时, 有 $f(\mathbf{x}) \leq f(\mathbf{x}_0)$ ($f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$), 则称函数 f 在 E 的内点 $\mathbf{x}_0$ 有局部最大值 (局部最小值)。

如果对 $\mathbf{x} \in U(\mathbf{x}_0) \setminus \{\mathbf{x}_0\}$ 时, 有严格不等式 $f(\mathbf{x}) < f(\mathbf{x}_0)$ ($f(\mathbf{x}) > f(\mathbf{x}_0)$) 成立, 则称函数 f 在 E 的内点 $\mathbf{x}_0$ 有严格局部最大值 (严格局部最小值)。

定义 34 函数的局部极小值和局部极大值通称为函数的局部极值。

定理 17 设 $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^m$ 和 $U(\mathbf{x}_0) \subset \mathbb{R}^m$ 是 $\mathbf{x}_0$ 的一个邻域, 函数 $f: U(\mathbf{x}_0) \rightarrow \mathbb{R}$ 在点 $\mathbf{x}_0$ 关于每个变量 $x^1, \cdots, x^m$ 存在偏导数, 如果函数 f 在点 $\mathbf{x}_0$ 有局部极值, 则有

$$\frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial x^1} = 0, \quad \cdots, \quad \frac{\partial f(\mathbf{x}_0)}{\partial x^m} = 0. \quad (44)$$

定理17表明：函数在它的局部极值点或是不可导，如果可导则 $f' = \mathbf{0}$ ，即条件(44)成立。在可导条件下，条件(44)是极值点的必要条件，但不是极值点充分条件。

定义 35 实值函数满足(44)的点称为该函数的临界点，也称稳定点。

[18° 极值点的充分条件] 本段研究函数取极值的充分条件。

定义 36 对任意的 $x^1, \dots, x^m$ 且 $\|\mathbf{h}\| \neq 0$,

a) 如果二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j > 0$ ，称该二次型是正定的二次型。

b) 如果二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j < 0$ ，称该二次型是负定的二次型。

c) 如果二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j \geq 0$ ，称该二次型是半正定的二次型。

d) 如果二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j \leq 0$ ，称该二次型是半负定的二次型。

e) 如果二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j$ 既不半正定，也不半负定称，即二次型可取到至少两个符号相反的非零值，称该二次型是不定的二次型。

定理 18 设 $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^m$ ， $U(\mathbf{x}_0) \subset \mathbb{R}^m$ 是 $\mathbf{x}_0$ 的一个邻域和函数 $f : U(\mathbf{x}_0) \rightarrow \mathbb{R}$ 。 $f \in C^{(2)}(U(\mathbf{x}_0))$ 。点 $\mathbf{x}_0$ 是 f 的稳定点，如果函数 f 在点 $\mathbf{x}_0$ 的Taylor展开式

$$f(x_0^1 + h^1, \dots, x_0^m + h^m) = f(x_0^1, \dots, x_0^m) + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^m \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x^i \partial x^j} h^i h^j + o(\|\mathbf{h}\|^2) \quad (45)$$

中的二次型

$$\sum_{i,j=1}^m \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x^i \partial x^j} h^i h^j \quad (46)$$

a) 当二次型(46)正定时，函数 f 在 $\mathbf{x}_0$ 取得严格局部极小值。

b) 当二次型(46)负定时，函数 f 在 $\mathbf{x}_0$ 取得严格局部极大值。

c) 当二次型(46)不定时，则函数 f 在 $\mathbf{x}_0$ 没有极值。

证明：设 $\|\mathbf{h}\| \neq 0$ 和 $\mathbf{x}_0 + \mathbf{h} \in U(\mathbf{x}_0)$ ，将(45)改写为

$$f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) = f(\mathbf{x}_0) + \frac{\|\mathbf{h}\|^2}{2} \left(\sum_{i,j=1}^m \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}_0)}{\partial x^i \partial x^j} \frac{h^i}{\|\mathbf{h}\|} \frac{h^j}{\|\mathbf{h}\|} + o(1) \right) \quad (47)$$

其中 $o(1)$ 当 $\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}$ 时是无穷小量。

注意到向量 $(\frac{h^1}{\|\mathbf{h}\|}, \dots, \frac{h^m}{\|\mathbf{h}\|})$ 的范数为1。二次型(47)在 $\mathbb{R}^m$ 中的单位球面

$$S(\mathbf{0}; 1) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m \mid \|\mathbf{x}\| = 1\}$$

上连续且有界。但球面 $S(\mathbf{0}; 1)$ 是有界闭集，于是二次型(46)在 $S(\mathbf{0}; 1)$ 取到最大值 M 和最小值 m 。

如果二次型(46)正定，则 $M \geq m > 0$ ，于是存在 $\delta > 0$ ，使得 $\|\mathbf{h}\| \leq \delta$ 时，有 $|o(1)| < m$ ，这时(47)左端的量保持正号，从而当 $\|\mathbf{h}\| \leq \delta$ 时， $f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) > f(\mathbf{x}_0)$ ，即 $f(\mathbf{x}_0)$ 是严格局部极小值， $\mathbf{x}_0$ 是 f 严格极小点。a)成立。

如果二次型(46)负定, 则 $m \leq M < 0$, 于是存在 $\delta > 0$, 使得 $\|\mathbf{h}\| \leq \delta$ 时, 有 $|o(1)| < |M|$, 这时(47)左端的量保持负号, 从而当 $\|\mathbf{h}\| \leq \delta$ 时, $f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) < f(\mathbf{x}_0)$, 即 $f(\mathbf{x}_0)$ 是严格局部极大值, $\mathbf{x}_0$ 是 f 严格局部极大点。b) 成立。

若二次型(46)有不同的符号, 则 $m < 0 < M$, (47)左端的量具有不同的符号。 $f(\mathbf{x}_0)$ 不是局部极值。c) 成立。证毕

定理18表明: 多元函数的局部极值点的判别, 决定于二次型(46)的正定性或负定性的判定。关于二次型的性质我们有下面的Sylvester定理。

定理 19 (Sylvester准则) 设实系数二次型 $\sum_{i,j=1}^m a_{ij}x^i x^j$, 满足 $a_{ij} = a_{ji}$ ($1 \leq i, j \leq m$), 记系数为矩阵

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mm} \end{pmatrix}.$$

(a) 二次型正定, 当且仅当它的矩阵的所有顺序主子式大于零, 即

$$A_k = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} > 0, \quad 1 \leq k \leq m.$$

