泛函分析

孙天阳

中国科学技术大学数学科学学院

tysun@mail.ustc.edu.cn

2024年11月21日

目录

	目录		2								
1	拓扑	拓扑向量空间 3									
	1	拓扑向量空间	3								
	2	局部凸空间	4								
2	対象性空间										
	1	半范数	6								
	2	压缩映射原理	7								
	3	完备化	8								
	4	列紧集	9								
	5	线性赋范空间	10								
			10								
			11								
			11								
	6		13								
		6.1 Minkowski 泛函	13								
		6.2 Schauder 不动点定理	14								
	7		15								
		7.1 定义	15								
		7.2 内积与范数	15								
3	线性	· 第子	16								
	1	线性算子的概念	16								
	2		17								
	3	Riesz-Fréchet 表示定理及其应用	18								
	4		19								
			21								
	5		22								
	6		23								
			23								
			24								
			24								

		6.4 弱收敛及*弱收敛		 	 	 	27
	7	线性算子的谱		 	 	 	28
		7.1 定义		 	 	 	28
		7.2 预解式与谱集的基本性质	į	 	 	 	28
		7.3 Gelfand 公式		 	 	 	30
		7.4 例子		 	 	 	31
4	収質	王子与 Fredholm 算子					32
4	永 万 1	· 」)Frednom 异) 紧算子					32
	1	1.1 基本性质					$\frac{32}{32}$
		1.2 全连续					$\frac{32}{33}$
		1.3 例子					34
		1.4 Schauder 基					34
	2	Fredholm 理论					36
	3	Riesz-Schauder 定理					37
	3	3.1 紧算子的谱					37
		3.2 不变子空间					38
	4	Hilbert-Schmidt 定理					39
	4	niibert-Schmidt 足垤		 	 	 	39
5	广义	【函数					41
	1	动机		 	 	 	41
	2	广义函数的概念		 	 	 	42
		2.1 基本空间 $\mathscr{D}(\Omega)$		 	 	 	42
		2.2 广义函数的定义和基本性	上质	 	 	 	43
		2.3 广义函数的收敛性		 	 	 	44
6	Don	nach 代数					45
U	1	iacn 八致 代数准备知识					
	_	谱					
	<i>Z</i> i	相		 	 	 	40
\mathbf{A}	泛派	分析中的反例					47
	/2.5						
	1	纲		 	 	 	47
		纲					47 48
	1			 	 	 	
г.	1 2 3	映射		 	 	 	48 48
В	1 2 3 套路	映射		 	 	 	48 48 49
В	1 2 3	映射		 	 	 	48 48

Chapter 1

拓扑向量空间

1 拓扑向量空间

定义 1.1. 称线性空间 X 及其上的拓扑 τ 是拓扑向量空间, 如果加法和数乘是连续的.

定义 1.2. 完备拓扑向量空间.

例 1.3. 存在局部凸的完备拓扑向量空间, 不是可度量化的

2 局部凸空间

定义 2.1. 称拓扑线性空间 X 是局部凸的, 如果 X 存在由凸集构成的邻域基.

命题 2.2. 设 X 是线性空间, $\{p_{\alpha}\}_{\alpha\in A}$ 是其上的一族半范数. 设 $x\in X, \alpha\in A, \varepsilon>0$, 则由

$$U_{x\alpha\varepsilon} = \{ y \in X : p_{\alpha}(y-x) < \varepsilon \}$$

生成的拓扑使得 X 成为局部凸拓扑线性空间.

证明.

• 加法的连续性. 考虑

$$\mu: X \times X \longrightarrow X, \quad u, v \longmapsto u + v$$

我们证明子基 $U_{x\alpha\varepsilon}$ 的原像是开集. 设 $\mu(u,v)=w\in U_{x\alpha\varepsilon}$, 记 $\eta=(\varepsilon-p_{\alpha}(x-w))/2$. 取 (u,v) 的邻域 $U_{u\alpha\eta}\times U_{v\alpha\eta}$, 取 $(\tilde{u},\tilde{v})\in U_{u\alpha\eta}\times U_{v\alpha\eta}$, 下证 $\mu(\tilde{u},\tilde{v})=\tilde{w}\in U_{x\alpha\varepsilon}$.

$$p_{\alpha}(x - \tilde{w}) \leq p_{\alpha}(x - w) + p_{\alpha}(u - \tilde{u}) + p_{\alpha}(v - \tilde{v}) < \varepsilon.$$

