

# 第九章 多元函数

## 1 线性变换

有限维欧氏空间 $R^n$ 内的向量的一类特殊集合

定义 1.1. 向量空间

$$\begin{aligned} & \text{非空集 } X \in R^n \\ & 1 \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in X \rightarrow \mathbf{x} + \mathbf{y} \in X \\ & 2 \quad \forall \mathbf{x} \in X, \forall \lambda \in R \rightarrow \lambda \mathbf{x} \in X \\ & X \text{ 称为向量空间} \end{aligned}$$

线性组合

$$\begin{aligned} & \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in R^n, c_1, \dots, c_k \in R \\ & \text{线性组合} \quad c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_k \mathbf{x}_k \\ & \text{生成, 张成} \quad S \subset R^n, E \text{ 是 } S \text{ 内的元素的所有线性组合构成的集} \end{aligned}$$

线性相关、线性无关

$$\begin{aligned} & k \text{ 个向量的集 } \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \\ & \text{无关的} \quad c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_k \mathbf{x}_k = \mathbf{0} \rightarrow c_1 = \dots = c_k = 0 \\ & \text{相关的} \quad \exists c_i \neq 0 \rightarrow c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_k \mathbf{x}_k = \mathbf{0} \end{aligned}$$

Remark: 无关集必然没有零向量

向量空间的维数

$$\begin{aligned} & \text{向量空间 } X \text{ 有 } r \text{ 个向量的线性无关集} \wedge \text{ 没有 } r+1 \text{ 个向量的线性无关集} \\ & \dim X = r \end{aligned}$$

Remark:  $\dim \{0\} = 0$

基

如果一个 $X$ 的无关集能够生成 $X$ , 称这个无关子集为 $X$ 的基

坐标

$$\begin{aligned} & \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n \text{ 是 } X \text{ 的基} \rightarrow \forall \mathbf{x} \in X, \mathbf{x} = c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_n \mathbf{x}_n \\ & c_1, \dots, c_n \text{ 称为 } \mathbf{x} \text{ 在基 } \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n \text{ 下的坐标} \end{aligned}$$

标准基

$$\begin{aligned} & e_i = (0, \dots, 1_i, \dots, 0) \\ & \text{集 } \{e_1, \dots, e_n\} \text{ 称为 } R^n \text{ 的标准基} \end{aligned}$$

定理 1.2.  $\forall r \in N^+$ . 若 $X$ 能由 $r$ 个向量的集生成  $\rightarrow \dim X \leq r$

证明.

反证: 若此定理不成立. 向量空间 $X$

无关集 $Q = \{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_{r+1}\}$ , 但 $X$ 能由 $r$ 个向量的集合 $S_0$ 生成

设 $0 \leq i < r$ . 生成 $X$ 的的集 $S_i = \{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_i\} \cup \{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{r-i}\}, \mathbf{x}_i \in S_0$

$$\rightarrow \sum_{j=1}^{i+1} a_j \mathbf{y}_j + \sum_{k=1}^{r-i} b_k \mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

若 $b_k$ 都为0,  $Q$ 的无关性使得 $a_j$ 也全为0. 矛盾

$$\rightarrow \exists \mathbf{x}_k \in S_i, \mathbf{x}_k \in \text{span}(T_i) = \text{span}(S_i \cup \{\mathbf{y}_{i+1}\})$$

去掉这个 $\mathbf{x}_i$ , 剩下的集称为 $S_{i+1}$

$$\rightarrow \text{span } S_{i+1} = \text{span } T_i = X$$

□

使用此方法替换 $S_0 \rightarrow S_1, S_2, \dots, S_r$

$$S_r = \{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_r\}, \text{span } S_r = X$$

$\mathbf{y}_{r+1}$ 和 $S_r$ 线性无关  $\rightarrow \mathbf{y}_{r+1}$ 不在 $\text{span } S_r$ 中

矛盾

$$\rightarrow \text{span } E = X, \dim X \leq \text{length } E$$

推论 1.3.  $\dim R^n = n$ . 因为  $e_n$  是  $R^n$  的基

定理 1.4.  $n$  维向量空间的性质

- 1  $X$  中  $n$  个向量的集  $E$  能生成  $X \Leftrightarrow E$  是无关的
- 2  $X$  必有基,  $\text{length } X = \dim X = n$
- 3  $1 \leq r \leq n$ .  $\{y_1, \dots, y_r\}$  是  $X$  中的一个无关集  $\rightarrow X$  必有包含  $\{y_1, \dots, y_r\}$  的基

证明.

- 1  $E = \{x_1, \dots, x_n\}$ .  $\dim X = n$   
 $\forall y \in X$ .  $\{x_1, \dots, x_n, y\}$  是相关的  
 若  $E$  是无关的  $\rightarrow y \in \text{span } E \rightarrow \text{span } E = X$   
 若  $E$  相关  $\rightarrow \{x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n\} \subset E$  是线性无关的  
 $\dim \text{span } E < \dim X = n \rightarrow E$  必然不能生成  $X$   
 $\rightarrow n$  个向量的  $E$  能生成  $X$

□

- 2 应该用一下选择公理???若能遍历整个向量空间必可构造
- 3 继续用选择公理遍历向量空间  $\rightarrow \{y_1, \dots, y_r, x_1 \dots x_{n-r}\}$  必能选出来

定义 1.5. 线性变换

- 向量空间  $X, Y$ . 映射  $f: X \rightarrow Y$
- 1  $\forall x, y \in X \rightarrow f(x+y) = f(x) + f(y)$
  - 2  $\forall x \in X, \forall \lambda \in F \rightarrow f(\lambda x) = \lambda f(x)$
- 称  $f$  为线性变换

$$f \in \mathcal{L}(X, Y) \rightarrow f(0_X) = 0_Y. f(x + -x) = f(0_X) = f(x) + f(-x) = f(x) - f(x) = 0_Y$$

线性变换可以使用 变换对两个空间中的基的作用 进行表示(矩阵)

$$\{x_1, \dots, x_n\} \text{ 是 } X \text{ 的基} \rightarrow \forall x \in X, \exists \text{ 唯一 } c_i, x = \sum c_i x_i$$

因此线性变换可以表示为

$$Ax = \sum_{i=1}^n c_i A x_i$$

这表示 任意向量的线性变换 可以 用基的线性变换 的线性组合 表示。

定义 1.6. 线性算子

$X$  是向量空间.  $\mathcal{L}(X, X)$  中的元素称为  $X$  上的线性算子. 记为  $\mathcal{L}(X)$

定义 1.7. 线性算子的可逆

若线性算子  $A$  是单射且是满射  $\rightarrow A$  可逆, 记为  $A^{-1}$

$$A \in \mathcal{L}(X). \forall x \in X \rightarrow A A^{-1}(x) = A^{-1} A(x) = I_X(x) = x. A^{-1} \in \mathcal{L}(X)$$

定理 1.8. 有限维向量空间  $X$  上的算子. 单性和满性等价

证明.

$$\begin{aligned}
& X \text{ 的基 } \mathbf{x}. \\
& A \text{ 单} \rightarrow Ax = A(\sum c_i x_i) \\
& \quad = \sum c_i Ax_i \\
& \quad x_i \neq x_j \rightarrow Ax_i \neq Ax_j \\
& \rightarrow \text{range } A = \text{span}(A\mathbf{x}) \\
& \text{设 } A\mathbf{x} \text{ 是线性相关的} \rightarrow 0 = \sum c_i Ax_i, \exists c_i \neq 0 \\
& \quad \rightarrow A(\sum c_i x_i) = 0 \\
& \text{但 } \forall x \neq 0, A(x) \neq A(0) = 0 \\
& \quad \rightarrow c_i = 0 \\
& \quad \rightarrow A\mathbf{x} \text{ 线性无关} \\
& \quad \rightarrow A\mathbf{x} \text{ 是 } X \text{ 的基} \\
& \quad \rightarrow \text{range } A = X \\
& \quad \rightarrow A \text{ 满}
\end{aligned}$$

□

$$\begin{aligned}
& A \text{ 满} \rightarrow \exists(Ax_1, \dots, Ax_n) \text{ 是 } X \text{ 的基} \\
& \rightarrow \forall x \in X, x = c_1 Ax_1 + \dots + c_n Ax_n \\
& \quad x = A(\sum c_i x_i) \\
& \quad \forall x \neq y \in X. Ax = Ay \\
& c_1 Ax_1 + \dots + c_n Ax_n = d_1 Ax_1 + \dots + d_n Ax_n \\
& \quad x - y = \sum (c_i - d_i) Ax_i \\
& \quad \rightarrow \exists c_i \neq d_i \\
& \text{但 } A\mathbf{x} \text{ 是线性无关的} \rightarrow \forall i, c_i = d_i \\
& \quad \rightarrow A \text{ 是单的}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& A \text{ 单} \rightarrow A \text{ 满} \rightarrow A \text{ 可逆} \\
& A \text{ 满} \rightarrow A \text{ 单} \rightarrow A \text{ 可逆}
\end{aligned}$$

定理 1.9. 线性变换的性质

$$\begin{aligned}
& X, Y, Z \text{ 是向量空间} \\
& 1 \quad f, g \in \mathcal{L}(X, Y) \rightarrow c_1 f + c_2 g \in \mathcal{L}(X, Y) \\
& 2 \quad f \in \mathcal{L}(Y, Z), g \in \mathcal{L}(X, Y) \rightarrow fg \in \mathcal{L}(X, Z)
\end{aligned}$$

证明.

$$\begin{aligned}
1 \quad & \forall x, y \in X. (c_1 f + c_2 g)(x + y) = c_1 f(x + y) + c_2 g(x + y) \\
& = (c_1 f + c_2 g)x + (c_1 f + c_2 g)y \\
& \forall x \in X, \forall \lambda \in F. (c_1 f + c_2 g)(\lambda x) = c_1 f(\lambda x) + c_2 g(\lambda x) \\
& = \lambda c_1 f(x) + \lambda c_2 g(x) \\
& = \lambda(c_1 f + c_2 g)x \\
& \rightarrow c_1 f + c_2 g \in \mathcal{L}(X, Y) \\
2 \quad & \forall x, y \in X. fg(x + y) = f(g(x + y)) = f(g(x) + g(y)) \\
& = fg(x) + fg(y) \\
& \forall x \in X, \forall \lambda \in F. fg(\lambda x) = f(g(\lambda x)) = f(\lambda g(x)) = \lambda f(g(x)) \\
& = \lambda fg(x) \\
& \rightarrow fg \in \mathcal{L}(X, Z)
\end{aligned}$$

□

定义 1.10. 线性映射的范数. 有界的最大值范数(因为这是线性映射, 所以这个范数能用吧 阿巴阿巴)

$$\begin{aligned}
& A \in \mathcal{L}(R^n, R^m) \\
& A \text{ 的范数 } \|A\| = \sup_{x \in R^n \wedge |x| \leq 1} |Ax|
\end{aligned}$$

Remark:  $|Ax| \leq \|A\| |x|$

定理 1.11. 线性映射的一些性质

- 1  $A \in \mathcal{L}(R^n, R^m)$   $\|A\| < \infty \wedge A$  为  $R^n$  到  $R^m$  的一致连续映射
- 2  $A, B \in \mathcal{L}(R^n, R^m), c \in R$   $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|; \|cA\| = |c| \|A\|$   
度量(距离)  $d(A, B) = \|A - B\|$ .  $\mathcal{L}(R^n, R^m)$  是度量空间
- 3  $A \in \mathcal{L}(R^n, R^m), B \in \mathcal{L}(R^m, R^n)$   $\|BA\| \leq \|B\| \|A\|$

证明.