(b) 二次型负定, 当且仅当: $a_{11} < 0$, 且每一顺序主子式与下一阶顺序主子式异号, 即全部奇数阶顺序主子式小于零, 而所有偶数阶顺序主子式大于零。

例. 设函数

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

求函数的极值。

解. 设 $y = x^2$, 则 $f(x, x) = x^3 \ln(x^2 + x^6)$ 关于 $x = 0$ 是奇函数, 所以, 原点不是极值点。对于 $(x, y) \neq (0, 0)$, 解方程组

$$\begin{cases} \frac{\partial f(x, y)}{\partial x} = y \ln(x^2 + y^2) + \frac{2x^2 y}{x^2 + y^2} = 0; \\ \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} = x \ln(x^2 + y^2) + \frac{2xy^2}{x^2 + y^2} = 0. \end{cases}$$

得到函数的所有稳定点:

$$(0, \pm 1), (\pm 1, 0), \left(\pm \frac{1}{\sqrt{2e}}, \pm \frac{1}{\sqrt{2e}} \right), \left(\pm \frac{1}{\sqrt{2e}}, \mp \frac{1}{\sqrt{2e}} \right).$$

注意到: $f(x, \pm 1) = \pm x \ln(x^2 + 1)$ 和 $f(\pm 1, y) = \pm y \ln(1 + y^2)$ 是关于 x 或 y 的奇函数, 显然不是极值点。考虑二阶导数:

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x^2} &= \frac{6xy}{x^2 + y^2} - \frac{4x^3 y}{(x^2 + y^2)^2}, \\ \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial x \partial y} &= \ln(x^2 + y^2) + 2 - \frac{4x^2 y^2}{(x^2 + y^2)^2}, \\ \frac{\partial^2 f(x, y)}{\partial y^2} &= \frac{6xy}{x^2 + y^2} - \frac{4xy^3}{(x^2 + y^2)^2}, \end{aligned}$$

所以, 二次型 $\sum_{i,j=1}^2 \partial_{ij} f(x, y) h^i h^j$ 在点 $\left(\frac{1}{\sqrt{2e}}, \frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 和 $\left(-\frac{1}{\sqrt{2e}}, -\frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 的矩阵为

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

它是正定的, 从而函数在点 $\left(\frac{1}{\sqrt{2e}}, \frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 和 $\left(-\frac{1}{\sqrt{2e}}, -\frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 取局部极小值 $f\left(\pm \frac{1}{\sqrt{2e}}, \pm \frac{1}{\sqrt{2e}}\right) = -\frac{1}{2e}$ 。

二次型 $\sum_{i,j=1}^2 \partial_{ij} f(x, y) h^i h^j$ 在点 $\left(\frac{1}{\sqrt{2e}}, -\frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 和 $\left(-\frac{1}{\sqrt{2e}}, \frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 的矩阵为

$$\begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}.$$

它是负定的, 从而函数在点 $\left(\frac{1}{\sqrt{2e}}, -\frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 和 $\left(-\frac{1}{\sqrt{2e}}, \frac{1}{\sqrt{2e}}\right)$ 取局部极大值 $f\left(\pm \frac{1}{\sqrt{2e}}, \mp \frac{1}{\sqrt{2e}}\right) = \frac{1}{2e}$ 。

例. (最小二乘方法) 设通过观测或实验得到一系列数据 $\{(x_i, y_i)\}_{i=1}^n$ 。人们希望获得它们满足的精确曲线的近似解, 为此猜测近似曲线的形式, 例如 $f(x)$ 可能是某种多项式函数, 其系数待定, 我们可以通过使得其与观测值的误差 $f(x_i) - y_i$ 平方和最小来确定待定的系数。这种方法称为最小二乘法。我们通过取 f 为线性函数的情形说明方法。

解. 设所求直线方程为: $y = ax + b$, 其中 a 和 b 是待定系数。考虑误差的平方和:

$$J(a, b) = \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i)^2.$$

我们考虑优化问题:

$$J(\bar{a}, \bar{b}) = \min_{a, b} J(a, b).$$

为此, 令

$$J'_a = 2 \sum_{i=1}^n x_i (ax_i + b - y_i) = 0, \quad J'_b = 2 \sum_{i=1}^n (ax_i + b - y_i) = 0.$$

整理得:

$$a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i, \quad a \sum_{i=1}^n x_i + nb = \sum_{i=1}^n y_i.$$

解出稳定点:

$$\bar{a} = \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - (\sum_{i=1}^n x_i)(\sum_{i=1}^n y_i)}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2}, \quad \bar{b} = \frac{(\sum_{i=1}^n x_i^2)(\sum_{i=1}^n y_i) - (\sum_{i=1}^n x_i y_i)(\sum_{i=1}^n x_i)}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2}.$$

这里分母 $n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2 = 0$, 当且仅当 $x^1 = x^2 = \dots = x^m$ 。参见本章定理5。

为确定极值的性质, 计算二阶偏导数:

$$J''_{aa} = 2 \sum_{i=1}^n x_i^2 > 0, \quad J''_{ab} = 2 \sum_{i=1}^n x_i, \quad J''_{bb} = 2 \sum_{i=1}^n 1 = 2n > 0.$$

矩阵为:

$$\begin{pmatrix} 2 \sum_{i=1}^n x_i^2 & 2 \sum_{i=1}^n x_i \\ 2 \sum_{i=1}^n x_i & 2n \end{pmatrix}$$

一阶顺序主子式为 $2 \sum_{i=1}^n x_i^2 > 0$ ，二阶主子式为 $4n \sum_{i=1}^n x_i^2 - 4(\sum_{i=1}^n x_i)^2 > 0$ 。所以对应二次型是正定的。 $J(a, b)$ 在 $(\bar{a}, \bar{b})$ 取到最小值。最佳的函数选择为 $y = \bar{a}x + \bar{b}$ 。

