



吉林大学

# 非线性问题数值解

内容：期末复习

姓名：甄继伟

学院：麻省理工大学

专业：计算数学

学号：2001312001

2024 年 6 月 14 日

# 目录

1	范数	1
1.1	范数公理	1
1.2	范数公理简化	1
2	仿射集合	1
2.1	仿射集合定义	1
2.1.1	二点仿射集合定义	1
2.1.2	多点仿射集合定义	2
2.1.3	子空间	2
2.2	线性方程组的解集	3
3	凸包与凸锥	3
4	G 可微与 F 可微	3
4.1	Gateaux 可导 (弱可导)	3
4.2	Freschet 可导 (强可导)	4
4.3	F-可微与连续	4
4.4	复合映射的求导法则 (链锁规则)	5
5	中值定理	5
5.1	中值定理不等式	5
5.2	积分中值定理	6
6	Holder 连续	6
7	凸泛函	7
8	同胚映射——向量值扰动定理	8
9	迭代格式的构造	9
10	Ostrowski 定理	10
11	Kantorovich 定理	11
12	非精确 Newton 法	12

# 1 范数

## 1.1 范数公理

映射  $\|\cdot\|: \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  被称为 **范数**，  
若其满足如下公理：

- 1) **正定性**:  $\|\mathbf{x}\| \geq 0, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$   
 $\|\mathbf{x}\| = 0$  当且仅当  $\mathbf{x} = 0$
- 2) **正齐性**:  $\|\alpha \mathbf{x}\| = |\alpha| \|\mathbf{x}\|, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R};$
- 3) **三角不等式**:  $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|, \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n.$

## 1.2 范数公理简化

范数公理可以简化为

$$\|\mathbf{x}\| = 0 \Rightarrow \mathbf{x} = 0, \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n.$$

### 推导

- 1) 由正齐性，  
 $\|0 \cdot \mathbf{x}\| = |0| \|\mathbf{x}\| \Rightarrow \|0\| = 0$ , 即  $\|\mathbf{x}\| = 0$  当且仅当  $\mathbf{x} = 0$ .  
进一步，我们有  $\|-\mathbf{x}\| = |-1| \|\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$ .
- 2) 由三角不等式，  
 $0 = \|-\mathbf{x} + \mathbf{x}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|-\mathbf{x}\| = 2\|\mathbf{x}\| \Rightarrow \|\mathbf{x}\| \geq 0.$

# 2 仿射集合

## 2.1 仿射集合定义

### 2.1.1 二点仿射集合定义

如果通过集合  $\mathbb{D} \subseteq \mathbb{R}^n$  中任意两个不同点的直线仍然在集合  $\mathbb{D}$  中那么称集合  $\mathbb{D}$  是**仿射**的. 也就是说， $\mathbb{D} \subseteq \mathbb{R}^n$  是仿射的**等价于**：

对于任意  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathbb{D}$  及  $\lambda \in \mathbb{R}$  有  $\lambda \mathbf{x}_1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}_2 \in \mathbb{D}$ .

换言之,  $\mathbb{D}$  包含了  $\mathbb{D}$  中任意两点的系数之和为 1 的线性组合

### 2.1.2 多点仿射集合定义

如果  $\lambda_1 + \cdots + \lambda_k = 1$ , 我们称具有  $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \lambda_k \mathbf{x}_k$  形式的点为  $\mathbf{x}_1, \cdots, \mathbf{x}_k$  的仿射组合.

一个仿射集合包含其中任意点的仿射组合, 即如果  $\mathbb{D}$  是一个仿射集合,  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbb{D}$ , 并且  $\lambda_1 + \cdots + \lambda_k = 1$ , 那么  $\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \cdots + \lambda_k \mathbf{x}_k$  仍然在  $\mathbb{D}$  中

### 2.1.3 子空间

如果  $\mathbb{D}$  是一个仿射集合并且  $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{D}$ , 则集合

$$\mathbb{V} = \mathbb{D} - \mathbf{x}_0 = \{\mathbf{x} - \mathbf{x}_0 \mid \mathbf{x} \in \mathbb{D}\}$$

是一个子空间, 即关于加法和数乘是封闭的.