• 数乘的连续性. 考虑

$$\lambda \colon \mathbb{R} \times X \longrightarrow X, \quad r, u \longmapsto ru$$

我们证明子基 $U_{x\alpha\varepsilon}$ 的原像是开集. 不妨设 r > 0, 设 $\lambda(r,u) = w \in U_{x\alpha\varepsilon}$, 记 $\eta = \varepsilon - p_{\alpha}(x-w)$. 注意到 $\lambda(r, B_{u\alpha\delta}) = B_{w\alpha r\delta}$. 取 (r,u) 的邻域 $(r-\xi, r+\xi) \times B_{u\alpha\delta}$, 其中 $\delta = \eta/((r+\xi))$.

• 局部凸. 只需证明 $U_{x\alpha\varepsilon}$ 是凸集. 设 $y,z \in U_{x\alpha\varepsilon}$, 则

$$p_{\alpha}(x-ty-(1-t)z) \leqslant tp_{\alpha}(x-y)+(1-t)p_{\alpha}(x-z) < \varepsilon.$$

例 2.3. 记 $L^0([0,1])$ 为 [0,1] 上的可测函数全体(几乎处处相等视为恒等). 定义

$$d(f,g) = \int_0^1 \frac{|f(x) - g(x)|}{1 + |f(x) - g(x)|} dx.$$

证明:

- (1) d(f,g) 是 $L^0([0,1])$ 上的度量.
- (2) $L^{0}([0,1])$ 在 d(f,g) 诱导的拓扑下成为拓扑线性空间.
- (3) 按度量 d(f,g) 收敛就是依测度收敛.
- (4) $L^{0}([0,1])$ 在 d(f,q) 诱导的拓扑下不是局部凸的.

证明.

- (1) 设 d(f,g) = 0
 - 由函数 x/(1+x) 的单调性, 容易看出 $d(f,g) \leq d(f,h) + d(g,h)$.

- (2) 加法的连续性.
 - 数乘的连续性.

(3)

(4)

命题 2.4. 设 X 是局部凸拓扑线性空间, 闵可夫斯基泛函

命题 2.5. 设 X 是局部凸拓扑线性空间, 其上的拓扑由半范数族 $\{p_{\alpha}\}_{\alpha\in A}$ 生成, 那么

- (1) X 是 Hausdorff 的当且仅当对任意 $x \neq 0$ 存在 $\alpha \in A$ 使得 $p_{\alpha}(x) \neq 0$.
- (2) 假设 X 是 Hausdorff 的且 A 是至多可数集, 那么 X 可被一个平移不变度量度量化. 证明.

(1)

(2)

Chapter 2

赋范线性空间

1 半范数

定义 1.1. 设 X 是线性空间, 若 $p: X \to \mathbb{R}$ 满足

$$(1) p(x+y) \leqslant p(x) + p(y)$$

$$(2) \ p(\alpha x) = \|\alpha\| p(x)$$

则称 p 是 X 上的半范数.

容易看出

$$p(0) = ||0||p(0) = 0, \quad p(0) \le p(x) + p(-x) = 2p(x) \Longrightarrow p(x) \ge 0.$$

2 压缩映射原理

定义 2.1. 设 (X, ρ) 是度量空间, $T: X \to X$. 若存在 $\lambda \in (0,1)$ 使得

$$\rho(Tx, Ty) \leqslant \alpha \rho(x, y)$$

对任意 $x,y \in X$ 成立, 则称 $T \in X$ 上的压缩映射.

例 2.2. 考虑积分方程

$$x(t) - \lambda \int_0^1 e^{t-s} x(s) ds = y(t),$$

其中 $y(t) \in C[0,1]$ 为一给定函数, λ 为常数, $|\lambda| < 1$. 求证存在唯一解 $x(t) \in C[0,1]$.