[19° 点到平面的距离] 作为多元函数极值的一个应用，本段讨论空间一点到平面的距离。函数

$$z^{m+1} = D + A_1 z^1 + \cdots + A_m z^m \quad (48)$$

定义了 $\mathbb{R}^{m+1}$ 中一个超平面 Π 。设 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{m+1}$ 。点 $\mathbf{x}$ 到平面 Π 的距离为：

$$\text{dist}(\mathbf{x}, \Pi) = \min_{Q \in \Pi} \|\mathbf{x} - Q\|.$$

我们有下面的结论。

命题 19 设超平面由(48)给出，则 $\mathbb{R}^{m+1}$ 中点 $(\mathbf{x}_0, x^{m+1})$ 到平面 Π 的距离为：

$$\text{dist}(\mathbf{x}, \Pi) = \frac{|x^{m+1} - D - A_1 x^1 - \cdots - A_m x^m|}{\sqrt{1 + A_1^2 + \cdots + A_m^2}} \quad (49)$$

证明：记 $P = (x^1, \dots, x^{m+1})$ 是 $\mathbb{R}^{m+1}$ 中一点， $Q = (z^1, \dots, z^m, D + A_1 z^1 + \cdots + A_m z^m)$ 是平面 Π 上任意点，则

$$\|P - Q\|^2 = \sum_{i=1}^m (x^i - z^i)^2 + (x^{m+1} - D - \sum_{i=1}^m A_i z^i)^2$$

求稳定点：

$$\partial_{z^j} \|P - Q\|^2 = -2(x^j - z^j) - 2A_j(x^{m+1} - D - \sum_{i=1}^m A_i z^i) = 0$$

即

$$(x^j - z^j) + A_j(x^{m+1} - D - \sum_{i=1}^m A_i z^i) = 0, \quad 1 \leq j \leq m.$$

整理得

$$x^{m+1} - D - \sum_{i=1}^m A_i x^i = (1 + \sum_{i=1}^m A_i^2)(x^{m+1} - D - \sum_{i=1}^m A_i z^i).$$

回代得

$$x^i - z^i = -\frac{A_i(x^{m+1} - D - A_1 x^1 - \cdots - A_m x^m)}{1 + A_1^2 + \cdots + A_m^2}, \quad 1 \leq i \leq m.$$

考察二阶偏导数

$$\partial_{z^i z^j} \|P - Q\|^2 = 2\delta_{ij} + 2A_i A_j$$

二次型

$$\sum_{i,j=1}^m (\delta_{ij} + A_i A_j) h^i h^j = 2\|\mathbf{h}\|^2 + 2(A_1 h^1 + \cdots + A_m h^m)^2 > 0, \quad \forall \|\mathbf{h}\| \neq 0$$

正定。稳定点为极小值点。于是

$$\min_{Q \in \Pi} \|P - Q\| = \frac{|x^{m+1} - D - A_1 x^1 - \cdots - A_m x^m|}{\sqrt{1 + A_1^2 + \cdots + A_m^2}}.$$

证毕

[20° 全微分的几何意义] 本段研究函数可微性的几何意义。

a. 超平面的法向量 在 $\mathbb{R}^m$ 过点 $\mathbf{x}_0$ 的超平面 Π 的一般形式为

$$A_1(x^1 - x_0^1) + \cdots + A_m(x^m - x_0^m) = 0.$$

记 $\mathbf{A} = (A^1, \dots, A^m)$, 则上式可以表示为

$$\langle \mathbf{A}, \mathbf{x} - \mathbf{x}_0 \rangle = 0, \quad \forall \mathbf{x} \in \Pi.$$

这表明向量 $\mathbf{A}$ 和向量 $\mathbf{x} - \mathbf{x}_0$ 正交或垂直。当 $\mathbf{x} \in \Pi$ 时, $\mathbf{x} - \mathbf{x}_0$ 为放置在 Π 上的一个向量, 于是几何上, 此式表明: 向量 $\mathbf{A}$ 正交或垂直于超平面 Π , 换言之, 超平面是过一给定点与法向量垂直的直线构成的。在 $\mathbb{R}^3$ 中, 这和人们的常识吻合的。

定义 37 设 $\mathbb{R}^m$ 是过点 $\mathbf{x}_0$ 的超平面 Π :

$$A_1(x^1 - x_0^1) + \cdots + A_m(x^m - x_0^m) = 0.$$

向量 $\mathbf{A} = (A^1, \dots, A^m)$ 称为超平面 Π 的法向量。

在 $\mathbb{R}^m$ 给定一个非零向量 $\mathbf{A}$ 作为法向量和一个位置点 $\mathbf{x}_0$, 即确定了一个过点 $\mathbf{x}_0$ 的超平面。

b. 曲面的法向量 设 $G \subset \mathbb{R}^m$ 和函数 $f: G \rightarrow \mathbb{R}$ 。其图像构成了 $\mathbb{R}^{m+1}$ 中的一片超曲面 $S: \{(\mathbf{x}, f(\mathbf{x})) | \mathbf{x} \in G\}$ 。若函数 $f(\mathbf{x})$ 在点 $\mathbf{x}_0$ 可微, 考察过点 $\mathbf{x}_0$ 的超平面:

$$x^{m+1} = f(\mathbf{x}_0) + \partial_1 f(\mathbf{x}_0)(x^1 - x_0^1) + \cdots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)(x^m - x_0^m).$$

写成标准形式:

$$\partial_1 f(\mathbf{x}_0)(x^1 - x_0^1) + \cdots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)(x^m - x_0^m) - (x^{m+1} - f(\mathbf{x}_0)) = 0. \quad (50)$$

即为 $\mathbb{R}^{m+1}$ 中的超平面, 其法向量为:

$$(\partial_1 f(\mathbf{x}_0), \dots, \partial_m f(\mathbf{x}_0), -1) \quad (51)$$

称为曲面 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的法向量。

曲面 S 过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的法线方程为:

$$x^1 = x_0^1 + t\partial_1 f(\mathbf{x}_0), \quad \dots, \quad x^m = x_0^m + t\partial_m f(\mathbf{x}_0), \quad z = f(\mathbf{x}_0) - t,$$

或等价地

$$\frac{x^1 - x_0^1}{\partial_1 f(\mathbf{x}_0)} = \cdots = \frac{x^m - x_0^m}{\partial_m f(\mathbf{x}_0)} = \frac{z - f(\mathbf{x}_0)}{-1}.$$

c. 曲面的切向量和切平面 如果 S 上的一条由点 $\mathbf{x}_0$ 出发的道路 $\Gamma: I \rightarrow S$, 其表达式 $(x^1(t), \dots, x^{m+1}(t))$ 是可微函数, 那么向量 $(\dot{x}^1(0), \dots, \dot{x}^{m+1}(0))$ 是时刻 $t = 0$ 的速度向量, 由速度方向与经过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 确定的直线在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 与道路确定的 S 上曲线相切, 该直线称为曲面 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的一条切线。由此引入切向量定义。