1  $e$  是  $R^n$  中的标准基

$$\begin{aligned} x &= \sum c_i e_i. |x| \leq 1 \rightarrow |c_i| \leq 1 \\ |Ax| &= |\sum c_i A e_i| \leq \sum |c_i| |A e_i| \leq \sum |A e_i| \\ \|A\| &\leq \sum_{i=1}^n |A e_i| < \infty \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} x, y \in R^n. |Ax - Ay| &\leq \|A\| |x - y| \\ \rightarrow A &\text{是一致连续的} \end{aligned}$$

- 2  $|(A+B)x| \leq |Ax+Bx| \leq |Ax| + |Bx| \leq (\|A\| + \|B\|)|x|$
- d 正定性  $(A-B)0_X = 0_Y \rightarrow d(A+B) = \|A-B\| = \sup_{|x| \leq 1} \geq 0$
- 三角不等式  $\|A-C\| = \|A-B+B-C\| \leq \|A-B\| + \|B-C\|$

- 3  $|(BA)x| = |B(Ax)| \leq \|B\| |Ax| \leq \|B\| \|A\| |x|$   
 $\rightarrow \|BA\| \leq \|B\| \|A\|$

□

Remark:  $\mathcal{L}(R^n, R^m)$  空间现在有了度量, 开集, 连续性

定理 1.12.  $\Omega := R^n$  上所有可逆线性算子的集

- 1  $A \in \Omega, B \in \mathcal{L}(R^n) \wedge \|B-A\| \|A^{-1}\| < 1 \rightarrow B \in \Omega \wedge \Omega$  开
- 2  $\Omega$  是  $\mathcal{L}(R^n)$  的开子集,  $f: A \rightarrow A^{-1}$  在  $\Omega$  上是连续且可逆的

证明.

- 1  $\|A^{-1}\| = \frac{1}{\alpha}. \|B-A\| = \beta \rightarrow \beta < \alpha. \forall x \in R^n$   
 $\alpha |x| = a |A^{-1}Ax| \leq \alpha \|A^{-1}\| \cdot |Ax|$   
 $= |Ax| \leq |(A-B)x| + |Bx| \leq \beta |x| + |Bx|$   
 $(\alpha - \beta) |x| \leq |Bx|. (x \in R^n)$   
 $\alpha - \beta \neq 0 \rightarrow Bx \neq 0 \rightarrow B$  是可逆的  
 $\rightarrow B \in \Omega.$

2  $\Omega$  是开集

$$\forall A \in \Omega, \forall B \wedge d(A, B) = \|B-A\| < \alpha \rightarrow B \in \Omega$$

$\rightarrow A$  是  $\Omega$  的内点  $\rightarrow \Omega$  是开集

$$\text{let: } B^{-1}y = x \rightarrow (\alpha - \beta) |B^{-1}y| \leq |BB^{-1}y| = |y|. y \in R^n$$

$$|B^{-1}y| \leq (\alpha - \beta)^{-1} \rightarrow \|B^{-1}\| \leq (\alpha - \beta)^{-1}$$

$$B^{-1} - A^{-1} = B^{-1}(A-B)A^{-1}$$

$$\rightarrow \|B^{-1} - A^{-1}\| \leq \|B^{-1}\| \|A-B\| \|A^{-1}\| \leq \frac{1}{\alpha - \beta} \cdot \beta \cdot \frac{1}{\alpha} = \frac{\beta}{\alpha(\alpha - \beta)}$$

$$\lim_{B \rightarrow A} \beta = \lim_{B \rightarrow A} \|B-A\| = 0$$

$$\rightarrow \lim_{B \rightarrow A} \|B^{-1} - A^{-1}\| = 0$$

$\rightarrow f: A \rightarrow A^{-1}$  是连续的

□

定义 1.13. 矩阵

	$\{x_1, \dots, x_n\}$ 和 $\{y_1, \dots, y_m\}$ 是 $X$ 和 $Y$ 的基 $\rightarrow \forall A \in \mathcal{L}(X, Y), Ax_j = \sum_{i=1}^m a_{i,j} \cdot y_i. (1 \leq j \leq n)$
线性映射的矩阵	$\mathcal{M}(A) = \begin{pmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m,1} & \cdots & a_{m,n} \end{pmatrix}_{m \times n}$ $Ax_j$ 对应于基 $\mathbf{y}$ 的坐标出现在 $\mathcal{M}(A)$ 的第 $j$ 列. 因此称 $Ax_j$ 为列向量 $\text{range } A = \text{span}(\mathcal{M}(A)x_1, \dots, \mathcal{M}(A)x_n)$ $\mathbf{x} = \sum c_j x_j \rightarrow A\mathbf{x} = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{i,j} \cdot c_j \right) y_i$ $\rightarrow A\mathbf{x} \text{ 的坐标为 } \sum_j a_{i,j} c_j.$
Remark	$Ax_j = \sum_i a_{i,j} y_i; A\mathbf{x} = \sum_j a_{i,j} c_j$
矩阵乘法	$Z$ 是向量空间, 具有基 $\{z_1, \dots, z_p\}$ $By_i = \sum_k b_{k,i} \cdot z_k$ $(BA)x_j = B \left( \sum_i a_{i,j} \cdot y_i \right)$ $= \sum_i a_{i,j} By_i$ $= \sum_i a_{i,j} \left( \sum_k b_{k,i} \cdot z_k \right)$ $= \sum_k \left( \sum_i b_{k,i} \cdot a_{i,j} \right) z_k$ $z \text{ 线性无关} \rightarrow c_{k,j} = \sum_i b_{k,i} \cdot a_{i,j}$ $\rightarrow \mathcal{M}(BA) = \mathcal{M}(B) \cdot \mathcal{M}(A)$ $\rightarrow \mathcal{M}(BA)_{i,j} = \sum_k b_{i,k} \cdot a_{k,j}$
矩阵元素与连续性	$\mathbf{x}, \mathbf{y}$ 是 $R^n, R^m$ 的标准基
勾股定理?	$ A\mathbf{x} ^2 = \sum_i \left( \sum_j a_{i,j} \cdot c_j \right)^2$
Schwarz 不等式	$\leq \sum_i \left( \sum_j a_{i,j}^2 \cdot \sum_j c_j^2 \right)$ $= \sum_{i,j} a_{i,j}^2  \mathbf{x} ^2$ $\rightarrow \ A\  \leq \left( \sum_{i,j} a_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ $\rightarrow \forall A, B \in \mathcal{L}(R^n, R^m) \rightarrow \ B - A\  \leq \left( \sum_{i,j} (b_{i,j} - a_{i,j})^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ $\rightarrow a_{i,j} \text{ 连续} \rightarrow A \text{ 连续}$
	矩阵中的元素都是连续函数 $\rightarrow$ 矩阵映射也是连续 $S$ 是度量空间, $a_{1,1}, \dots, a_{m,n}$ 是 $S$ 上的实连续函数 $\forall p \in S, A_p \in \mathcal{L}(R^n, R^m). \mathcal{M}(A_p) = (a_{i,j}(p))$ $\rightarrow p \rightarrow A_p$ 是 $S \rightarrow \mathcal{L}(R^n, R^m)$ 的连续映射
??? 讨论元素到线性映射的映射是要干什么	

## 2 微分法

导数定义的扩充

引理 2.1.  $f: R \rightarrow R$  的导数定义的推广

$$\begin{aligned}
 & f: (a, b) \rightarrow R, x \in (a, b) \\
 & f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \in R \\
 & \rightarrow f(x+h) - f(x) = f'(x)h + r(h), \lim_{h \rightarrow 0} \frac{r(h)}{h} = 0 \\
 & \text{此时可以有记法: } \frac{d}{dx}: (D(a, b), h) \rightarrow R^R \cdot h, \frac{d}{dx}(f, h) = f'(x)h \\
 & \frac{d}{dx}(f+g) = \frac{d}{dx}f + \frac{d}{dx}g; \frac{d}{dx}(\lambda f) = \lambda \frac{d}{dx}f \\
 & \rightarrow \frac{d}{dx} \text{ 是 } R \rightarrow R \text{ 的可微函数到实函数空间上的线性算子}
 \end{aligned}$$

考虑  $f: (a, b) \rightarrow R^m$  的函数

$$\begin{aligned}
 & \mathbf{f}'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{f}(x+h) - \mathbf{f}(x)}{h} = \mathbf{y} \in R^m \\
 & \rightarrow \mathbf{f}(x+h) - \mathbf{f}(x) = h\mathbf{y} + \mathbf{r}(h), \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{r}(h)}{h} = \mathbf{0} \\
 & \text{而 } h\mathbf{y} \text{ 是 } h \text{ 的线性映射: } \mathbf{y}(x+y) = \mathbf{y}x + \mathbf{y}y; \mathbf{y}(\lambda x) = \lambda \mathbf{y}x \\
 & R^m \cong \mathcal{L}(R, R^m) \rightarrow \mathbf{f}'(x) \text{ 看作是在 } x \text{ 点处的线性映射 } \mathbf{f}' \in \mathcal{L}(R, R^m) \\
 & \mathbf{f} \text{ 可微} := \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{f}(x+h) - \mathbf{f}(x) - \mathbf{f}'(x)h}{h} = 0 \\
 & \Leftrightarrow \lim_{h \rightarrow 0} \frac{|\mathbf{f}(x+h) - \mathbf{f}(x) - \mathbf{f}'(x)h|}{|h|} = 0
 \end{aligned}$$