#### 推导

设  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in \mathbb{V}, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , 则有  $\mathbf{v}_1 + \mathbf{x}_0 \in \mathbb{D}, \mathbf{v}_2 + \mathbf{x}_0 \in \mathbb{D}$ .

因为  $\mathbb{D}$  是仿射的, 且  $\alpha + \beta + (1 - \alpha - \beta) = 1$ , 所以

$$\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 + \mathbf{x}_0 = \alpha (\mathbf{v}_1 + \mathbf{x}_0) + \beta (\mathbf{v}_2 + \mathbf{x}_0) + (1 - \alpha - \beta) \mathbf{x}_0 \in \mathbb{D},$$

由  $\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 + \mathbf{x}_0 \in \mathbb{D}$ , 我们可知  $\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 \in \mathbb{V}$ .

因此, 仿射集合  $\mathbb{D}$  可以表示为

$$\mathbb{D} = \mathbb{V} + \mathbf{x}_0 = \{\mathbf{v} + \mathbf{x}_0 \mid \mathbf{v} \in \mathbb{V}\},$$

即仿射集合 = 一个子空间加上一个偏移.

与仿射集合  $\mathbb{D}$  相关联的子空间  $\mathbb{V}$  与  $\mathbf{x}_0$  的选取无关, 所以  $\mathbf{x}_0$  可以是  $\mathbb{D}$  中的任意一点.

我们定义仿射集合  $\mathbb{D}$  的维数为子空间  $\mathbb{V} = \mathbb{D} - \mathbf{x}_0$  的维数, 其中  $\mathbf{x}_0$  是  $\mathbb{D}$  中的任意元素.

## 2.2 线性方程组的解集

线性方程组的解集  $\mathbb{D} = \{x \mid Ax = b\}$ , 其中  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, b \in \mathbb{R}^m$  是一个仿射集合,

### 推导

设  $x_1, x_2 \in \mathbb{D}$ , 即  $Ax_1 = b, Ax_2 = b$ . 则对于任意  $\lambda$ , 我们有

$$A(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2) = \lambda Ax_1 + (1 - \lambda)Ax_2 = b.$$

这表明任意的仿射组合  $\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2$  也在  $\mathbb{D}$  中, 并且与仿射集合  $\mathbb{D}$  相关联的子空间就是  $A$  的 **零空间**.

反之任意仿射集合可以表示为一个线性方程组的解集。

这也解释了为什么线性方程组的解可以表示为 **通解 + 特解** 的形式.

## 3 凸包与凸锥

- 1) **凸包**: 对  $\forall \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbb{D}$  中元素**一切凸组合**所构成的集合, 记为  $Co(\mathbb{D})$
- 2) **锥**: 对于任意  $x \in \mathbb{D}$  和  $\lambda \geq 0$  都有  $\lambda x \subseteq \mathbb{D}$ , 我们称集合  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  是 **锥**.
- 3) **凸锥**: 如果集合  $\mathbb{D}$  是锥, 并且是凸的, 则称  $\mathbb{D}$  为**凸锥**,  
即对于任意  $x^{(1)}, x^{(2)} \in \mathbb{D}$  和  $\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$ , 都有

$$\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} \in \mathbb{D}.$$

## 4 G 可微与 F 可微

### 4.1 Gateaux 可导 (弱可导)

设映射  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, x \in \text{int}(\mathbb{D})$ . 如果存在线性映射  $A \in L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ , 使对任何  $h \in \mathbb{R}^n, x + th \in \mathbb{D}$ , 有

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} \|F(x + th) - F(x) - tAh\| = 0 \quad (4.1)$$

则称  $F$  在  $\boldsymbol{x}$  处 **G-可导** (Gateaux-可导), 并称  $\boldsymbol{A}$  为  $F$  在点  $\boldsymbol{x}$  处的**G-导数**, 记为  $F'(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{A}$ .