定义 38 如果由向量 $\mathbf{a} = (a^1, \dots, a^{m+1})$ 和经过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 确定的直线在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处与曲面 S 上过此点的某切线重合, 则 $\mathbf{a}$ 称为曲面 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的切向量。

我们考察切向量的性质。

命题 20 设 f 在点 $\mathbf{x}_0$ 的某个领域内可微, S 是由 $(\mathbf{x}, f(\mathbf{x}))$ 生成的曲面。一个向量 $\boldsymbol{\xi}$ 是 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的切向量, 当且仅当: $\boldsymbol{\xi}$ 与 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的法向量(51)正交。

证明: 设曲面 S 上一条由点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 出发的道路 $\Gamma: I \rightarrow S$, 其表达式为 $(x^1(t), \dots, x^m(t), f(x^1(t), \dots, x^m(t)))$, 则在 $t = 0$ 时刻, 其切向量为:

$$(\dot{x}^1(0), \dots, \dot{x}^m(0), \partial_1 f(\mathbf{x}_0)\dot{x}^1(0) + \dots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)\dot{x}^m(0)).$$

显然, 这个向量与 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的法向量的内积为零, 即两向量正交。如果 $\boldsymbol{\xi}$ 是 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的切向量, 则过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 沿 $\boldsymbol{\xi}$ 方向的直线与 S 上某条道路 $\mathbf{x}(t)$ 在该点生成的切线重合, 从而 $\boldsymbol{\xi} = \lambda \dot{\mathbf{x}}(0)$, 其中 $\lambda \in \mathbb{R}$ 。因此 $\boldsymbol{\xi}$ 也与 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的法向量正交。

反之, 设向量 $\boldsymbol{\xi}$ 与 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的法向量正交, 即

$$\partial_1 f(\mathbf{x}_0)\xi + \dots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)\xi^m - \xi^{m+1} = 0.$$

考虑过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 沿方向 $\boldsymbol{\xi}$ 的直线:

$$x^1 = x_0^1 + \xi^1 t, \dots, x^m = x_0^m + \xi^m t, x^{m+1} = f(\mathbf{x}_0) + \xi^{m+1} t.$$

我们证明: 它与过点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 的某条切线重合。取道路:

$$x^1 = x_0^1 + \xi^1 t, \dots, x^m = x_0^m + \xi^m t, x^{m+1} = f(x_0^1 + \xi^1 t, \dots, x_0^m + \xi^m t).$$

则

$$\dot{x}^1(0) = \xi^1, \dots, \dot{x}^m(0) = \xi^m, \dot{x}^{m+1}(0) = \partial_1 f(\mathbf{x}_0)\xi^1 + \dots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)\xi^m.$$

它与该点处法向量正交, 即

$$\partial_1 f(\mathbf{x}_0)\dot{x}^1(0) + \dots + \partial_m f(\mathbf{x}_0)\dot{x}^m(0) - \dot{x}^{m+1}(0) = 0$$

既然 $\dot{x}^1(0) = \xi^1, \dots, \dot{x}^m(0) = \xi^m$ 。于是 $\xi^{m+1} = \dot{x}^{m+1}(0)$ 。这证明了该直线为一条切线。所以 $\boldsymbol{\xi}$ 是切向量。证毕

推论 6 设 $f(\mathbf{x})$ 在点 $\mathbf{x}_0$ 的某个领域内可微。则 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处超平面(50)上的任意方向向量都是曲面 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的切向量。

根据以上事实由(50)确定的超平面是曲面 S 在点 $(\mathbf{x}_0, f(\mathbf{x}_0))$ 处的切平面。函数在一点可微等价于在该点存在切平面。全微分的几何意义在于用该点处的切平面局部近似曲面。

下面讨论全微分的应用: 近似计算和误差估计。

例. 近似计算 $1.08^{3.96}$ 的近似值。

解. 设 $f(x, y) = x^y$ 。令 $x = 1, y = 2, \Delta x = 0.08$ 和 $\Delta y = -0.04$ 。于是

$$\begin{aligned} 1.08^{3.96} &= f(x + \Delta x, y + \Delta y) \simeq f(1, 4) + f_x(1, 4)\Delta x + f_y(1, 4)\Delta y \\ &= x^y + yx^{y-1}\Delta x + x^y \ln x \Delta y = 1^4 + 4 \cdot 1^3 \cdot 0.08 + 1^4 \cdot \ln 1 \cdot (-0.04) = 1.32 \end{aligned}$$

例. 应用公式 $S = \frac{1}{a} b \sin C$ 计算三角形面积。现测得 $a = 12.50, b = 8.30, C = 30^\circ$ 。若测量 a, b 的误差为 ± 0.01 , C 的测量误差为 $\pm 0.1^\circ$ 。求用此公式计算三角形面积时的绝对误差限与相对误差限。

解. 依据题意, 测量中 a, b, C 的绝对误差限分别为

$$|\Delta a| = 0.01, \quad |\Delta b| = 0.01, \quad |\Delta C| = 0.1^\circ = \frac{\pi}{1800}.$$

由于

$$\begin{aligned} |\Delta S| &\simeq |dS| = |\partial_a S \Delta a + \partial_b S \Delta b + \partial_C S \Delta C| \\ &\leq \frac{1}{2} (|b \sin C| |\Delta a| + |a \sin C| |\Delta b| + |ab \cos C| |\Delta C|) \end{aligned}$$

绝对误差限为:

$$|\Delta S| \simeq 0.13.$$

因为 $S = 0.5 \cdot 12.50 \cdot 8.330 \cdot 0.5 \simeq 25.94$, 所以相对误差限为

$$\left| \frac{\Delta S}{S} \right| \simeq \frac{0.13}{25.94} \approx 0.5\%.$$

§6. 隐函数定理

[21° 隐函数的基本概念] 具有形式 $y = f(x)$ 的函数称为显函数, 简称为函数。由一个方程式 $F(x, y) = 0$ 确定的变量对应法则, 称为隐函数。我们以二元函数为例, 给出隐函数的一些基本概念。