定义 2.2. 多元向量函数的可微性

$$\begin{aligned}
 & E \text{ 是 } R^n \text{ 中的开集, } \mathbf{f}: E \rightarrow R^m, \mathbf{x} \in E. \\
 & \text{若 } \exists A \in \mathcal{L}(R^n, R^m) \rightarrow \lim_{h \rightarrow 0} \frac{|\mathbf{f}(\mathbf{x}+h) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - Ah|}{|h|} = 0 \\
 & \text{称 } \mathbf{f} \text{ 在 } \mathbf{x} \text{ 处可微, 记作: } \mathbf{f}'(\mathbf{x}) = A \\
 & \forall \mathbf{x} \in E, \mathbf{f} \text{ 可微} \rightarrow \mathbf{f} \text{ 在 } E \text{ 上可微}
 \end{aligned}$$

Remark:

$$\begin{aligned}
 & h \in R^n, h \text{ 趋近 } 0 \rightarrow |h| \text{ 趋近 } 0 \\
 & E \text{ 开} \rightarrow \mathbf{x} + h \in E \rightarrow \mathbf{f}(\mathbf{x}+h) \text{ 有定义} \\
 & \mathbf{f}(\mathbf{x}+h) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - Ah \in R^m \\
 & \text{分子上的范数是 } R^m \text{ 上的范数} \\
 & \text{分母上的范数是 } R^n \text{ 上的范数}
 \end{aligned}$$

定理 2.3. 多元向量值函数导数的唯一性

$$\begin{aligned}
 & E \text{ 是开集, } \mathbf{x} \in E, \mathbf{f}: E \rightarrow R^m. \\
 & A_1, A_2 \in \mathcal{L}(R^n, R^m) \text{ 都满足在 } \mathbf{x} \text{ 处的导数定义} \\
 & \rightarrow A_1 = A_2
 \end{aligned}$$

证明.

$$\begin{aligned}
 & B = A_1 - A_2 \\
 & |Bh| \leq |\mathbf{f}(\mathbf{x}+h) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - A_1h| + |\mathbf{f}(\mathbf{x}+h) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - A_2h| \\
 & \rightarrow \lim_{h \rightarrow 0} \frac{|Bh|}{|h|} = 0. \text{ (这里其实可以看出来 } B \text{ 变换后的 } h \text{ 为 } 0 \text{ 了, 因为 } B \text{ 可以被行列式度量)} \\
 & \rightarrow \forall h \in R^n, Bh = 0 \rightarrow B = \mathbf{0}_{n \times m}
 \end{aligned}$$

□

定义 2.4. 多元函数的一些定义

$$\begin{aligned}
 1 \quad & \mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{h} + \mathbf{r}(\mathbf{h}) \\
 & \mathbf{r}: R^n \rightarrow R^m, \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{|\mathbf{r}(\mathbf{h})|}{|\mathbf{h}|} = 0 \\
 2 \quad & \mathbf{f} \text{ 在 } E \text{ 内可微, } \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \in (R^m)^{(E)}. \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \text{ 是在 } \mathbf{x} \text{ 点的线性函数 } A: \in \mathcal{L}(R^n, R^m) \\
 3 \quad & \text{在 } \mathbf{x} \text{ 点上, } \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{|\mathbf{r}(\mathbf{h})|}{|\mathbf{h}|} = 0. \text{ 即 } \mathbf{f} \text{ 在 } \mathbf{x} \text{ 点连续} \\
 4 \quad & \mathbf{f}' \text{ 称为 } \mathbf{f} \text{ 的微分或称为 } \mathbf{f} \text{ 的全导数}
 \end{aligned}$$

例 2.5. 线性映射的导数

$$\begin{aligned}
 & A \in \mathcal{L}(R^n, R^m). \mathbf{x} \in R^n \\
 & A(\mathbf{x} + \mathbf{h}) = A(\mathbf{x}) + A(\mathbf{h}) \\
 & A(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - A(\mathbf{x}) = A(\mathbf{h}) \\
 & \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \left( \frac{A(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - A(\mathbf{x})}{\mathbf{h}} - B\mathbf{h} \right) = \left( \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{A(\mathbf{h})}{\mathbf{h}} - B\mathbf{h} \right) = 0 \\
 & \quad \rightarrow A = B \\
 & \quad \rightarrow A' = A
 \end{aligned}$$

定理 2.6. 复合函数求导法则。链式法则

$$\begin{aligned}
 & E \text{ 是 } R^n \text{ 的开集, } \mathbf{f}: E \rightarrow R^m. \mathbf{f} \text{ 在 } \mathbf{x}_0 \text{ 可微} \\
 & F \text{ 是包含 } \mathbf{f}(E) \text{ 的开集; } \mathbf{g}: F \rightarrow R^k. \mathbf{g} \text{ 在 } \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) \text{ 是可微的} \\
 & \mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{g} \circ \mathbf{f}: R^n \rightarrow R^k \\
 & \rightarrow \mathbf{F} \text{ 在 } \mathbf{x}_0 \text{ 是可微的且} \\
 & \mathbf{F}'(\mathbf{x}_0) = \mathbf{g}'(\mathbf{f}(\mathbf{x}_0))\mathbf{f}'(\mathbf{x}_0)
 \end{aligned}$$

证明.

$\mathbf{y}_0 = \mathbf{f}(\mathbf{x}_0), A = \mathbf{f}'(\mathbf{x}_0), B = \mathbf{g}'(\mathbf{y}_0)$ . 在  $U_{\mathbf{x}_0}(r)$  和  $U_{\mathbf{y}_0}(r)$  的开集内取  $\mathbf{h}$  和  $\mathbf{k}$

$$\begin{aligned}
 & \mathbf{u}(\mathbf{h}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) - A\mathbf{h} \\
 & \mathbf{v}(\mathbf{k}) = \mathbf{g}(\mathbf{y}_0 + \mathbf{k}) - \mathbf{g}(\mathbf{y}_0) - B\mathbf{k} \\
 & \rightarrow |\mathbf{u}(\mathbf{h})| = \varepsilon(\mathbf{h})|\mathbf{h}|; |\mathbf{v}(\mathbf{k})| = \eta(\mathbf{k})|\mathbf{k}|. \\
 & \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \mathbf{u}(\mathbf{h}) = \mathbf{0}; \lim_{\mathbf{k} \rightarrow \mathbf{0}} \mathbf{v}(\mathbf{k}) = \mathbf{0} \\
 & \forall \mathbf{h} \in U_{\mathbf{x}_0}(r). \mathbf{k} = \mathbf{f}(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) \\
 & |\mathbf{k}| = |A\mathbf{h} + \mathbf{u}(\mathbf{h})| \leq (\|A\| + \varepsilon(\mathbf{h}))|\mathbf{h}| \\
 & \mathbf{F}(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \mathbf{F}(\mathbf{x}_0) - BA\mathbf{h} = \mathbf{g}(\mathbf{y}_0 + \mathbf{k}) - \mathbf{g}(\mathbf{y}_0) - BA\mathbf{h} \\
 & \quad = B(\mathbf{k} - A\mathbf{h}) + \mathbf{v}(\mathbf{k}) \\
 & \quad = B\mathbf{u}(\mathbf{h}) + \mathbf{v}(\mathbf{k})
 \end{aligned}$$

□

$$\begin{aligned}
 \mathbf{h} \neq \mathbf{0} \rightarrow & \frac{|\mathbf{F}(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) - \mathbf{F}(\mathbf{x}_0) - BA\mathbf{h}|}{|\mathbf{h}|} \leq \|B\|\varepsilon(\mathbf{h}) + (\|A\| + \varepsilon(\mathbf{h}))\eta(\mathbf{k}) \\
 \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \varepsilon(\mathbf{h}) = & 0; \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \mathbf{k} = (\|A\| + \varepsilon(\mathbf{h}))|\mathbf{h}| = 0 \\
 \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \eta(\mathbf{k}) = & \frac{|\mathbf{k}|}{|\mathbf{v}(\mathbf{k})|} = 0 \\
 \rightarrow \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} & \mathbf{F}'(\mathbf{x}_0) = BA
 \end{aligned}$$

定义 2.7. 偏导数

开集  $E \in R^n. \mathbf{f}: E \rightarrow R^m. \mathbf{e}, \mathbf{u}$  是  $R^n, R^m$  的标准基

$$\begin{aligned}
 \mathbf{f}(\mathbf{x}) &= \sum_{i=1}^m f_i(\mathbf{x})\mathbf{u}_i. (\mathbf{x} \in E) \\
 f \text{ 关于第 } j \text{ 个变量的偏导数} \quad & (D_j f)(\mathbf{x}) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f_i(\mathbf{x} + t\mathbf{e}_j) - f_i(\mathbf{x})}{t} \in R \\
 & \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \text{ 记为 } f_i \text{ 关于 } x_j \text{ 的偏导数}
 \end{aligned}$$

Remark: 对于单变量函数, 仅有一个偏导数. 可微即偏导数存在。

对于多变量函数。各个偏导数都连续, 或至少有界 才能推出可微性  
但是反向的, 可微则各个偏导数都存在并且它们唯一确定了线性变换  $\mathbf{f}'$

定理 2.8. 多元函数可微则各个偏导数存在

$$\begin{aligned} & \text{开集 } E \subset R^n, \mathbf{f}: E \rightarrow R^m, \mathbf{f} \text{ 在 } \mathbf{x} \in E \text{ 可微} \\ & \rightarrow \text{偏导数 } D_j f_i(\mathbf{x}) \text{ 存在} \\ & \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{e}_j = \sum_{i=1}^m (D_j f_i)(\mathbf{x}) u_i, \quad (1 \leq j \leq n) \end{aligned}$$

证明.

$$\begin{aligned} & \text{对于确定的分量 } j. \\ & \mathbf{f} \text{ 在 } \mathbf{x} \text{ 可微} \rightarrow \mathbf{f}(\mathbf{x} + t\mathbf{e}_j) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{x})(t\mathbf{e}_j) + \mathbf{r}(t\mathbf{e}_j) \quad |t| < \delta \text{ 在 } U_{\mathbf{x}}(r) \text{ 中} \\ & \lim_{t \rightarrow 0} \sum_{i=1}^m \frac{f_i(\mathbf{x} + t\mathbf{e}_j) - f_i(\mathbf{x})}{t} u_i = \mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{e}_j \\ & \rightarrow \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f_i(\mathbf{x} + t\mathbf{e}_j) - f_i(\mathbf{x})}{t} u_i \text{ 都有限} \quad \text{定理 4.10} \\ & \rightarrow D_j f_i \text{ 存在} \end{aligned}$$