我们称  $F'(\boldsymbol{x})\boldsymbol{h}$  为  $F$  在  $\boldsymbol{x}$  点沿  $\boldsymbol{h}$  的 G-微分. 不难发现, 由式 (4.1) 有

$$F'(\boldsymbol{x})\boldsymbol{h} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} [F(\boldsymbol{x} + t\boldsymbol{h}) - F(\boldsymbol{x})].$$

## 4.2 Fréchet 可导 (强可导)

设映射  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \boldsymbol{x} \in \text{int}(\mathbb{D})$ . 如果存在映射  $\boldsymbol{A} \in L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ , 使对任何  $\boldsymbol{h} \in \mathbb{R}^n, \boldsymbol{x} + \boldsymbol{h} \in \mathbb{D}$ , 有

$$\lim_{\|\boldsymbol{h}\| \rightarrow 0} \frac{\|F(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{h}) - F(\boldsymbol{x}) - \boldsymbol{A}\boldsymbol{h}\|}{\|\boldsymbol{h}\|} = 0, \quad (4.2)$$

则称  $F$  在  $\boldsymbol{x}$  处 **F-可导** (Fréchet-可导), 并称  $\boldsymbol{A}$  为  $F$  在点  $\boldsymbol{x}$  处的**F-导数**, 仍记为  $F'(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{A}$ . 与上类似, 称  $F'(\boldsymbol{x})\boldsymbol{h}$  为  $F$  在  $\boldsymbol{x}$  点沿  $\boldsymbol{h}$  的**F-微分**.

## 4.3 F-可微与连续

若映射  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在点  $\boldsymbol{x}$  处 **F-可导**, 则  $F$  在  $\boldsymbol{x}$  处连续.

确切地,  $\exists \boldsymbol{x}$  的闭球  $\bar{\mathbb{S}}(\boldsymbol{x}, \delta) \subset \mathbb{D}$  及常数  $C > 0$ , 使当  $\|\boldsymbol{h}\| \leq \delta$  时, 有

$$\|F(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{h}) - F(\boldsymbol{x})\| \leq C\|\boldsymbol{h}\|. \quad (4.3)$$

### 推导

我们只是在  $\mathbb{D}$  的内点定义了可导性, 故  $\boldsymbol{x} \in \text{int}(\mathbb{D})$ , 从而存在  $\delta_1 > 0$ , 使得当  $\|\boldsymbol{h}\| \leq \delta_1$  时, 有  $\boldsymbol{x} + \boldsymbol{h} \in \mathbb{D}$ .

于是对于任意给定的  $\varepsilon > 0$ , 由式 (4.2), 存在正数  $\delta \leq \delta_1$ , 使得当  $\|\boldsymbol{h}\| \leq \delta$  时, 有

$$\|F(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{h}) - F(\boldsymbol{x}) - F'(\boldsymbol{x})\boldsymbol{h}\| \leq \varepsilon\|\boldsymbol{h}\|.$$

故

$$\|F(\boldsymbol{x} + \boldsymbol{h}) - F(\boldsymbol{x})\| \leq \|F'(\boldsymbol{x})\|\|\boldsymbol{h}\| + \varepsilon\|\boldsymbol{h}\| = (\|F'(\boldsymbol{x})\| + \varepsilon)\|\boldsymbol{h}\|.$$

取  $C = \|F'(\boldsymbol{x})\| + \varepsilon$ , 立即得到式 (4.3).