3 完备化

4 列紧集

- 紧 $\stackrel{Hausdorff}{\Longrightarrow}$ 闭
- 紧 ^{度量空间} 有界
- 列紧 ^{度量空间} 有界
- 自列紧 ^{A1+Hausdorff} 闭
- 自列紧 ^{度量空间} 有界
- 列紧集的子集是列紧的.
- 列紧 ^{度量空间} 完全有界
- 完全有界 ^{完备度量空间} 列紧

5 线性赋范空间

- 关于不是所有 Abel 群都能够成为线性空间的评述可以参看与 wzd 的聊天记录
- 虽然但是, 线性结构与拓扑结构的第一步结合实际上是拓扑向量空间, 线性结构与度量结构的结合才是赋范线性空间.
- 线性流形: 线性子空间的平移

我们引进过一个空间 X 的线性结构, 也引进过它的度量结构, 现在要把两者结合起来, 即是要求

$$\rho(x+z, y+z) = \rho(x, y)$$

命题 $5.1. \rho$ 满足平移不变性当且仅当 ρ 对加法连续.

定义 5.2. 设 $P: X \to \mathbb{R}$ 是线性空间 X 上的一个函数, 若它满足

- $(1) P(x+y) \leqslant P(x) + P(y)$
- (2) $P(\lambda x) = \lambda P(x)$

注记. 对于次线性泛函我的评述是: 对于一般的线性空间就可以定义次线性泛函, 但如果还是赋范线性空间那么结果会更加丰富

5.1 最佳逼近问题

定理 5.3. 设 X 是赋范线性空间. $M \subset X$ 是闭子空间. 则下列命题等价:

- (1) 存在有界线性算子 $P: X \to M$ 使得 $P|_{M} = Id_{M}$.
- (2) 存在 $L \subset X$ 是闭子空间使得 $X = M \oplus L$.
- (3) 对任意 x

设 X 是赋范线性空间, X_0 是 X 的子空间. 任给 $y \in X$, 量

$$d := \inf_{x \in X_0} \|y - x\|$$

总是有意义的. 并且, 我们总能找到一列点 $\{x_n\} \subset X_0$, 使得 $\{\|y-x_n\|\}$ 趋近于 d.

我们还知道, $\{x_n\}$ 是有界集. 假如存在某种列紧性, 我们就能取出一个收敛子列, 可猜测序列极限便是 y 在 X_0 中的最佳逼近元.

问题: 给定赋范线性空间 X, 并给定 X 中的有限多个向量 e_1, \dots, e_n . 对于给定的向量 $x \in X$, 求一组数 $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n$, 使得

$$\left\| x - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i e_i \right\| = \min \left\| x - \sum_{i=1}^{n} a_i e_i \right\|.$$

引理 5.4. 设 X 是一个赋范线性空间, X_0 是 X 的真闭子空间, 那么对 \forall ε \in (0,1), 存在 $\|y\|=1$, 并且

$$||y - x|| \geqslant 1 - \varepsilon$$
.

5.2 有限维赋范线性空间的刻画

定理 5.5. 设 X 是赋范线性空间, X_0 是 X 的一个真闭子空间, 那么对任意 $0 < \varepsilon < 1$, 存在 $y \in X$, 使得 ||y|| = 1, 并且

$$||y - x|| \geqslant 1 - \varepsilon, \quad \forall \ x \in X_0.$$

运用 F.Riesz 引理的要素察觉:

- A 是紧算子
- 由条件(一般是反证时假设的条件)构造出一串严格单增或严格单减的闭子空间
- 每个闭子空间都是 A 的不变子空间
- 特别地, 当 *A* 作用上去, 得到的是元素本身(常数倍也可以, 但需要系数的模长是下有界的)与相邻的维数较小的闭子空间中的某个元素之和.
- 由 F.Riesz 引理, 可以在第 n 个空间中选出一个单位向量 x_n , 使得它与相邻的维数较小的闭子空间的距离大于 α , 其中 α 是任意介于 0 和 1 之间的常数.
- 考虑 $\{Ax_n\}$, 如果上上条是常数倍 λ_n , 那么需要考虑的是 $\{Ax_n'\}$, 其中 $x_n' = \frac{x_n}{\lambda_n}$. 系数模长下有界的要求正是为了保证 x_n' 是有界的.
- 因为 A 是紧算子, 所以 $\{Ax_n\}$ 有收敛子列.
- 但另一方面, 由我们的构造任意 Ax_n 与 Ax_{n+n} 的距离都大于 α , 矛盾.

5.3 商空间

定义 5.6. 设 X 是赋范线性空间,Y 是它的闭子空间. 定义函数 $\|\cdot\|_0: X/Y \to \mathbb{R}$ 为

$$\|[x]\| = d(x,Y) = \inf_{y \in Y} \|x - y\| = \inf_{z \in [x]} \|z\|,$$

其中 d(x,Y) 是 x 到 Y 的距离. 那么

(a) $\|\cdot\|$ 是商空间 X/Y 上的范数.