□

推论 2.9. 多元向量函数的导数可以被偏导数矩阵唯一表示

$$\mathbf{f} \in R^n \rightarrow R^m; \mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \frac{\partial f_m}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{pmatrix}_{m,n}$$

$$\mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{h} = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n (D_j f_i)(\mathbf{x}) h_j \right) u_i$$

定义 2.10. 一些向量值多元函数的定义

$$\begin{aligned} & 1 \quad \text{参变量函数} \\ & \mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}(t)) \\ & \text{使用链式法则} \rightarrow \mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \mathbf{f}'(\mathbf{x}(t))\mathbf{x}'(t) \\ & = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial \mathbf{x}}(\mathbf{x}(t)) \cdot \mathbf{x}'(t) \end{aligned}$$

向量值多元函数的梯度

$$\begin{aligned} & 2 \quad \text{梯度} \\ & (\nabla f)(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n (D_i f)(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{e}_i \\ & = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \right) \\ & f'(t) = \langle (\nabla f(\mathbf{x}(t))), \mathbf{x}'(t) \rangle \end{aligned}$$



向量值多元函数的方向导数

3

向量值函数的方向导数

$$\mathbf{x} \in E, \mathbf{u} \in R^n \wedge |\mathbf{u}| = 1$$

$$\gamma(t) = \mathbf{x} + t\mathbf{u}, t \in R$$

$$\rightarrow \gamma'(t) = \mathbf{u}$$

$$\mathbf{f}'(0) = \langle (\nabla f)(\mathbf{x}), \mathbf{u} \rangle$$

$$\mathbf{f}'(t) = \mathbf{f}'(0) = \mathbf{f}(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{x})$$

$$\text{称为 } \mathbf{f} \text{ 沿着 } \mathbf{u} \text{ 方向} \rightarrow \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{x})}{t} = \langle (\nabla f)(\mathbf{x}), \mathbf{u} \rangle$$

$$\text{的方向导数} \quad D_{\mathbf{u}}f = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) - \mathbf{f}(\mathbf{x})}{t} = \langle (\nabla f), \mathbf{u} \rangle$$

Remark: 当 $\mathbf{u}$ 沿着 $\nabla f$ 方向时, $D_{\mathbf{u}}f$ 达到最大值

$$\mathbf{u} = \sum_n u_i \mathbf{e}_i$$

$$(D_{\mathbf{u}}f)(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n (D_i f)(\mathbf{x}) u_i$$

Remark. 可微性是非常强的性质, 可微意味着梯度存在, 方向导数必然也存在

梯度表示在 $\mathbf{x}$ 点上各个方向的偏导数表示的向量。

对于任意坐标的线性变换, 方向导数最大值的方向是协变的。 $T\mathbf{f} = T\mathbf{u}$

实际上对坐标的非线性变换应该也一样的。只要是1-1的。。。

定理 2.11.

凸开集 $E \subset R^n$ .  $\mathbf{f}: E \rightarrow R^m$ .  $\mathbf{f}$ 在 $E$ 内可微

$$\forall \mathbf{x} \in E, \|\mathbf{f}'(\mathbf{x})\| \leq M \in R$$

$$\rightarrow \forall \mathbf{a}, \mathbf{b} \in E, |\mathbf{f}(\mathbf{a}) - \mathbf{f}(\mathbf{b})| \leq M |\mathbf{b} - \mathbf{a}|$$

证明.

$$\mathbf{a}, \mathbf{b} \in E, \forall t \in R$$

$$\gamma(t) = (1-t)\mathbf{a} + t\mathbf{b} \in E$$

$$\mathbf{g}(t) = \mathbf{f}(\gamma(t))$$

$$\rightarrow \mathbf{g}'(t) = \mathbf{f}'(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t) = \mathbf{f}'(\gamma(t))(\mathbf{b} - \mathbf{a})$$

$$\rightarrow \forall t \in [0, 1], |\mathbf{g}'(t)| \leq \|\mathbf{f}'(t)\| |\mathbf{b} - \mathbf{a}| \leq M |\mathbf{b} - \mathbf{a}|$$

$$\rightarrow |\mathbf{g}(1) - \mathbf{g}(0)| = |\mathbf{f}(\mathbf{a}) - \mathbf{f}(\mathbf{b})| \leq M |\mathbf{b} - \mathbf{a}|$$

□

推论 2.12. 若导数恒为零向量, 则函数是常函数

$$\forall \mathbf{x} \in E, |\mathbf{f}(\mathbf{a}) - \mathbf{f}(\mathbf{b})| = \|\mathbf{f}'(\mathbf{x})\| |\mathbf{b} - \mathbf{a}| = 0 \cdot |\mathbf{b} - \mathbf{a}| = 0$$

定义 2.13. 连续可微

开集 $E \subset R^n$ .  $\mathbf{f}: E \rightarrow R^m$ .

连续可微  $\mathbf{f}': E \rightarrow \mathcal{L}(R^n, R^m)$ 连续

进一步

$$\forall \mathbf{x} \in E, \forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \mathbf{y} \in E \wedge |\mathbf{x} - \mathbf{y}| < \delta$$

$$\|\mathbf{f}'(\mathbf{y}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x})\| < \varepsilon$$

$$\text{记为 } \mathbf{f} \in \ell'(E)$$

定理 2.14. 连续可微 当且仅当 所有偏导数都连续

$$\begin{aligned} & \text{开集 } E \subset R^n, \mathbf{f}: E \rightarrow R^m. \\ & \mathbf{f} \in \ell'(E) \Leftrightarrow \forall i, j, D_j f_i = \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \text{ 在 } E \text{ 上连续} \end{aligned}$$

证明.

$$\begin{aligned} & \mathbf{f} \in \ell'(E) \rightarrow D_j f_i \text{ 在 } E \text{ 上连续} \\ & (D_j f_i)(\mathbf{x}) = \langle (\mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{e}_j), \mathbf{u}_i \rangle \\ & (D_j f_i)(\mathbf{y}) - (D_j f_i)(\mathbf{x}) = \langle (\mathbf{f}'(\mathbf{y}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x}))\mathbf{e}_j, \mathbf{u}_i \rangle \\ & \quad |\mathbf{u}_i| = |\mathbf{e}_j| = 1 \\ & |(D_j f_i)(\mathbf{y}) - (D_j f_i)(\mathbf{x})| \leq |(\mathbf{f}'(\mathbf{y}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x})) \cdot \mathbf{e}_j| \\ & \quad \leq \|\mathbf{f}'(\mathbf{y}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x})\| \\ & \quad \rightarrow D_j f_i \text{ 连续} \\ & D_j f_i \text{ 在 } E \text{ 上连续} \rightarrow \mathbf{f} \in \ell'(E) \\ & \text{因为 } \mathbf{x} \text{ 连续} \Leftrightarrow x_i \text{ 都连续} \\ & \text{考虑 } E \rightarrow R \text{ 上的函数, 即多变量函数} \\ & \forall \mathbf{x} \in E, E \text{ 开} \rightarrow \exists U_{\mathbf{x}}(r) \subset E \\ & D_j f \text{ 连续} \rightarrow |(D_j f)(\mathbf{y}) - (D_j f)(\mathbf{x})| < \frac{\varepsilon}{n} \\ & \quad \mathbf{h} = \sum h_j \mathbf{e}_j \wedge |\mathbf{h}| < r \\ & \quad \mathbf{v}_0 = \mathbf{0}, \mathbf{v}_k = \sum_1^k h_i \mathbf{e}_i \\ & f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) = \sum_{j=1}^n (f(\mathbf{x} + \mathbf{v}_j) - f(\mathbf{x} + \mathbf{v}_{j-1})) \\ & \quad |\mathbf{v}_k| < r \wedge U_{\mathbf{x}}(r) \text{ 是凸的} \\ & \rightarrow \forall \mathbf{y} \in \lambda(\mathbf{x} + \mathbf{v}_j) + (1 - \lambda)(\mathbf{x} + \mathbf{v}_{j-1}) \wedge \lambda \in [0, 1] \rightarrow \mathbf{y} \in U_{\mathbf{x}}(r) \\ & \quad \mathbf{v}_j = \mathbf{v}_{j-1} + h_j \mathbf{e}_j \\ & \rightarrow f(\mathbf{x} + \mathbf{v}_j) - f(\mathbf{x} + \mathbf{v}_{j-1}) = h_j (D_j f)(\mathbf{x} + \mathbf{v}_{j-1} + \theta_j h_j \mathbf{e}_j), \theta \in (0, 1) \text{ 中值定理} \\ & \quad \rightarrow |h_j (D_j f)(\mathbf{x} + \mathbf{v}_{j-1} + \theta_j h_j \mathbf{e}_j) - h_j (D_j f)(\mathbf{x})| < \frac{\varepsilon}{n} \\ & \rightarrow \forall |\mathbf{h}| < r, |f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}) - \sum_{j=1}^n h_j (D_j f)(\mathbf{x})| \\ & \quad \leq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |h_j| \varepsilon \leq |\mathbf{h}| \varepsilon \\ & \quad \rightarrow f \text{ 在 } \mathbf{x} \text{ 处可微} \end{aligned}$$

Remark: 这里表示  $\mathbf{f}$  在  $\mathbf{x}$  可微, 则导数  $\mathbf{f}'(\mathbf{x})$  是一个线性函数。对于任何向量确定一个数  $\sum h_j (D_j f)(\mathbf{x})$ 。

$$\text{线性映射 } \mathbf{f}'(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} D_1 f_1 & \cdots & D_n f_1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ D_1 f_m & \cdots & D_n f_m \end{pmatrix}. \text{ 偏导数 } D_j f_i \text{ 都连续} \rightarrow \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \text{ 连续} \rightarrow \mathbf{f}' \in \ell'(E)$$

□

### 3 凝缩原理

任何完备度量空间都有有效的不动点定理

定义 3.1. 凝缩函数

$$\begin{aligned} & X \text{ 是度量空间, } \varphi: X \rightarrow X \\ & \text{凝缩函数 } \forall x, y \in X, \exists c < 1 \rightarrow d(\varphi(x), \varphi(y)) \leq c d(x, y) \end{aligned}$$

定理 3.2. 凝缩原理, 压缩映象原理

$$\begin{aligned} & X \text{ 是完备度量空间, } \varphi \text{ 是 } X \rightarrow X \text{ 上的凝缩函数} \\ & \rightarrow \exists \text{ 唯一 } x \in X \rightarrow \varphi(x) = x \quad \varphi \text{ 在 } X \text{ 有唯一不动点} \end{aligned}$$

证明.