连续性是 F-可导的必要条件。

#### 4.4 复合映射的求导法则 (链锁规则)

设映射  $F: \mathbb{D}_F \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在  $x$  处存在  $G$ -导数, 而映射  $G: \mathbb{D}_G \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^q$  在  $F(x)$  处存在  $F$ -导数, 则复合映射  $H = G \circ F$  在  $x$  处一定存在  $G$ -导数, 且

$$H'(x) = G'(F(x))F'(x).$$

如果  $F'(x)$  是  $F$ -导数, 则  $H'(x)$  也是  $F$ -导数

##### 推导

取定  $h$ . 由定义,  $x \in \text{int}(\mathbb{D}_F)$  且  $F(x) \in \text{int}(\mathbb{D}_G)$ .

而由  $F$  在  $x$  处有  $G$ -导数可知,  $F$  在  $x$  处半连续.

因  $x \in \text{int}(\mathbb{D}_F)$ , 故存在  $\delta > 0$ , 使得当  $|t| < \delta$  时,  $x + th \in \mathbb{D}_F$ , 同时  $F(x + th) \in \mathbb{D}_G$ .

因此, 对于  $0 < |t| < \delta$ , 有

$$\begin{aligned} & \frac{1}{t} \|H(x + th) - H(x) - tG'(F(x))F'(x)h\| \\ & \leq \frac{1}{t} \|G(F(x + th)) - G(F(x)) - G'(F(x))[F(x + th) - F(x)]\| + \\ & \quad \frac{1}{t} \|G'(F(x)) [F(x + th) - F(x) - tF'(x)h]\| \\ & = I_1 + I_2. \end{aligned}$$

当  $t \rightarrow 0$  时, 显然  $I_2 \rightarrow 0$ .

由于  $F$  是  $G$ -可导的, 故  $\frac{1}{t} \|F(x + th) - F(x)\|$  有界. 从而对于  $0 < |t| < \delta$  中使得  $F(x + th) \neq F(x)$  的任一  $t$  值, 我们有

$$\begin{aligned} I_1 &= \frac{\|F(x + th) - F(x)\|}{t} \times \\ & \quad \frac{\|G(F(x + th)) - G(F(x)) - G'(F(x))[F(x + th) - F(x)]\|}{\|F(x + th) - F(x)\|} \\ & \rightarrow \|F'(x)h\| \times 0 = 0. \end{aligned}$$

## 5 中值定理

### 5.1 中值定理不等式

若  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在凸集  $\mathbb{D}_0 \subset \mathbb{D}$  上  $G$ -可导, 则对任意  $x, y, z \in \mathbb{D}_0$ , 有

- 1)  $\|F(y) - F(x)\| \leq \sup_{0 \leq t \leq 1} \|F'(x + t(y - x))\| \|y - x\|;$
- 2)  $\|F(y) - F(z) - F'(x)(y - z)\| \leq \sup_{0 \leq t \leq 1} \|F'(z + t(y - z)) - F'(x)\| \|y - z\|.$

## 5.2 积分中值定理

若  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在凸集  $\mathbb{D}_0 \subset \mathbb{D}$  上  $G$ -可导, 且  $F'$  在  $\mathbb{D}_0$  上半连续, 则对任何  $x, y \in \mathbb{D}_0$ , 有

$$F(y) - F(x) = \int_0^1 F'(x + t(y - x))(y - x) dt. \quad (5.1)$$

## 6 Holder 连续

设  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在凸集  $\mathbb{D}_0 \subset \mathbb{D}$  上连续可导, 且  $F'$  满足

$$\|F'(x) - F'(y)\| \leq \alpha \|x - y\|^p, \quad \forall x, y \in \mathbb{D}_0, \quad (6.1)$$

其中  $\alpha \geq 0, p \geq 0$  为常数, 则对任何  $x, y \in \mathbb{D}_0$ , 有

$$\|F(y) - F(x) - F'(x)(y - x)\| \leq \frac{\alpha}{1+p} \|y - x\|^{1+p}$$

### 推导

证: 由式 (5.1) 和式 (6.1), 有

$$\begin{aligned} \|F(y) - F(x) - F'(x)(y - x)\| &= \left\| \int_0^1 [F'(x + t(y - x)) - F'(x)](y - x) dt \right\| \\ &\leq \int_0^1 \|F'(x + t(y - x)) - F'(x)\| \|y - x\| dt \\ &\leq \alpha \|y - x\|^{1+p} \int_0^1 t^p dt \\ &= \frac{\alpha}{1+p} \|y - x\|^{1+p}. \end{aligned}$$