设 $E \subset \mathbb{R}^2$, 函数 $F: E \rightarrow \mathbb{R}$ 。对于方程

$$F(x, y) = 0 \tag{52}$$

如果存在集合 $I \times J \subset E$, 对任意 $x \in I$, 有唯一确定的 $y \in J$, 使得 $(x, y) \in E$, 且满足方程(52), 则称方程(52)确定了定义在 I 上, 值域含于 J 的隐函数, 若将它记为

$$y = f(x), \quad x \in I, \quad y \in J,$$

则成立恒等式:

$$F(x, f(x)) = 0.$$

隐式方程确定的函数往往是局部的。隐式方程可能确定 y 为自变量 x 的函数, 也可能 x 为自变量 y 的函数。

隐式方程确定的函数可以是多解的。隐函数的存在唯一性是局部性质, 即在局限定区域上存在唯一。例如: 考虑圆方程 $x^2 + y^2 = 1$ 。它在区间 $[-1, 1]$ 上确定两个函数 $y = \sqrt{1 - x^2}$ 和 $y = -\sqrt{1 - x^2}$ 。但如果分别限定在 $[-1, 1] \times [0, 1]$ 和 $[-1, 1] \times [0, -1]$ 上, 则解唯一。

并不是任一隐式方程式都能确定出隐函数, 例如方程式 $x^2 + y^2 + c = 0$, 当 $c > 0$ 时, 就没有实值解。研究在什么条件, 隐式方程式能够确定出隐式函数, 这是本节的任务。

倘若隐式方程式能够确定出隐函数, 一般讲也不一定能从方程中解出 $y = f(x)$, 这里 $f(x)$ 用初等函数和它们的复合表达。例如对于方程

$$y - x - \frac{1}{2} \sin y = 0$$

确实存在一个定义在 $(-\infty, +\infty)$ 上的函数, 但这个函数却无法用初等函数和它们的复合表达出来。

[22° 隐函数定理的最简单情形] 我们首先考虑隐式方程仅含两个变量的最简单的情形。

定理 20 若函数 $F(x, y)$ 满足如下条件:

- (1) 存在点 (x_0, y_0) , 使得 $F(x_0, y_0) = 0$;
- (2) $F(x, y)$ 在以 (x_0, y_0) 为内点的某个区域 $D \subset \mathbb{R}^2$ 上连续;

(3) $F(x, y)$ 在 D 内存在连续的偏导数 $F'_y(x, y)$;

(4) $F'_y(x_0, y_0) \neq 0$;

则

1° 在点 (x_0, y_0) 的某邻域 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha) \times (y_0 - \beta, y_0 + \beta) \subset D$ 上, 方程 $F(x, y) = 0$ 唯一地确定了一个定义在 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 上, 取值在 $(y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 的隐函数 $y = f(x)$, 使得当 $x \in (x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 时, $F(x, f(x)) \equiv 0$ 和 $y_0 = f(x_0)$ 。

2° $f(x)$ 在 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 上连续。

证明: 先证隐函数 f 的存在唯一性。由条件(4), 不妨设 $F'_y(x_0, y_0) > 0$ (若 $F'_y(x_0, y_0) < 0$, 则考虑方程 $-F(x, y) = 0$)。在由条件(3), $F'_y(x, y)$ 在 D 上连续, 由连续函数的局部保号性, 存在 (x_0, y_0) 的一个方邻域 $(x_0 - \alpha', x_0 + \alpha') \times (y_0 - \beta, y_0 + \beta) \subset D$, 在其上 $F'_y(x, y) > 0$ 。对 $(x_0 - \alpha', x_0 + \alpha')$ 中每一个 x , 函数 $F(x, y)$ 关于 y 在 $(y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 是严格单调增函数。由条件(1), 我们有

$$F(x_0, y_0 - \beta) < F(x_0, y_0) = 0 < F(x_0, y_0 + \beta)$$

再次利用 F 在 D 上的连续性, 存在 $0 < \alpha \leq \alpha'$, 使得

$$F(x, y_0 - \beta) < 0 < F(x, y_0 + \beta), \quad \forall x \in (x_0 - \alpha, x_0 + \alpha).$$

对每一个 $x \in (x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$, 利用关于 y 的一元函数 $F(x, y)$ 的连续性和介值定理, 存在 $y_0 - \beta < y < y_0 + \beta$, 使得 $F(x, y) = 0$ 。又由 $F(x, y)$ 关于 y 的严格单调增性质, 在 $[y_0 - \beta, y_0 + \beta]$ 中, 这样的 (x, y) 是唯一的。这个唯一确定的关系记为 $y = f(x)$, 它的定义域为 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$, 值域包含在 $(y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 。则邻域 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha) \times (y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 满足 1° 所有结论。

再证明隐函数 f 的连续性。设 $\bar{x} \in (x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 。对任意 $\epsilon > 0$, 且满足

$$y_0 - \beta \leq \bar{y} - \epsilon < \bar{y} < \bar{y} + \epsilon \leq y_0 + \beta.$$

由 $F(\bar{x}, y)$ 的严格单调增性,

$$F(\bar{x}, \bar{y} - \epsilon) < F(\bar{x}, \bar{y}) = 0 < F(\bar{x}, \bar{y} + \epsilon).$$

由 F 的连续性, 存在 $\delta > 0$, 使得当 $x \in (\bar{x} - \delta, \bar{x} + \delta)$ 时,

$$F(x, \bar{y} - \epsilon) < 0 < F(x, \bar{y} + \epsilon).$$

再由 F 的关于 y 的连续性和介值定理, 存在 $\bar{y} - \epsilon \leq y \leq \bar{y} + \epsilon$, 使得 $F(x, y) = 0$ 。但由 F 的关于 y 的局部严格单调增性, 在 $(y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 中满足 $F(x, y) = 0$ 的 y 是唯一的, 而 $F(x, f(x)) = 0$ 且 $f(x) \in (y_0 - \beta, y_0 + \beta)$, 于是必有 $y = f(x)$, 这表明:

$$|f(x) - f(\bar{x})| = |y - \bar{y}| < \epsilon, \quad \forall x \in (\bar{x} - \delta, \bar{x} + \delta).$$

这证明了 f 在点 $\bar{x}$ 的连续性。再由 $\bar{x}$ 的任意性, 得证 f 在 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 的连续性。证毕

注1 条件(3)和(4)仅仅用来保证在点 (x_0, y_0) 的某个邻域内函数 $F(x, y)$ 关于 y 是严格单调增的, 因此这两个条件可以减弱为“ F 在点 (x_0, y_0) 的某个邻域内关于 y 是严格单调增的”。