存在性

$$\begin{aligned}
& \forall x_0 \in X, x_{n+1} = \varphi(x_n). n \in N \\
& d(x_{n+1}, x_n) = d(\varphi(x_n), \varphi(x_{n-1})) \leq c d(x_n, x_{n-1}) \\
& \rightarrow d(x_{n+1}, x_n) \leq c^n d(x_1, x_0). n \in N \\
& n < m \rightarrow d(x_n, x_m) \leq \sum_{i=n+1}^m d(x_i, x_{i-1}) \\
& \leq (c^n + c^{n-1} + \dots + c^{m-1}) d(x_1, x_0) \\
& \leq ((1-c)^{-1} d(x_1, x_0)) c^n \\
& \rightarrow x_n \text{ 是 Cauchy 序列} \\
& X \text{ 完备} \rightarrow x_n \text{ 收敛于一个极限点 } x \\
& \varphi(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} x_{n+1} = x \\
& \rightarrow x \text{ 是不动点}
\end{aligned}$$

Remark:  $\varphi$  在  $X$  上连续  $\wedge$  一致连续

□

## 4 反函数定理

连续可微的映射  $f$ , 在线性变换  $f'(x)$  可逆的点  $x$  的领域内是可逆的

定理 4.1. 反函数定理

$$\begin{aligned}
& \text{开集 } E \subset R^n, f: E \rightarrow R^m. f \in \ell'(E) \\
& a \in E, f'(a) \text{ 可逆}, b = f(a) \\
& \rightarrow \\
& \begin{aligned}
1 & \text{ 开集 } U, V \subset R^n. a \in U, b \in V. f \text{ 在 } U \text{ 上是 } 1-1 \text{ 的} \wedge f(U) = V \\
2 & g: V \rightarrow U, g = f^{-1}. g(f(x)) = x \rightarrow g \in \ell'(V)
\end{aligned}
\end{aligned}$$

Remark: 可逆线性映射在某个点  $x$  可微。则必在  $U_x(r)$  内有反函数且反函数连续可微

证明.

$$\begin{aligned}
1 & f'(a) = A. A \text{ 可逆} \rightarrow \|A^{-1}\| = \frac{1}{\alpha} \\
& \exists \lambda, 2\lambda \|A^{-1}\| = 1 \\
& f' \text{ 在 } a \text{ 连续}, \exists U_a(r), \forall x \in U_a(r) \subset E \rightarrow \|f'(x) - A\| < \lambda \\
& \forall y \in R^n = x + A^{-1}(y - f(x)). x \in E \\
& \varphi'(x) = I - A^{-1}f'(x) = A^{-1}(A - f'(x)) \\
& \rightarrow \|\varphi'(x)\| \leq \|A^{-1}\| \|A - f'(x)\| = \frac{1}{\alpha} \cdot \lambda < \frac{1}{2} \\
& \rightarrow x_1, x_2 \in U \rightarrow |\varphi(x_1) - \varphi(x_2)| \leq \|\varphi'(x)\| |x_1 - x_2| \\
& \rightarrow \varphi \text{ 是凝缩映射} \\
& \rightarrow \varphi \text{ 在 } U \text{ 内最多有一个不动点 } x \in U, f(x) = y \\
& \rightarrow f \text{ 在 } U \text{ 内是 } 1-1 \text{ 的} \\
& V = f(U), y_0 \in V. \\
& x_0 \in U, f(x_0) = y_0 \\
& \text{设 } B = U_{x_0}(r), \bar{B} \subset U \\
& \forall y \in V, |y - y_0| < \lambda r \\
& |\varphi(x_0) - x_0| = |A^{-1}(y - y_0)| < \|A^{-1}\| \lambda r = \frac{r}{2} \\
& \forall x \in \bar{B}, |\varphi(x) - x_0| \leq |\varphi(x) - \varphi(x_0)| + |\varphi(x_0) - x_0| \\
& < \frac{1}{2} |x - x_0| + \frac{r}{2} \leq r \\
& \rightarrow \varphi(x) \in B. x_1, x_2 \in \bar{B} \rightarrow |\varphi(x_1) - \varphi(x_2)| \leq \frac{1}{2} |x_1 - x_2| \\
& \bar{B} \text{ 是 } R^n \text{ 有界闭集} \rightarrow \bar{B} \text{ 是完备集} \\
& \rightarrow \varphi \text{ 是 } \bar{B} \text{ 内的凝缩函数} \\
& \rightarrow \exists x \in \bar{B}, f(x) = y \\
& \rightarrow y \in f(\bar{B}) \subset f(U) = V \\
& \text{开集内可以构造闭集完全描述开集???}
\end{aligned}$$

□

2

$$\begin{aligned}
& \mathbf{y} \in V, \mathbf{y} + \mathbf{k} \in V \\
& \rightarrow \exists \mathbf{x} \in U, \mathbf{x} + \mathbf{h} \in U \rightarrow \mathbf{y} = \mathbf{f}(\mathbf{x}); \mathbf{y} + \mathbf{k} = \mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) \\
& \varphi(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \varphi(\mathbf{x}) = \mathbf{h} + A^{-1}(\mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h})) = \mathbf{h} - A^{-1}\mathbf{k} \\
& |\mathbf{h} - A^{-1}\mathbf{k}| \leq \frac{1}{2}|\mathbf{h}| \rightarrow |A^{-1}\mathbf{k}| \geq \frac{1}{2}|\mathbf{h}| \\
& |\mathbf{h}| \leq 2\|A^{-1}\| |\mathbf{k}| = \frac{1}{\lambda}|\mathbf{k}| \\
& \rightarrow \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \text{可逆}, T = (\mathbf{f}'(\mathbf{x}))^{-1} \quad 1.121 \\
& \mathbf{g}(\mathbf{y} + \mathbf{k}) - \mathbf{g}(\mathbf{y}) - T\mathbf{k} = \mathbf{h} - T\mathbf{k} \\
& = -T(\mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{h}) \\
& \frac{|\mathbf{g}(\mathbf{y} + \mathbf{k}) - \mathbf{g}(\mathbf{y}) - T\mathbf{k}|}{|\mathbf{k}|} \leq \frac{\|T\|}{\lambda} \cdot \frac{|\mathbf{f}(\mathbf{x} + \mathbf{h}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{f}'(\mathbf{x})\mathbf{h}|}{|\mathbf{h}|} \\
& \lim_{\mathbf{k} \rightarrow \mathbf{0}} |\mathbf{h}| \leq \frac{1}{\lambda}|\mathbf{k}| \rightarrow \lim_{\mathbf{k} \rightarrow \mathbf{0}} \mathbf{h} = \mathbf{0} \\
& \rightarrow \lim_{\mathbf{k} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{|\mathbf{g}(\mathbf{y} + \mathbf{k}) - \mathbf{g}(\mathbf{y}) - T\mathbf{k}|}{|\mathbf{k}|} = 0 \rightarrow \mathbf{g}'(\mathbf{y}) = T = (\mathbf{f}'(\mathbf{x}))^{-1} \\
& \rightarrow \mathbf{g}'(\mathbf{y}) = (\mathbf{f}'(\mathbf{g}(\mathbf{y})))^{-1}. \mathbf{y} \in V \\
& \mathbf{g}: V \rightarrow U, \mathbf{g} \text{是满且可微} \\
& \mathbf{f}': U \rightarrow \mathcal{L}(R^n) \text{的所有可逆的} \Omega \text{中的连续映射} \rightarrow \mathbf{g} \text{是} \Omega \rightarrow \Omega \text{的连续映射} \quad 1.122 \\
& \rightarrow \mathbf{g} \in \ell'(V)
\end{aligned}$$

Remark: 只有最后使用1.122的时候没有用到 $\mathbf{f}$ 的连续可微性。连续可微条件太强。

定理 4.2.

$$\begin{aligned}
& \text{开集 } E \in R^n, \mathbf{f}: E \rightarrow R^n, \mathbf{f} \in \ell'(E). \\
& \mathbf{f}'(\mathbf{x}) \text{在 } E \text{上都可逆} \\
& \rightarrow \forall \text{开集 } W \subset E, \mathbf{f}(W) \text{是 } R^n \text{的开子集}
\end{aligned}$$

Remark: 这定理中的假定对 $E$ 中的元素都存在领域，在领域内可逆。可以说 $\mathbf{f}$ 在每个局部都是可逆的，但不一定是在 $E$ 内可逆。

## 5 隐函数定理

根据反函数定理，若函数在每个局部上都可逆，考虑 $R^n$ 上的度量拓扑(积拓扑)。这样就可以允许一些不可逆的点也具有某种极限意义下的反函数。并且可以考虑反函数的导数。

$f$ 是平面上的连续可微函数， $f$ 在 $(a, b)$ 满足 $f(a, b) = 0 \wedge \frac{\partial f}{\partial y} \neq 0$ 。在 $(a, b)$ 内有一个开集内 $f$ 可逆。

如果 $(a, b)$ 内， $\frac{\partial f}{\partial x} \neq 0$ ，就在 $(a, b)$ 上 $f$ 有反函数使得 $x = f^{-1}(y)$

但是因为反函数定理中各种连续性，这表明可以在一些点上是可以不需要偏导数不等于0的存在的

定义 5.1. 记号

$$\begin{aligned}
& \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n) \in R^n \\
& \mathbf{y} = (y_1, \dots, y_m) \in R^m \\
& (\mathbf{x}, \mathbf{y}) = (x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) \in R^{n+m} \\
& A \in \mathcal{L}(R^{n+m}, R^n) \text{可以分为 } A_x, A_y \\
& A_x \mathbf{h} = A(\mathbf{h}, \mathbf{0}); A_y \mathbf{y} = A(\mathbf{0}, \mathbf{k})
\end{aligned}$$

定理 5.2. 线性映射是可以作用在向量的不同区块上的

$$\begin{aligned} A &\in \mathcal{L}(R^{n+m}, R^n), A_x \text{可逆} \\ \forall \mathbf{k} \in R^m, \exists \text{唯一 } \mathbf{h} \in R^n \rightarrow A(\mathbf{h}, \mathbf{k}) &= \mathbf{0} \\ \mathbf{h} &= -(A_x)^{-1} A_y \mathbf{k} \end{aligned}$$

证明.