当映射  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  在开集  $\mathbb{D}_0 \subset \mathbb{D}$  上  $G$ -可导时其  $G$ -导数显然属于  $L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ 。

这样就得到一个映射  $F': \mathbb{D}_0 \subset \mathbb{R}^n \rightarrow L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ , 称为  $F$  的 **导映射**. 因此可以研究导映射  $F'$  的可微性.



## 7 凸泛函

泛函  $f(\mathbf{x})$  强凸的 **充要条件** 是存在  $c > 0$  使得

$$f(\mathbf{x}) - c\|\mathbf{x}\|_2^2$$

为凸泛函

### 推导

#### 凸泛函定义

若对  $\forall \mathbf{x} \neq \mathbf{y} \in \mathbb{D}_0$  和  $\forall \lambda \in (0, 1)$ , 有

$$f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) \leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}), \quad (7.1)$$

则称  $f$  为  $\mathbb{D}_0$  上的凸泛函;

**充分性:** 设  $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \lambda$  如凸函数定义中所定义. 设存在  $c > 0$  使得

$f(\mathbf{x}) - c\|\mathbf{x}\|_2^2$  为凸泛函, 则由 (7.1) 有

$$\begin{aligned} f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) &\leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}) + c\|\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}\|_2^2 - \lambda c\|\mathbf{x}\|_2^2 - (1 - \lambda)c\|\mathbf{y}\|_2^2 \\ &= \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}) + c(2\lambda(1 - \lambda)\mathbf{x}^T \mathbf{y} - \lambda(1 - \lambda)(\|\mathbf{x}\|_2^2 + \|\mathbf{y}\|_2^2)) \\ &= \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}) - c\lambda(1 - \lambda)\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2^2, \end{aligned}$$

即  $f(\mathbf{x})$  强凸.

#### 强凸定义

若存在常数  $c > 0$ , 使对上述  $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \lambda$  有

$$f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) + c\lambda(1 - \lambda)\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2 \leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}), \quad (7.2)$$

则称  $f$  在  $\mathbb{D}_0$  上是强凸的

**必要性:** 设  $f(x)$  强凸, 则由 (7.2) 可知存在  $c > 0$  使得

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y) - c\lambda(1 - \lambda)\|x - y\|_2^2$$

成立. 由于充分性证明中不等式右端皆为等式, 因此得证.

## 8 同胚映射——向量值扰动定理

设  $A \in \mathbb{L}(\mathbb{R}^n)$  非奇异,  $G: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  在闭球  $\bar{S}_0 = \bar{S}(x^{(0)}, \delta) \subset \mathbb{D}$  上满足

$$\|G(x) - G(y)\| \leq \alpha\|x - y\|, \quad \forall x, y \in \bar{S}_0,$$

其中  $0 < \alpha < \beta^{-1}$ ,  $\beta = \|A^{-1}\|$ ,

则由  $F(x) = Ax - G(x)$  定义的映射  $F: \bar{S}_0 \rightarrow \mathbb{R}^n$  是  $\bar{S}_0$  与  $F(\bar{S}_0)$  之间的一个同胚映射.

此外, 对  $\forall y \in \bar{S}_1 = \bar{S}(F(x^{(0)}), \sigma)$ , 其中  $\sigma = (\beta^{-1} - \alpha)\delta$ , 方程  $F(x) = y$  在  $\bar{S}_0$  中有唯一解.