()

定理 5.7. 设 $T: X \to Y$ 是有界线性算子. 定义

$$\tilde{T}: \tilde{X} = X/N(T) \to Y, [x] \mapsto T(x).$$

则 $\|\tilde{T}\| = \|T\|$.

证明.
$$\|\tilde{T}\| = \sup_{\|[x]\| \leqslant 1} \|\tilde{T}([x])\| = \sup_{\|[x]\| \leqslant 1} \|Tx\|.$$
 $\|Tx\| = \|Tz\| \leqslant \|T\|\|z\|, \forall z \in [x] \Longrightarrow \|Tx\| \leqslant \|T\| \inf_{z \in [x]} \|z\| = \|T\|\|[x]\|.$ $\|\tilde{T}\| = \|T\|.$

半范数

定义 5.8. 设 X 是一个向量空间, 称 $p: X \to \mathbb{R}$ 是一个半范数, 如果

$$p(x+y) \leqslant p(x) + p(y), \forall x, y \in X, \quad p(\lambda x) = |\lambda| p(x), \forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall x \in X.$$

由半范数的定义, 我们可以直接得到

$$p(0) = p(0 \cdot x) = 0 \cdot p(x) = 0$$

和

$$p(0) = p(x + (-x)) \leqslant p(x) + p(-x) = 2p(x) \Longrightarrow p(x) \geqslant 0.$$

命题 5.9. 设 X 是一个向量空间, p 和 q 分别是 X 上的范数和半范数, 则 p+q 是 X 上的范数.

这个命题的证明是显然的,但我们仍然把它单独拎出来,因为对于很多函数空间,我们使用的范数都是以这种方式构造的.

例 5.10 (γ 阶 Hölder 半范). 设 $U \subset \mathbb{R}^n$ 是开集, $u: U \to \mathbb{R}$, 定义

$$[u]_{C^{0,\gamma}(U)} = \sup_{\substack{x,y \in U \\ x \neq y}} \frac{|u(x) - u(y)|}{|x - y|^{\gamma}}.$$

再定义

$$C^{0,\gamma}(U) = \left\{ u \colon U \to \mathbb{R} \mid [u]_{C^{0,\gamma}(U)} < \infty \right\}.$$

证明 $C^{0,\gamma}(U)$ 是线性空间, $p\colon u\mapsto [u]_{C^{0,\gamma}(U)}$ 是其上的半范数.

证明.

$$\frac{|u(x) + v(x) - u(y) - v(y)|}{|x - y|^{\gamma}} \leqslant \frac{|u(x) - u(y)|}{|x - y|^{\gamma}} + \frac{|v(x) - v(y)|}{|x - y|^{\gamma}}.$$

$$\frac{|\lambda u(x) - \lambda u(y)|}{|x - y|^{\gamma}} = \frac{|\lambda||u(x) - u(y)|}{|x - y|^{\gamma}}.$$

设 $u \in C^{0,\gamma}(U)$, 则存在常数 C 依赖于 u 使得

$$|u(x) - u(y)| \leqslant C|x - y|^{\gamma},$$

这个条件显然蕴含 u 是连续函数, 因此 $C^{0,\gamma}(U) \subset C^0(U)$. 回忆 $C^0(U)$ 上我们有范数

$$[u] = \sup |u(x)|$$

这显然也是子空间 $C^{0,\gamma}(U)$ 上的范数. 我们定义 $C^{0,\gamma}(U)$ 上的范数

6 凸集与不动点

6

6.1 Minkowski 泛函

- 对于 \mathbb{K} -线性空间 X 及其包含原点的凸子集 C, 我们可以定义 Minkowski 泛函.
 - 注意即是针对 C-线性空间, 考虑的也是实一维的直线.
 - -P(x) 取值于 $[0,+\infty]$
 - P(x) 具有正齐次性
 - P(x) 具有次可加性
- C 是吸收集 \iff P 取值于 $[0, +\infty)$
- C 对称或均衡 \iff P 具有齐次性

_

- -0 为内点 $\Longrightarrow C$ 为吸收的 $\Longrightarrow P$ 取值于 $[0,+\infty)$
- -0 为内点 \Longrightarrow P 一致连续.
- C 有界 $\Longrightarrow P$ 正定.