$$\begin{aligned} A(\mathbf{h} + \mathbf{k}) &= \mathbf{0} \Leftrightarrow A_x \mathbf{h} + A_y \mathbf{k} = \mathbf{0} \\ A_x \text{可逆} &\rightarrow \mathbf{h} = -A_x^{-1} A_y \mathbf{k} \end{aligned}$$

Remark:  $A_x$ 可逆  $\Leftrightarrow \text{range } A_x = R^n$ . 这表示随便range  $A_y$ 都可以被 $A_x$ 表示掉, 加起来等于0就行  $\square$

定理 5.3. 隐函数定理

$$\begin{aligned} &\text{开集 } E \in R^{n+m}, \mathbf{f}: E \rightarrow R^n, \mathbf{f} \in \mathcal{L}'(E) \\ &\quad \exists (\mathbf{a}, \mathbf{b}) \in E, \mathbf{f}(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \mathbf{0} \\ &\quad A = \mathbf{f}'(\mathbf{a}, \mathbf{b}), \text{假定 } A_x \text{可逆} \\ \rightarrow 1 \quad &\exists \text{开集 } U \subset R^{n+m}, \exists \text{开集 } W \subset R^m. (\mathbf{a}, \mathbf{b}) \in U, \mathbf{b} \in W \\ &\quad \forall \mathbf{y} \in W, \exists \text{唯一 } \mathbf{x}, (\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in U, \mathbf{f}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{0} \\ &\quad \quad \quad \mathbf{x} = \mathbf{g}(\mathbf{y}) \\ \rightarrow 2 \quad &\mathbf{g}: W \rightarrow R^n, \mathbf{g} \in \mathcal{L}'(W). \mathbf{g}(\mathbf{b}) = \mathbf{a} \\ &\quad \mathbf{f}(\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) = \mathbf{0}, \mathbf{y} \in W \\ &\quad \mathbf{g}'(\mathbf{b}) = -(A_x)^{-1} A_y \end{aligned}$$

Remark:

$$\begin{aligned} \mathbf{f} &= \begin{cases} f_1(x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) = 0 \\ \dots \\ f_n(x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) = 0 \end{cases} \\ A_x \text{可逆} \rightarrow &\begin{pmatrix} D_1 f_1 & \cdots & D_n f_1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ D_1 f_m & \cdots & D_n f_m \end{pmatrix}_{n \times m} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{pmatrix}_{n \times m} \quad (m = n) \end{aligned}$$

这表明: 多元函数如果存在一组变量使得关于这组变量可逆, 则必然使得整个函数可逆

证明.

$$\begin{aligned} 1 \quad &F(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = (\mathbf{f}(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y}), (\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in E \\ &\rightarrow F \in \mathcal{L}'(E). F'(\mathbf{a}, \mathbf{b}) \text{是 } L(R^{n+m}) \text{的可逆元} \\ \mathbf{f}(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \mathbf{0} \rightarrow &\mathbf{f}(\mathbf{a} + \mathbf{h}, \mathbf{b} + \mathbf{k}) = A(\mathbf{h}, \mathbf{k}) + \mathbf{r}(\mathbf{h}, \mathbf{k}), \lim_{\mathbf{h} \rightarrow \mathbf{0}} \frac{|\mathbf{r}(\mathbf{h}, \mathbf{k})|}{\|(\mathbf{h}, \mathbf{k})\|} = 0 \\ &F(\mathbf{a} + \mathbf{h}, \mathbf{b} + \mathbf{k}) - F(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = (\mathbf{f}(\mathbf{a} + \mathbf{h}, \mathbf{b} + \mathbf{k}), \mathbf{k}) \\ &\quad = (A(\mathbf{h}, \mathbf{k}), \mathbf{k}) + (\mathbf{r}(\mathbf{h}, \mathbf{k}), \mathbf{0}) \\ &\rightarrow F'(\mathbf{a}, \mathbf{b}) \in \mathcal{L}(R^{n+m}); F'(\mathbf{h}, \mathbf{k}) = (A(\mathbf{h}, \mathbf{k}), \mathbf{k}) \\ \mathbf{0} = F'(\mathbf{h}, \mathbf{k}) &= (A(\mathbf{h}, \mathbf{k}), \mathbf{k}) \rightarrow A(\mathbf{h}, \mathbf{0}) = \mathbf{0}. A \text{可逆} \rightarrow \mathbf{h} = \mathbf{0} \\ &\rightarrow F'(\mathbf{a}, \mathbf{b}) \text{是 } 1-1 \text{的} \rightarrow F' \text{可逆} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\exists \text{开集 } U, V \in R^{n+m}, (\mathbf{a}, \mathbf{b}) \in U, (\mathbf{0}, \mathbf{b}) \in V. F: U \rightarrow V \wedge F \text{可逆} \\ &\quad \text{let: } W = \{(\mathbf{0}, \mathbf{y}) \in R^{n+m}\} \cap V \rightarrow \mathbf{b} \in W \\ &\quad V \text{开} \rightarrow W \text{开} \\ \mathbf{y} \in W, \exists (\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in U \rightarrow &(\mathbf{0}, \mathbf{y}) = F(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \rightarrow \mathbf{f}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{0} \\ &\quad \text{设 } \mathbf{x}' \text{也能使得上式成立} \\ F(\mathbf{x}', \mathbf{y}) &= (\mathbf{f}(\mathbf{x}', \mathbf{y}), \mathbf{y}) = (\mathbf{f}(\mathbf{x}, \mathbf{y}), \mathbf{y}) = F(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \\ &\quad \text{因为 } F \text{在 } U \text{中是 } 1-1 \text{的} \rightarrow \mathbf{x}' = \mathbf{x} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
2 \quad & \mathbf{y} \in W. \mathbf{g}(\mathbf{y}) \rightarrow (\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) \in U \wedge \mathbf{f}(\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) = \mathbf{0} \\
& \rightarrow \mathbf{F}(\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) = (\mathbf{0}, \mathbf{y}) \\
& \mathbf{G}: V \rightarrow U. \text{若 } \mathbf{G} \text{ 满 } \wedge \mathbf{G} = (\mathbf{F})^{-1} \\
& \rightarrow \mathbf{G} \in \ell'(V) \wedge (\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) = \mathbf{G}(\mathbf{0}, \mathbf{y}) \\
& \mathbf{G} \in \ell'(V) \rightarrow \mathbf{g} \in \ell'(V) \\
& \text{let: } \Phi(\mathbf{y}) = (\mathbf{g}(\mathbf{y}), \mathbf{y}) \\
& \Phi'(\mathbf{y})\mathbf{k} = (\mathbf{g}'(\mathbf{y})\mathbf{k}, I\mathbf{k}). \mathbf{y} \in W, \mathbf{k} \in R^m \\
& \mathbf{f}(\Phi(\mathbf{y})) = \mathbf{0} \\
& \rightarrow \mathbf{f}'(\Phi(\mathbf{y}))\Phi'(\mathbf{y}) = \mathbf{0} \\
& \mathbf{y} = \mathbf{b} \text{ 时, } \Phi(\mathbf{y}) = (\mathbf{a}, \mathbf{b}), \mathbf{f}'(\Phi(\mathbf{y})) = A \\
& \rightarrow A\Phi'(\mathbf{b}) = \mathbf{0} \\
& \forall \mathbf{k} \in R^m. A_x \mathbf{g}'(\mathbf{b})\mathbf{k} + A_y \mathbf{k} = A(\mathbf{g}'(\mathbf{b})\mathbf{k}, \mathbf{k}) = A\Phi'(\mathbf{b})\mathbf{k} = \mathbf{0} \\
& \rightarrow A_x \mathbf{g}'(\mathbf{b}) + A_y = \mathbf{0} \\
& \rightarrow \mathbf{g}'(\mathbf{b}) = -(A_x)^{-1} A_y
\end{aligned}$$

□

Remark: 将  $A_x \mathbf{g}'(\mathbf{b}) + A_y = \mathbf{0}$  写成分量形式得到

$$\begin{aligned}
& \sum_{j=1}^n (D_j f_i)(\mathbf{a}, \mathbf{b}) D_k g_j(\mathbf{b}) = -(D_{n+k} f_i)(\mathbf{a}, \mathbf{b}) \\
\Leftrightarrow & \sum_{j=1}^n \left( \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right) \left( \frac{\partial g_j}{\partial y_k} \right) = - \left( \frac{\partial f_i}{\partial y_k} \right). 1 \leq i \leq n; 1 \leq k \leq m
\end{aligned}$$

对于每个  $k$  来说, 这是以  $\frac{\partial g_i}{\partial y_k}$  为未知量,  $n$  个线性方程的方程组

例 5.4.  $n=2; m=3$

$$\begin{aligned}
& \mathbf{f}: R^5 \rightarrow R^2 \\
& \begin{cases} f_1(x_1, x_2, y_1, y_2, y_3) = 2e^{x_1} + x_2 y_1 - 4y_2 + 3 \\ f_2(x_1, x_2, y_1, y_2, y_3) = x_2 \cos x_1 - 6x_1 + 2y_1 - y_3 \end{cases} \\
& \mathbf{a} = (0, 1); \mathbf{b} = (3, 2, 7) \rightarrow \mathbf{f}(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \mathbf{0} \\
& A = \mathbf{f}'(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \frac{\partial f_1}{\partial y_1} & \frac{\partial f_1}{\partial y_2} & \frac{\partial f_1}{\partial y_3} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \frac{\partial f_2}{\partial y_1} & \frac{\partial f_2}{\partial y_2} & \frac{\partial f_2}{\partial y_3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2e^{x_1} & y_1 & x_2 & -4 & 0 \\ -x_2 \sin x_1 - 6 & \cos x_1 & 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} \\
& \mathbf{f}'(0, 1, 3, 2, 7) = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 & -4 & 0 \\ -6 & 1 & 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} \\
& A_x = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ -6 & 1 \end{pmatrix}, A_y = \begin{pmatrix} 1 & -4 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} \\
& \rightarrow \exists \mathbf{g}: R^3 \rightarrow R^2, \mathbf{g}(\mathbf{b}) = \mathbf{a}; \quad \text{隐函数定理} \\
& \mathbf{f}(\mathbf{g}(\mathbf{b}), \mathbf{b}) = \mathbf{0} \\
& \mathbf{g}'(\mathbf{b}) = A_x^{-1} A_y = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ -6 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & -4 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} \\
& = \frac{1}{20} \begin{pmatrix} 1 & -3 \\ 6 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -4 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & -\frac{3}{20} \\ -\frac{1}{2} & \frac{6}{5} & \frac{1}{10} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial g}{\partial y_1} & \frac{\partial g}{\partial y_2} & \frac{\partial g}{\partial y_3} \\ \frac{\partial g}{\partial y_1} & \frac{\partial g}{\partial y_2} & \frac{\partial g}{\partial y_3} \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