因此, 特别有  $\bar{S}_1 \subset F(\bar{S}_0)$

### 推导

1) 对固定的  $y \in \bar{S}_1$ , 作映射  $H: \bar{S}_0 \rightarrow \mathbb{R}^n$ :

$\because F(x) = Ax - G(x)$ , 则有  $G(x) = Ax - F(x)$  和  $x = A^{-1}F(x) - A^{-1}G(x)$

$$H(x) = A^{-1}(G(x) + y) = x - A^{-1}(F(x) - y).$$

显然,  $F(x) = y$  在  $\bar{S}_0$  中有唯一解的充分必要条件是:

$H$  在  $\bar{S}_0$  中有唯一的不动点.

注意, 对  $\forall x, z \in \bar{S}_0$ , 有

$$\|H(x) - H(z)\| = \|A^{-1}[G(x) - G(z)]\| \leq \beta\alpha\|x - z\|.$$

因  $\beta\alpha < 1$ , 故  $H$  在  $\bar{S}_0$  上是压缩映射. 又对  $\forall x \in \bar{S}_0$ , 有

$$\begin{aligned} \|H(x) - x^{(0)}\| &\leq \|H(x) - H(x^{(0)})\| + \|H(x^{(0)}) - x^{(0)}\| \\ &\leq \beta\alpha\|x - x^{(0)}\| + \beta\|F(x^{(0)}) - y\| \\ &\leq \beta\alpha \cdot \delta + \beta \cdot \sigma = \delta, \end{aligned}$$

因此,  $H$  将  $\bar{S}_0$  映入自身, 即  $H(\bar{S}_0) \subset \bar{S}_0$ , 由压缩映射原理,  $H$  在  $\bar{S}_0$  中有唯一不动点.

故方程  $F(\mathbf{x}) = \mathbf{y}$  在  $\bar{S}_0$  中有唯一解, 从而  $F$  在  $\bar{S}_0$  上为双射

2) 现证  $F^{-1}$  在  $F(\bar{S}_0)$  上是连续的.

事实上, 由于对  $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \bar{S}_0$  有

由于  $\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}F(\mathbf{x})^{-1}\mathbf{A}^{-1}G(\mathbf{x})$ , 故

$$\begin{aligned}\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| &= \|\mathbf{A}^{-1}[F(\mathbf{x}) - F(\mathbf{y})] + \mathbf{A}^{-1}[G(\mathbf{x}) - G(\mathbf{y})]\| \\ &\leq \beta\|F(\mathbf{x}) - F(\mathbf{y})\| + \beta\alpha\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|,\end{aligned}$$

即

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| \leq \frac{\beta}{1 - \beta\alpha}\|F(\mathbf{x}) - F(\mathbf{y})\|,$$

故  $F^{-1}$  连续. 显然,  $F$  本身也是连续的, 因此,  $F$  是同胚映射

## 9 迭代格式的构造

对迭代格式  $\mathbf{x}^{(k)} = G(\mathbf{x}^{(k-1)})$ ,  $k = 1, 2, \dots$

1) 如果  $G$  不依赖于迭代步数  $k$ , 且  $\mathbf{x}^{(k)}$  只依赖于  $\mathbf{x}^{(k-1)}$ , 此时称式为 **单步定常迭代**.

2) 如果  $G$  依赖于迭代步数  $k$ , 但  $\mathbf{x}^{(k)}$  只依赖于  $\mathbf{x}^{(k-1)}$ , 此时迭代形式可表示为

$$\mathbf{x}^{(k)} = G_k(\mathbf{x}^{(k-1)}), \quad k = 1, 2, \dots \quad (9.1)$$

称式 (9.1) 为 **单步非定常迭代**.

3) 如果  $G$  不依赖于迭代步数  $k$ , 但  $\mathbf{x}^{(k)}$  依赖于相邻的  $m$  个迭代值

$$\mathbf{x}^{(k-1)}, \mathbf{x}^{(k-2)}, \dots, \mathbf{x}^{(k-m)},$$

此时迭代格式可表述为

$$\mathbf{x}^{(k)} = G(\mathbf{x}^{(k-1)}, \mathbf{x}^{(k-2)}, \dots, \mathbf{x}^{(k-m)}), \quad k = m, m+1, \dots \quad (9.2)$$

称式 (9.2) 为  **$m$  步定常迭代**.