注2 如果条件(3)和(4)改为 $F_x(x, y)$ 连续和 $F_x(x_0, y_0) \neq 0$, 则结论为存在唯一的局部连续函数 $x = g(y)$ 。

定理 21 设定理 20 的条件成立, 又设在 D 上还存在连续的偏导数 $F_x(x, y)$, 则由方程式 $F(x, y) = 0$ 确定的隐函数 $y = f(x)$ 在其定义域 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 上有连续的导数, 且

$$f'(x) = -\frac{F'_x(x, f(x))}{F'_y(x, f(x))}. \quad (53)$$

进一步, 如果 $F \in C^{(p)}(D)$, 其中 $p \geq 1$, 则隐函数 $f \in C^{(p)}(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$ 。例如

$$\begin{aligned} f''(x) &= -\frac{F''_{xx} + 2F''_{xy}f'(x) + F''_{yy}(f'(x))^2}{F'_y} \\ &= \frac{F'_x(F''_{xy} + F''_{yy}f'(x)) - F'_y(F''_{xx} + F''_{xy}f'(x))}{(F'_y)^2} \\ &= \frac{2F'_xF'_yF''_{xy} - (F'_x)^2F''_{yy} - (F'_y)^2F''_{xx}}{(F'_y)^3}, \end{aligned} \quad (54)$$

其中 $F'_x, F'_y, F''_{xx}, F''_{xy}, F''_{yy}$ 是在点 $(x, f(x))$ 的值。

证明: 对任意 $x, x + \Delta x \in (x_0 - \alpha, x_0 + \alpha)$, 注意到

$$F(x, f(x)) = F(x + \Delta x, f(x + \Delta x)) = 0.$$

由多元函数的中值定理, 得

$$\begin{aligned} 0 &= F(x + \Delta x, f(x + \Delta x)) - F(x, f(x)) = F'_x(x + \theta\Delta x, f(x) + \theta(f(x + \Delta x) - f(x)))\Delta x \\ &\quad + F'_y(x + \theta\Delta x, f(x) + \theta(f(x + \Delta x) - f(x)))(f(x + \Delta x) - f(x)), \quad 0 < \theta < 1. \end{aligned}$$

于是

$$\frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x} = -\frac{F'_x(x + \theta\Delta x, f(x) + \theta(f(x + \Delta x) - f(x)))}{F'_y(x + \theta\Delta x, f(x) + \theta(f(x + \Delta x) - f(x)))},$$

进而

$$f'(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x} = -\frac{F'_x(x, f(x))}{F'_y(x, f(x))}.$$

对等式

$$F'_x(x, f(x)) + F'_y(x, f(x))f'(x) = 0$$

上式两端关于 x 利用复合函数求导得链式法则再求导, 得

$$F''_{xx}(x, f(x)) + 2F''_{xy}(x, f(x))f'(x) + F''_{yy}(x, f(x))(f'(x))^2 + F'_y(x, f(x))f''(x) = 0$$

整理即得二阶导数:

$$f''(x) = -\frac{F''_{xx} + 2F''_{xy}f'(x) + F''_{yy}(f'(x))^2}{F'_y}$$

依次类推, 可得更高阶导数。证毕

注3 定理的条件(3)和(4)仅仅是充分的。例如方程 $y^3 - x^3 = 0$ 在点 $(0, 0)$, $F_y(0, 0) = 0$, 但仍能确定唯一的连续函数 $y = x$ 。但 $F_y(0, 0) = 0$ 往往导致定理结论不成立。例如双纽线方程

$$F(x, y) = (x^2 + y^2)^2 - x^2 + y^2 = 0.$$

在原点 $(0, 0)$ 处 $F'_x(0, 0) = F'_y(0, 0) = 0$, 且在原点 $(0, 0)$ 处不可能存在唯一的连续可微的隐函数, 因为过原点, 双纽线有两个交叉的分枝, 无论上下还是左右分开, 在原点都不可导。

[23° $F(x^1, \dots, x^m, y) = 0$ 情形的隐函数定理] 很容易将隐函数定理推广到 $F(x^1, \dots, x^m, y) = 0$ 的情况。

定理 22 若函数 $F(x^1, \dots, x^m, y)$ 满足如下条件:

(1) 存在 $(x_0^1, \dots, x_0^m, y_0)$, 使得 $F(x_0^1, \dots, x_0^m, y_0) = 0$;

(2) $F(x^1, \dots, x^m, y)$ 在以 $(x_0^1, \dots, x_0^m, y_0)$ 为内点的某个区域 $D \subset \mathbb{R}^{m+1}$ 上连续;

(3) $F(x^1, \dots, x^m, y)$ 在 D 内存在连续的偏导数 $F'_y(x^1, \dots, x^m, y)$;

(4) $F'_y(x_0^1, \dots, x_0^m, y_0) \neq 0$;

则存在 $m+1$ 维区间 $I = I_x^m \times I_y$, 其中

$$I_x^m = \{(x^1, \dots, x^m) \in \mathbb{R}^m \mid |x^i - x_0^i| < \alpha^i, i = 1, 2, \dots, m\},$$

$$I_y = \{y \in \mathbb{R} \mid |y - y_0| < \beta\},$$

满足: $I \subset D$, 且存在函数 $y = f(x^1, \dots, x^m)$, 对任意点 $(x^1, \dots, x^m, y) \in I_x^m \times I_y$, 成立

$$F(x^1, \dots, x^m, y) = 0 \Leftrightarrow y = f(x^1, \dots, x^m). \quad (55)$$

并且 $y = f(x^1, \dots, x^m)$ 在 I_x^m 上连续和 $y_0 = f(x_0^1, \dots, x_0^m)$ 。同时, $y = f(x^1, \dots, x^m)$ 的偏导数可按式计算

$$\frac{\partial f(x^1, \dots, x^m)}{\partial x^i} = -\frac{F'_{x^i}(x^1, \dots, x^m, f(x^1, \dots, x^m))}{F'_y(x^1, \dots, x^m, f(x^1, \dots, x^m))}, \quad i = 1, 2, \dots, m. \quad (56)$$

进一步, 如果 $F(x^1, \dots, x^m, y) \in C^{(p)}(D)$, ($p \geq 1$), 则 $f \in C^{(p)}(I_x^m)$ 。