## 6 秩定理

反函数定理和隐函数定理表示连续可微的映射在一点的局部性质, 这利用了线性映射  $F'(x)$  在  $x$  的矩阵性质。

秩定理也表明这样的函数具有某种性质

**定理 6.1.** 有限维线性映射的值域和核都是线性空间

$$\begin{aligned} X, Y \text{ 是向量空间, } A \in \mathcal{L}(X, Y) \\ \ker A = \text{null } A = \{x \in X: Ax = \mathbf{0}\} \\ \text{range } A = \{Ax: x \in X\} \\ \text{null } A \text{ 是线性空间} \\ \text{range } A \text{ 是线性空间} \end{aligned}$$

*证明.*

$$\begin{aligned} A\mathbf{0}_X &= \mathbf{0}_Y \rightarrow \mathbf{0}_X \in \ker A = \text{null } A \\ x, y \in \text{null } A. A(x+y) &= A(x) + A(y) = \mathbf{0}_Y + \mathbf{0}_Y = \mathbf{0}_Y \\ &\rightarrow x+y \in \text{null } A \\ x \in \text{null } A, A(\lambda x) &= \lambda A(x) = \lambda \mathbf{0}_Y = \mathbf{0}_Y \\ &\rightarrow \lambda x \in \text{null } A \\ &\rightarrow \text{null } A \text{ 是线性空间} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{0}_X \in X, A\mathbf{0}_X &= \mathbf{0}_Y \rightarrow \mathbf{0}_X \in \text{range } A \\ \forall x, y \in \text{range } A \rightarrow A(m) &= x; A(n) = y \\ \rightarrow A(m) + A(n) &= A(m+n) = x+y \\ &\rightarrow x+y \in \text{range } A \\ \forall x \in \text{range } A. \lambda x &= \lambda A(m) = A(\lambda m) \\ &\rightarrow \lambda x \in \text{range } A \\ &\rightarrow \text{range } A \text{ 是子空间} \end{aligned}$$

□

**定义 6.2.** 射影

$$X \text{ 是向量空间. } P \text{ 是 } X \text{ 的射影} := P \in \mathcal{L}(X), P^2 = P.$$

**定理 6.3.** 射影的初等性质

- 1  $P$  是  $X$  中的射影  $\rightarrow \forall x \in X, x = x_1 + x_2, x_1 \in \text{null } P, x_2 \in \text{range } P$
- 2  $X$  是有限维向量空间,  $X_1$  是  $X$  的一个向量空间  $\rightarrow \exists P \in \mathcal{L}(X), \text{range } P = X_1$

*证明.*

$$\begin{aligned} 1 \text{ 存在 } & \forall x \in X. x_1 = Px. x_2 = x - x_1 \\ & Px_2 = P(x - x_1) = P(x) - P(x_1) = P(x) - P^2(x) = 0 \\ & \rightarrow x_2 \in \text{null } P; x_1 = \text{range } P \\ \text{唯一 } & Px = P(x_1 + x_2) = P(x_1) + P(x_2) = P(x_1) + \mathbf{0} \rightarrow x_1 = Px \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} 2 \quad & X_1 = \{0\}. P = \mathbf{0}. P^2 = \mathbf{0} \\ & X_1 = \text{span}(\mathbf{u}) \rightarrow X = \text{span}(\mathbf{u}, \mathbf{v}) \\ & \rightarrow \forall x \in X \rightarrow x = \mathbf{a}\mathbf{u} + \mathbf{b}\mathbf{v} \\ & \text{let: } Px = P(\mathbf{a}\mathbf{u} + \mathbf{b}\mathbf{v}) = P(\mathbf{a}\mathbf{u}) = \mathbf{a}\mathbf{u} \\ & P^2x = P^2(\mathbf{a}\mathbf{u} + \mathbf{b}\mathbf{v}) + P(\mathbf{a}\mathbf{u}) = P(\mathbf{a}\mathbf{u} + \mathbf{0}\mathbf{v}) = \mathbf{a}\mathbf{u} = Px \\ & \text{range } P = \text{range } \mathbf{u} = X_1 \end{aligned}$$

□

#### 定理 6.4. 秩定理

前提

$m, n, r \in N. m \geq r, n \geq r.$   
 开集  $E \in R^n. F: E \rightarrow R^m, F$  是  $\mathcal{C}'$  的,  $\forall \mathbf{x} \in E, \text{rank } F'(x) = r$   
 $\forall \mathbf{a} \in E, A = F'(\mathbf{a}), \text{range } A = Y_1, P$  是  $R^m$  中的射影,  $\text{range } P = Y_1. Y_2 = \text{null } P$

结论

$\exists$  开集  $U$ , 开集  $V \subset R^n, \mathbf{a} \in U, U \subset E. \exists V \rightarrow U$  上的 1-1 连续可微映射  $H$   
 $F(H(\mathbf{x})) = A\mathbf{x} + \varphi(A\mathbf{x}) \quad (\mathbf{x} \in V)$   
 $\varphi$  是把开集  $A(V) \subset Y_1$  映入  $Y_2$  内的连续可微映射

证明.

$r = 0 \rightarrow F(x)$  在  $U_x(r)$  内是常量。  $V = U. H(x) = I_X. \varphi(0) = F(a)$  显然成立  
 $r > 0$

$\dim Y_1 = r \rightarrow Y_1$  有基  $\mathbf{y}_r$ . 选  $z_i \in R^n \rightarrow A\mathbf{z} = \mathbf{y}$   
 $S: Y_1 \rightarrow R^n, S(c_1\mathbf{y}_1 + \dots + c_n\mathbf{y}_n) = c_1\mathbf{z}_1 + \dots + c_n\mathbf{z}_n$   
 $\rightarrow AS\mathbf{y} = A\mathbf{z} = \mathbf{y}$

$G: E \rightarrow R^n, G(x) = x + SP(F(x) - Ax)$   
 $G'(x) = I_{R^n} + SP(A - A) = I_{R^n}$

反函数定理  $\rightarrow R^n$  中有开集  $U$  和  $V, \mathbf{a} \in U, G: U \rightarrow V$  上的 1-1 映射  
 $G$  的逆  $H$  也是连续可微的

$PA = A, ASPA = ASA = IA = A \rightarrow ASPA = A$   
 $AG(x) = PF(x)$

$P(F(H(x))) = Ax$

$\Psi(x) = F(H(x)) - Ax$

$PA = A \rightarrow \forall \mathbf{x} \in V, P\Psi(x) = \mathbf{0}.$

$\rightarrow \Psi$  是  $V$  到  $Y_2$  内的连续可微映射

$V$  是开集  $\rightarrow A(V)$  是开集

$x_1, x_2 \in V, Ax_1 = Ax_2 \rightarrow \Psi(x_1) = \Psi(x_2)$   
 ???

□

Remark: 几何意义

$\mathbf{y} \in F(U). \exists \mathbf{x} \in V \rightarrow \mathbf{y} = F(H(\mathbf{x}))$

$\rightarrow P\mathbf{y} = A\mathbf{x}$

$\rightarrow \mathbf{y} = P\mathbf{y} + \varphi(P(\mathbf{y}))$

这表明  $\mathbf{y}$  被射影  $P\mathbf{y}$  所确定

$P$  限制在  $F(U)$  内,  $P$  是  $F(U) \rightarrow A(V)$  的 1-1 映射

$F(U)$  是“ $r$  维曲面”, 在  $A(V)$  的每个点上恰有一个  $F(U)$  的一个点

## 7 行列式

行列式是方阵的实函数

定义 7.1. 行列式

逆序数

$s(j_1, \dots, j_n) = \prod_{p < q} \text{sgn}(j_q - j_p)$

行列式

$\det A = \sum_{(j_1, \dots, j_n) \in \text{perm}(1, \dots, n)} s(j_1, \dots, j_n) a_{1,j_1} a_{2,j_2} \dots a_{n,j_n}$

列向量的行列式

$\det A = \det(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n)$



**定理 7.2.** 行列式的性质

- 1  $\det I = 1$
- 2  $\det(x_1, \dots, x_n)$  是每个  $x_n$  的线性函数
- 3  $\det(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n) = -\det(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)$
- 4  $x_i = x_j \rightarrow \det(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n) = 0$

证明.

- 1  $\det I = \det s(1, \dots, n)a_{1,1} \cdots a_{n,n} = 1$
- 2  $\det(a_1, \dots, a_n) = \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots a_{n,j_n}$   
 $\det(a_i + a_j) = \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots (a_{i,j_i} + a_{i_2,j_i}) \cdots a_{n,j_n}$   
 $= \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots a_{i,j_i} \cdots a_{n,j_n} + \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots a_{i_2,j_i} \cdots a_{n,j_n}$   
 $= \det(A_1) + \det(A_2)$   
 $\det(x_1, \dots, x_n) = \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots \lambda a_{i,j_i} \cdots a_{n,j_n}$   
 $= \lambda \sum s(j_1, \dots, j_n)a_{1,j_1} \cdots a_{n,j_n}$   
 $= \lambda \det(x_1, \dots, x_n)$   
 $\rightarrow \det(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{L}(x_i)$  □
- 3  $s(j_1, \dots, j_p, \dots, j_q, \dots, j_p, \dots, j_n) = -s(j_1, \dots, j_q, \dots, j_p, \dots, j_n)$   
 $\rightarrow \det(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n) = -\det(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)$
- 4  $\det(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n) = \det(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)$   
 $\rightarrow \det(x_1, \dots, x_n) = 0$

**定理 7.3.** 行列式是可乘的

$$A, B \in \mathcal{L}(F^n). \det(AB) = (\det A) \times \det(B)$$

证明.

$$\begin{aligned} \Delta_B(x_1, \dots, x_n) &= \Delta_B A = \det(BA) \\ \det(BA) &= \det(BA_{\cdot,1}, \dots, BA_{\cdot,n}) \\ \rightarrow \Delta_B A &= \Delta_B(\sum a_{i,1}e_i, x_2, \dots, x_n) = \sum a_{i,1}\Delta_B(e_i, x_2, \dots, x_n) \\ &\rightarrow \Delta_B A = \sum a_{i,1}a_{i_2,2} \cdots a_{i_n,n} \\ \Delta_B(e_1, \dots, e_n) &= t(i_1, \dots, i_n)\Delta_B(e_1, \dots, e_n) \\ \Delta_B(e_1, \dots, e_n) &= \det B \\ \rightarrow \det(BA) &= \{\sum a_{i_1,1} \cdots a_{i_n,n} t(i_1, \dots, i_n)\} \det B \\ &= \det AB \end{aligned}$$
□

**定理 7.4.** 线性算子可逆的充要条件是行列式不为0

证明.

$$\begin{aligned} A \text{ 可逆} &\rightarrow \text{行列式不为0} \\ \det A \det A^{-1} &= \det I = 1 \rightarrow \det A, \det A^{-1} \neq 0 \\ \text{行列式不为0} &\rightarrow A \text{ 可逆} \\ \det A = 0 &\rightarrow \text{存在 } a \text{ 的特征值为0} \\ \rightarrow Av = 0v &\rightarrow Av = 0 \rightarrow \text{null } A \neq \{0\} \\ &\rightarrow A \text{ 不可逆} \end{aligned}$$
□

**定理 7.5.** 算子的行列式与基的选择无关

证明.