4) 如果  $G$  依赖于迭代步数  $k$ , 且  $\mathbf{x}^{(k)}$  依赖于相邻的  $m$  个迭代值

$$x^{(k-1)}, x^{(k-2)}, \dots, x^{(k-m)},$$

此时迭代格式可表述为

$$x^{(k)} = G_k(x^{(k-1)}, x^{(k-2)}, \dots, x^{(k-m)}), \quad k = m, m+1, \dots \quad (9.3)$$

称式 (9.3) 为  $m$  步非定常迭代

## 10 Ostrowski 定理

### Ostrowski 定理

矩阵范数为谱半径的“上确界”

即对任意  $\varepsilon > 0$ , 存在  $A$  的一种矩阵范数  $\|\cdot\|_\varepsilon$ , 使得

$$\|A\|_\varepsilon \leq \rho(A) + \varepsilon.$$

设映射  $G: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  有一个不动点  $\mathbf{x}^* \in \text{int}(\mathbb{D})$ , 且在  $\mathbf{x}^*$  处为  $F$ -可导,  $G'(\mathbf{x}^*)$  的谱半径

$$\rho(G'(\mathbf{x}^*)) = \sigma < 1.$$

则存在开球  $\mathbb{S} = \mathbb{S}(\mathbf{x}^*, \delta) \subset \mathbb{D}$ , 对任意初值  $\mathbf{x}^{(0)} \in \mathbb{S}$ ,  $\mathbf{x}^*$  是式  $x^{(k)} = G(x^{(k-1)})$  的吸引点.

### 推导

只需验证式  $\|G(x) - G(x^*)\| \leq \alpha \|x - x^*\|$  成立即可.

因  $\sigma < 1$ , 故可取  $\varepsilon > 0$ , 使  $\sigma + 3\varepsilon < 1$

对  $\varepsilon > 0$ , 存在一种范数  $\|\cdot\|_\varepsilon$ , 使

$$\|G'(\mathbf{x}^*)\|_\varepsilon \leq \sigma + \varepsilon.$$

另一方面, 由  $G$  在  $\mathbf{x}^*$  处  $F$ -可导和  $F$ -导数的定义可知, 对上述  $\varepsilon > 0$ , 存在  $\delta > 0$ , 使得对  $\forall x \in \mathbb{S} = \mathbb{S}(\mathbf{x}^*, \delta) \subset \mathbb{D}$  有

$$\|G(x) - G(\mathbf{x}^*) - G'(\mathbf{x}^*)(x - \mathbf{x}^*)\|_\varepsilon \leq \varepsilon \|x - \mathbf{x}^*\|_\varepsilon.$$

于是

$$\begin{aligned}\|G(\mathbf{x}) - G(\mathbf{x}^*)\|_{\varepsilon} &\leq \|G(\mathbf{x}) - G(\mathbf{x}^*) - G'(\mathbf{x}^*)(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*)\|_{\varepsilon} + \\ &\quad \|G'(\mathbf{x}^*)(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*)\|_{\varepsilon} \\ &\leq (\sigma + 2\varepsilon) \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|_{\varepsilon}\end{aligned}$$

由  $\sigma + 2\varepsilon < 1$ , 我们有  $\|G(\mathbf{x}) - G(\mathbf{x}^*)\| \leq \alpha \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|$  成立.

根据吸引点定理, 本定理得证.