[24° 单个函数隐函数定理的应用] 我们给出在单个实值函数情形的隐函数定理的一些应用。

a. 隐函数求导

例1. 设方程

$$F(x, y) = y - x - \frac{1}{2} \sin y = 0.$$

函数 F 及其偏导数 F_x 和 F_y 在平面 $\mathbb{R}^2$ 上任意点连续, 且 $F(0, 0) = 0$ 和 $F_y(x, y) = 1 - \frac{1}{2} \cos y \geq \frac{1}{2} > 0$, 所以方程至少在原点 $(0, 0)$ 的近旁确定了一个连续可导的函数 $y = f(x)$ 。进一步可将这个函数关系开拓到这个 $(-\infty, +\infty)$ 。其导数为

$$f'(x) = -\frac{F'_x(x, y)}{F'_y(x, y)} = \frac{2}{2 - \cos y}.$$

在这个例子中, 我们无法利用初等函数的复合显示地表示出 $y = f(x)$ 。

例2. 设函数 $z = z(x, y)$ 由方程 $F(x - z, y - z) = 0$ 确定, 其中 F 具有直到二阶的连续偏导数。求证:

$$z''_{xx} + 2z''_{xy} + z''_{yy} = 0.$$

证明: 注意到 $\tilde{F}(x, y, z) = F(u, v)$, 其中 $u = x - z$ 和 $v = y - z$ 。利用复合函数求导公式:

$$\tilde{F}'_x = F'_u, \quad \tilde{F}'_y = F'_v, \quad \tilde{F}'_z = -(F'_u + F'_v).$$

再利用隐函数求导公式:

$$z'_x = -\frac{\tilde{F}'_x}{\tilde{F}'_z} = \frac{F'_u}{F'_u + F'_v}, \quad z'_y = -\frac{\tilde{F}'_y}{\tilde{F}'_z} = \frac{F'_v}{F'_u + F'_v},$$

所以 $z'_x + z'_y = 1$ 。于是

$$z''_{xx} + z''_{xy} = 0, \quad z''_{xy} + z''_{yy} = 0.$$

二式相加得到:

$$z''_{xx} + 2z''_{xy} + z''_{yy} = 0.$$

例3. 求由方程

$$F(x, y, z) = xyz^3 + x^2 + y^3 - z = 0$$

在点(0, 1)附近所确定的二元函数 $z = z(x, y)$ 在(0, 1)点处的全微分。

解：由于 $F(0, 1, 1) = 0$, $F'_x = yz^3 + 2x$, $F'_y = xz^3 + 3y^2$ 和 $F'_z = 3xy^2 - 1$, F'_x , F'_y 和 F'_z 连续, 且 $F'_z(0, 1, 1) = -1 < 0$, 根据隐函数存在定理, 方程 $F(x, y, z) = 0$ 在点(0, 1, 1)近旁唯一确定连续可微隐函数 $z = z(x, y)$, 其偏导数为:

$$\frac{\partial z}{\partial x} = -\frac{F'_x}{F'_z} = \frac{yz^3 + 2x}{1 - 3xyz^2}, \quad \frac{\partial z}{\partial y} = -\frac{F'_y}{F'_z} = \frac{xz^3 + 3y^2}{1 - 3xyz^2}.$$

在点(0, 1, 1)处, $\partial_x z(0, 1) = 1$ 和 $\partial_y z(0, 1) = 3$ 。所以, 隐函数 $z = z(x, y)$ 在点(0, 1)近旁的全微分为

$$dz|_{(0,1)} = dx + 3dy.$$

b. 隐函数的极值问题 作为一个例子, 我们考虑下面问题。

例4. 讨论Decartes叶形线

$$x^3 + y^3 - 3axy = 0 \quad (a > 0)$$

所确定的隐函数 $y = f(x)$ 的极值问题。

解：令 $F(x, y) = x^3 + y^3 - 3axy$ 。则

$$F'_x = 3(x^2 - ay), \quad F'_y = 3(y^2 - 3x).$$

在点(0, 0)和 $(\sqrt[3]{4}a, \sqrt[3]{2}a)$ 处, $F'(0, 0) = F'(\sqrt[3]{4}a, \sqrt[3]{2}a) = 0$ 。除这两点外, 在其它点近旁, 方程 $F(x, y) = 0$ 均可确定隐函数 $y = f(x)$, 且其一阶导数为:

$$y' = -\frac{F'_x}{F'_y} = \frac{ay - x^2}{y^2 - ax}.$$

又由 $F''_{xx} = 6x$, $F''_{xy} = -3a$ 和 $F''_{yy} = 6y$ 使得

$$2F'_x F'_y F''_{xy} = -54a(x^2 - ay)(y^2 - ax), \quad (F'_x)^2 F''_{yy} = 54y(x^2 - ay)^2, \quad (F'_y)^2 F''_{xx} = 54x(y^2 - ax)^2.$$

于是

$$y'' = \frac{2F'_x F'_y F''_{xy} - (F'_x)^2 F''_{yy} - (F'_y)^2 F''_{xx}}{(F'_y)^3} = -\frac{2a^3 xy}{(y^2 - ax)^3}.$$

联立方程

$$x^3 + y^3 - 3axy = 0, \quad \frac{ay - x^2}{y^2 - ax} = 0,$$

解出稳定点 $A = (\sqrt[3]{2}a, \sqrt[3]{4}a)$ 。在稳定点, $y''|_A = -4/(\sqrt[3]{2}a) < 0$ 。所以隐函数 $y = f(x)$ 在点 $(\sqrt[3]{2}a, \sqrt[3]{4}a)$ 取局部极大值 $\sqrt[3]{4}a$ 。

d. 反函数的存在性及其导数 我们应用多元方程的隐函数定理研究反函数的存在性及其导数。设函数 $y = f(x)$ 在点 x_0 的某个邻域内有连续的导数 $f'(x)$ 且 $y_0 = f(x_0)$ 。考虑方程:

$$F(x, y) = y - f(x) = 0.$$

由于 $F(x_0, y_0) = 0$, $F'_y(x, y) = 1$ 和 $F'_x(x, y) = -f'(x)$ 。所以, 只要 $f'(x_0) \neq 0$, 根据隐函数定理, 在 (x_0, y_0) 的某个邻域内 $(x_0 - \alpha, x_0 + \alpha) \times (y_0 - \beta, y_0 + \beta)$ 上存在连续可微的反函数 $x = g(y)$, 且反函数的导数是:

$$g'(y) = -\frac{F'_y}{F'_x} = \frac{1}{f'(g(y))}.$$

此即一元函数的反函数求导公式。

c. 隐函数确定的平面曲线的切线与法线 设曲线由方程

$$F(x, y) = 0$$

给出, 我们考察平面曲线的切线方程和法线方程。设 $F(x, y)$ 在点 (x_0, y_0) 的某个邻域内满足隐函数存在定理。不妨设 $F'_y(x_0, y_0) \neq 0$ 。于是方程 $F(x, y) = 0$ 在 (x_0, y_0) 的某个邻域内唯一确定连续可微函数 $y = f(x)$, 使得 $F(x, f(x)) = 0$, $y_0 = f(x_0)$ 且

$$\frac{dy}{dx} = -\frac{F'_x(x, y)}{F'_y(x, y)}.$$

在 (x_0, y_0) 点近旁, 平面曲线 L 为 $(x, y(x))$, 其切线方程为:

$$\text{切线方程: } y - y_0 = -\frac{F'_x(x_0, y_0)}{F'_y(x_0, y_0)}(x - x_0). \quad (57)$$

写成对称的形式

$$\text{切线方程: } F'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + F'_y(x_0, y_0)(y - y_0) = 0. \quad (58)$$

法线方程为:

$$\text{法线方程: } y - y_0 = \frac{F'_y(x_0, y_0)}{F'_x(x_0, y_0)}(x - x_0). \quad (59)$$

写成对称的形式

$$\text{法线方程: } \frac{x - x_0}{F'_x(x_0, y_0)} = \frac{y - y_0}{F'_y(x_0, y_0)}. \quad (60)$$

d. 隐函数确定的曲面的切平面与法线 设曲面由方程

$$F(x, y, z) = 0$$

给出, 我们考察曲面的法线方程和切面方程。设 $F(x, y, z)$ 在点 (x_0, y_0, z_0) 的某个邻域内满足隐函数存在定理。不妨设 $F'_z(x_0, y_0, z_0) \neq 0$ 。于是方程 $F(x, y, z) = 0$ 在 (x_0, y_0, z_0) 的某个邻域内唯一确定连续可微函数 $z = z(x, y)$, 使得 $F(x, y, z(x, y)) = 0$ 且

$$\frac{\partial z}{\partial x} = -\frac{F'_x(x, y, z)}{F'_z(x, y, z)}, \quad \frac{\partial z}{\partial y} = -\frac{F'_y(x, y, z)}{F'_z(x, y, z)}.$$

在 (x_0, y_0, z_0) 点近旁, 曲面 S 为 $(x, y, z(x, y))$, 其切平面方程为:

$$z - z_0 = -\frac{F'_x(x_0, y_0, z_0)}{F'_z(x_0, y_0, z_0)}(x - x_0) - \frac{F'_y(x_0, y_0, z_0)}{F'_z(x_0, y_0, z_0)}(y - y_0).$$

写成对称的形式

$$\text{切平面方程: } F'_x(x_0, y_0, z_0)(x - x_0) + F'_y(x_0, y_0, z_0)(y - y_0) + F'_z(x_0, y_0, z_0)(z - z_0) = 0. \quad (61)$$

法线方程为:

$$\text{法线方程: } \frac{x - x_0}{F'_x(x_0, y_0, z_0)} = \frac{y - y_0}{F'_y(x_0, y_0, z_0)} = \frac{z - z_0}{F'_z(x_0, y_0, z_0)} \quad (62)$$

或

$$x = x_0 + tF'_x(x_0, y_0, z_0), \quad y = y_0 + tF'_y(x_0, y_0, z_0), \quad z = z_0 + tF'_z(x_0, y_0, z_0), \quad -\infty < t \leq +\infty. \quad (63)$$

例5. 求椭球面 $x^2 + 2y^2 + 3z^2 = 6$ 在点 $(1, 1, 1)$ 处的切平面和法线方程。

解：令 $F(x, y, z) = x^2 + 2y^2 + 3z^2 - 6$ ，则 $F'_x = 2x$ ， $F'_y = 4y$ 和 $F'_z = 6z$ 。它们在全空间处处连续。在点 $(1, 1, 1)$ 处， $F(1, 1, 1) = 0$ ，且 $F'_x(1, 1, 1) = 2$ ， $F'_y(1, 1, 1) = 4$ 和 $F'_z(1, 1, 1) = 6$ ，其切平面为

$$2(x - 1) + 4(y - 1) + 6(z - 1) = 0$$

即

$$x + 2y + 3z = 6.$$

法线方向为：

$$\frac{x-1}{1} = \frac{y-1}{2} = \frac{z-1}{3},$$

即

$$x = 1 + t, \quad y = 1 + 2t, \quad z = 1 + 3t, \quad -\infty < t < +\infty.$$

例6. 证明：曲面 $f(\frac{x-a}{z-c}, \frac{y-b}{z-c}) = 0$ 的任意切平面都过某个定点，其中 f 是连续可微函数。

证明：令 $F(x, y, z) = f(\frac{x-a}{z-c}, \frac{y-b}{z-c})$ 。记 $f = f(u, v)$ ，其中 $u = \frac{x-a}{z-c}$ ， $v = \frac{y-b}{z-c}$ 。设在点 $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$ ，函数 $F(P_0) = 0$ ，且

$$F'_x(P_0) = \frac{f'_u(P_0)}{z_0 - c}, \quad F'_y = \frac{f'_v(P_0)}{z_0 - c}, \quad F'_z = -\frac{(x_0 - a)f'_u(P_0) + (y_0 - b)f'_v(P_0)}{(z_0 - c)^2},$$

切平面方程为：

$$(x - x_0)f'_u(P_0) + (y - y_0)f'_v(P_0) - (z - z_0)\frac{(x_0 - a)f'_u(P_0) + (y_0 - b)f'_v(P_0)}{z_0 - c} = 0.$$

显然，取点 $(x, y, z) = (a, b, c)$ ，代入上式即得恒等式：

$$(a - x_0)f'_u(P_0) + (b - y_0)f'_v(P_0) - (c - z_0)\frac{(x_0 - a)f'_u(P_0) + (y_0 - b)f'_v(P_0)}{z_0 - c} \equiv 0.$$

这表明：任意点的切平面都过点 (a, b, c) 。证毕