$e, u$  是  $V$  的两个基

$$\begin{aligned}\mathcal{M}(T, e) &= \mathcal{M}(T, e, u)^{-1} \mathcal{M}(T, u) \mathcal{M}(T, e, u) && \text{基变换公式} \\ \rightarrow \det(\mathcal{M}(T, e)) &= \det(\mathcal{M}(T, e, u)^{-1} \mathcal{M}(T, u) \mathcal{M}(T, e, u)) \\ &= \det \mathcal{M}(T, e, u)^{-1} \times \det \mathcal{M}(T, u) \times \det \mathcal{M}(T, e, u) \\ &= \det \mathcal{M}(T, u) \times \det(\mathcal{M}(T, e, u)^{-1} \mathcal{M}(T, e, u)) \\ &= \det \mathcal{M}(T, u)\end{aligned}$$

□

定义 7.6. 函数行列式

$$\begin{aligned}& \text{开集 } E \subset R^n. f: E \rightarrow R^n, f \text{ 在 } x \in E \text{ 可微} \\ \text{行列式 } J_{f(x)} &= \det(f'(x)) \text{ 称为 } f \text{ 在 } x \text{ 的函数行列式} \\ \text{使用记号 } J_{f(x)} &= \frac{\partial(y_1, \dots, y_n)}{\partial(x_1, \dots, x_n)}\end{aligned}$$

## 8 高阶导数

定义 8.1. 高阶偏导数, 高阶可微函类

$$\begin{aligned}& \text{开集 } E \subset R^n. f: E \rightarrow R^m \\ & f \text{ 的偏导数 } D_1 f, \dots, D_n f \\ \text{二阶偏导数 } D_{i,j} f &= D_i(D_j(f)) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}\end{aligned}$$

偏导数与可微性 和一阶偏导数一样, 即使两个偏导数都存在也不能推得高阶可微  
若  $n$  阶偏导数在  $x$  点连续  $\rightarrow$  在  $x$  点  $n$  阶可微

定理 8.2. 逐变量中值定理(名字是我自己瞎起的)

$$\begin{aligned}& \text{开集 } E \subset R^2. f: E \rightarrow E. D_1 f \text{ 和 } D_{2,1} f \text{ 在 } E \text{ 的每个点都存在} \\ & Q \subset E \text{ 是闭矩形, } Q \text{ 的边和变量轴平行. } (a, b), (a+h, b+k) \text{ 是矩形的对顶点} \\ & \Delta(f, Q) = f(a+h, b+k) - f(a+h, b) - f(a, b+k) + f(a, b) \\ \rightarrow & \exists (x, y) \in Q \rightarrow \Delta(f, Q) = h k (D_{2,1} f)(x, y)\end{aligned}$$

Remark:  $D_1$  和  $D_{2,1}$  在  $E$  上都存在表明必可以先对  $D_1$  方向取一个增量, 再在  $D_{2,1}$  上进一步取增量

证明.

$$\begin{aligned}u(t) &= f(t, b+k) - f(t, b) \\ \rightarrow \Delta(f, Q) &= u(a+h) - u(a) \\ &= h u'(x) \\ &= h[(D_1 f)(x, b+k) - (D_1 f)(x, b)] \\ &= h k (D_{2,1} f)(x, y)\end{aligned}$$

□

定理 8.3. 一阶偏导数和一个二阶偏导数存在。二阶偏导数连续则对应另一个二阶偏导数必存在且相等

$$\begin{aligned}& D_1 f, D_2 f, D_{1,2} \text{ 在 } E \text{ 上都存在} \\ & D_{1,2} \text{ 在 } (a, b) \text{ 上连续} \rightarrow D_{2,1} f(a, b) \text{ 存在} \wedge (D_{2,1} f)(a, b) = (D_{1,2} f)(a, b)\end{aligned}$$

Remark:  $f \in \ell''(R) \rightarrow D_{1,2} f = D_{2,1} f$

证明.

$$\begin{aligned}
A &= (D_{2,1}f)(a, b), \forall \varepsilon > 0, \forall (x, y) \in Q \\
&|A - (D_{2,1}f)(x, y)| < \varepsilon \\
&\rightarrow \left| \frac{\Delta(f, Q)}{hk} - A \right| < \varepsilon \\
\rightarrow D_2 \text{存在} &\rightarrow \left| \frac{(D_2f)(a+h, b) - (D_2f)(a, b)}{h} - A \right| < \varepsilon \\
&\rightarrow (D_{1,2}f)(a, b) = A
\end{aligned}$$

□

## 9 积分的微分法

这里主要研究微分和积分的可交换性

$$\frac{d}{dt} \int_a^b \varphi(x, t) dx = \int_a^b \frac{\partial \varphi}{\partial t}(x, t) dx$$

**定理 9.1.** 积分和微分可交换的充分条件

$$\begin{aligned}
1 & a \leq x \leq b, c \leq t \leq d, \varphi(x, t) \text{有定义} \\
2 & \alpha \text{是}[a, b] \text{上的增函数} \\
3 & \forall t \in [c, d], \varphi(x, t) \text{可积} \\
4 & c < s < d, \forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x \in [a, b], t \in (s - \delta, s + \delta) \\
& \rightarrow |(D_2\varphi)(x, t) - (D_2\varphi)(x, s)| < \varepsilon
\end{aligned}$$

$$f(t) = \int_a^b \varphi(x, t) d\alpha(x) \quad (c \leq t \leq d)$$

$$\rightarrow (D_2\varphi)(x, s) \text{对} x \text{可积}, f'(s) \text{存在}$$

$$f'(s) = \int_a^b (D_2\varphi)(x, s) d\alpha(x)$$

$$\text{Remark} \quad D_1\varphi = \frac{\partial \varphi}{\partial x}; D_2\varphi = \frac{\partial \varphi}{\partial t}$$

**证明.**

$$\Psi(x, t) = \frac{\varphi(x, t) - \varphi(x, s)}{t - s}, 0 < |t - s| < \delta$$

$$\rightarrow \forall u \in (s, t) \rightarrow \Psi(x, t) = (D_2\varphi)(x, u)$$

$$\rightarrow \text{条件4表明: } |\Psi(x, t) - (D_2\varphi)(x, s)| < \varepsilon. (x \in [a, b], 0 < |t - s| < \delta)$$

$$\frac{f(t) - f(s)}{t - s} = \int_a^b \Psi(x, t) d\alpha(x)$$

$$\text{由于} t \in [c, d] \text{是有界闭区间} \rightarrow \forall t, \Psi(x, t) \text{一致收敛于} D_2(x, s)$$

$$\forall t \in [c, d], \Psi(x, t) \in \mathfrak{R}(\alpha)$$

$$\rightarrow \text{对} s \text{取一个序列} s_n \rightarrow t, \text{得到} f'(t) = \lim_{s_n \rightarrow t} \int_a^b \Psi(x, s_n) d\alpha(x)$$

$$= \int_a^b (D_2\varphi) d\alpha(x)$$

□

**例 9.2.** 定理9.1中的 $[a, b]$ 可以扩张到 $(-\infty, +\infty)$ .

$$\begin{aligned}
f(t) &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} \cos(xt) dx \\
g(t) &= \int_{-\infty}^{\infty} x e^{-x^2} \sin(xt) dx
\end{aligned}$$

这两个积分都存在且绝对收敛。 $e^{-x^2} \cos(xt) \leq e^{-x^2}, x e^{-x^2} \sin(xt) \leq |x| e^{-x^2}$

注意到

$$\frac{d}{dt}(e^{-x^2} \cos(xt)) = -x e^{-x^2} \sin(xt)$$

因此可以断定  $f'(t) = g(t), t \in R$

证明.

$$\begin{aligned}
 \beta > 0. \frac{\cos(\alpha + \beta) - \cos \alpha}{\beta} + \sin \alpha &= \frac{1}{\beta} \int_{\alpha}^{\alpha + \beta} (\sin \alpha - \sin t) dt \\
 |\sin \alpha - \sin t| &\leq |t - \alpha| \rightarrow \frac{1}{\beta} \int_{\alpha}^{\alpha + \beta} (\sin \alpha - \sin t) dt \leq \frac{1}{\beta} \int_{\alpha}^{\alpha + \beta} |t - \alpha| dt \\
 &\leq \frac{1}{\beta} \frac{1}{2} |(\alpha + \beta) - \alpha|^2 = \frac{\beta}{2} \\
 \text{对 } \beta < 0 \text{ 也有类似结果} \\
 \rightarrow \left| \frac{\cos(\alpha + \beta) - \cos \alpha}{\beta} + \sin \alpha \right| &\leq |\beta| \\
 h \neq 0. \alpha = xt; \beta = xh \\
 \rightarrow \left| \frac{f(t+h) - f(t)}{h} - g(t) \right| &\leq |h| \int_{-\infty}^{\infty} x^2 e^{-x^2} dx \\
 &\rightarrow f'(t) = g(t) \\
 f(t) &= 2 \int_{-\infty}^{\infty} x e^{-x^2 \frac{\sin(xt)}{t}} dx \\
 \rightarrow t f(t) &= -2g(t) \\
 \rightarrow 2f'(t) + t f(t) &= 0 \\
 f(0) = \sqrt{\pi} \rightarrow f(t) &= \sqrt{\pi} e^{-\frac{t^2}{4}}
 \end{aligned}$$

□

## 习题