### 吸引点定理

设  $\mathbf{x}^*$  是式  $\mathbf{x} = G(\mathbf{x})$  的解,  $G: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ . 若存在一个开球  $\mathbb{S} = \mathbb{S}(\mathbf{x}^*, \delta) = \{\mathbf{x} \mid \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\| < \delta, \delta > 0\} \subset \mathbb{D}$  和常数  $\alpha \in (0, 1)$ , 使得对一切  $\mathbf{x} \in \mathbb{D}$ , 有

$$\|G(\mathbf{x}) - G(\mathbf{x}^*)\| \leq \alpha \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|.$$

则对任意  $\mathbf{x}^{(0)} \in \mathbb{S}$ ,  $\mathbf{x}^*$  是式  $\mathbf{x}^{(k)} = G(\mathbf{x}^{(k-1)})$  的吸引点

## 11 Kantorovich 定理

设  $F: \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ , 初始点  $\mathbf{x}^{(0)}$  满足:

1)  $[F'(\mathbf{x}^{(0)})]^{-1}$  存在, 且

$$\|[F'(\mathbf{x}^{(0)})]^{-1}\| \leq \beta,$$

$$\|[F'(\mathbf{x}^{(0)})]^{-1} F(\mathbf{x}^{(0)})\| \leq \eta;$$

2) 在  $\mathbf{x}^{(0)}$  的邻域  $\mathbb{S}(\mathbf{x}^{(0)}, \delta)$  内,  $F'(\mathbf{x}^{(k)})$  存在并满足 Lipschitz 条件

$$\|F'(x) - F'(y)\| \leq \gamma \|x - y\|, \quad \forall x, y \in \mathbb{S}(\mathbf{x}^{(0)}, \delta),$$

并且

$$\rho = \beta \eta \gamma \leq \frac{1}{2},$$

$$\delta \geq \frac{1 - \sqrt{1 - 2\rho}}{\rho} \eta,$$

则式  $F(x) = 0$  至少有一个解  $x^* \in \mathbb{S}(x^{(0)}, \delta)$ , 且由式  $x^{(k+1)} = x^{(k)} - [F'(x^{(k)})]^{-1}F(x^{(k)})$  产生的序列  $\{x^{(k)}\}$  收敛于  $x^*$ , 并有估计式

$$\|x^{(k)} - x^*\| \leq \frac{\theta^{2^k - 1}}{\sum_{i=0}^{2^k - 1} \theta^{2^i}} \eta,$$

其中

$$\theta = \frac{1 - \sqrt{1 - 2\rho}}{1 + \sqrt{1 - 2\rho}}.$$

## 12 非精确 Newton 法

非精确 Newton 法是为弥补 Newton 法计算量大的不足而提出来的.

顾名思义, 非精确 Newton 法在 Newton 法的每步迭代中只对 Newton 方程进行非精确求解. 非精确 Newton 法实质上是一类内外迭代算法, 其外迭代为经典 Newton 法, 而其内迭代可采用任何线性迭代方法.

这种内外迭代技术由于能够充分利用 Jacobi 矩阵的结构和稀疏性, 因此可以大大降低 Newton 法的计算代价.

---

### Algorithm 1 Solving Nonlinear Equations with Inexact Newton Method

---

- 1: for  $k = 0, 1, 2, \dots$  until convergence(直到收敛) do
- 2:     Choose  $\bar{\eta}_k \in [0, 1]$ ;
- 3:     Solve the inexact Newton equation

$$F'(x^{(k)}) s = -F(x^{(k)}) \quad (12.1)$$

to obtain  $s^{(k)}$  such that

$$\|r^{(k)}\| = \|F(x^{(k)}) + F'(x^{(k)}) s^{(k)}\| \leq \eta_k \|F(x^{(k)})\| \quad (12.2)$$

- 4:     Set  $x^{(k+1)} := x^{(k)} + s^{(k)}$ ;
  - 5: end for
- 

算法描述了非精确 Newton 法的一般框架,

其中  $\bar{\eta}_k$  为第  $k$  步迭代的 **控制阈值**,  $s^{(k)}$  为 **非精确 Newton 步**, 而式 (12.2) 则称作 **非精确 Newton 条件**