定义 6.1. 设 X 是线性空间,C 是 X 上含有 0 的凸子集, 在 X 上规定一个取值于 $[0,+\infty]$ 的函数

$$P(x) = \inf \left\{ \lambda > 0 \middle| \frac{x}{\lambda} \in C \right\},$$

称为 C 的 Minkowski 泛函.

6.2 Schauder 不动点定理

7 内积空间

回去看第八次课

- 7.1 定义
- 7.2 内积与范数

内积 — 范数

设 X 为内积空间, 定义

$$||x|| = \sqrt{(x,x)}.$$

下验证 $\|\cdot\|$ 是 X 上范数:

范数 — 内积

命题 7.1. 设 X 为赋范线性空间,则其范数由内积诱导当且仅当

$$||x+y||^2 + ||x-y||^2 = 2(||x||^2 + ||y||^2), \quad \forall x, y \in X.$$

证明.

Chapter 3

线性算子

1 线性算子的概念

2 下有界算子

定义 2.1. 设 X,Y 是赋范线性空间. 称线性算子 $T:X\to Y$ 是下有界的, 如果存在 $\gamma>0$ 使得 $\|Tx\|\geqslant\gamma\|x\|,\quad\forall\ x\in X.$

引理 2.2. $T: X \to Y$ 不是下有界的当且仅当存在一列单位长的向量 $\{x_n\} \subset X$ 使得 $\|Tx_n\| \to 0$. 在下个引理中我们罗列下有界算子的一些性质

引理 2.3. 设 X,Y 是赋范线性空间, $T \in L(X,Y)$ 是下有界算子,那么

- (1) T 是单射.
- (2) 下有界算子全体是 L(X,Y) 中的开集.

Banach 空间之间的下有界算子可以被如下刻画:

定理 2.4. Banach 空间之间的有界线性算子 $T: X \to Y$ 是下有界的当且仅当它是单射且有闭值域.

定义 2.5. Banach 空间的同构

有趣的是存在两个复 Banach 空间, 它们作为实 Banach 空间实同构的, 但作为复 Banach 空间 不是同构的.

3 Riesz-Fréchet 表示定理及其应用

为什么线性函数可以用与某元素的内积表示?因为线性函数是由被作用的元素在某一方向上的分量来决定的,而分量是可以通过求内积取出来的.

4 纲与开映像定理

定义 4.1. 设 X 是拓扑空间, 称 $A \subset X$ 是无处稠密集, 如果 \overline{A} 无内点.

- 另一个常用的概念是无内点闭集.
- 无处稠密集总是含在一个无内点闭集中, 即它的闭包.
- 无内点闭集是无处稠密集, 无处稠密集是无内点集.
- Baire 空间的一条等价刻画是:可列个无内点闭集/无处稠密集的并是无内点集.
- 有例子说明,不能再将结果进一步强化为无处稠密集.

定义 4.2. 称拓扑空间 X 为 Baire 空间如果它满足下列等价叙述中的一条:

- (1) X 的非空开子集是第二纲集;
- (2) X 的剩余集稠密
- (3) 可数个无内点闭集的并无内点
- (4) 可数个稠密开集的交稠密
- (5)
- (6)

直觉上,Baire 空间具有以下性质

- (1) "大"集合的可数交还是"大"集合
- (2)"小"集合的可数并还是"小"集合
- (3)"大"集合不能够被写为"小"集合的可数并
- (4) 全空间是"大"集合.

小集合有时指无内点闭集,有时指无处稠密集,我想这并没有很大的区别。 我们称无处稠密集的可数并为第一纲集。

定理 **4.3** (Baire). 完备度量空间是 *Baire* 空间.

证明. 我们证明可数个稠密开集的交是稠密的.

设 $\{U_n\}$ 是一族稠密开集, $U = \cap U_n$.

任给 $x \in X$ 和 $\varepsilon > 0$, 我们要找 $y \in U$ 使得 $y \in B(x, \varepsilon) \cap U$.

因为 U_1 是稠密的, 所以存在 $y_1 \in U_1$ 使得 $y_1 \in B(x, \varepsilon) \cap U_1$.

因为 $B(x,\varepsilon)\cap U_1$ 是开集, 所以存在 $0<\varepsilon_1<\frac{1}{2}$ 使得 $\overline{B(y_1,\varepsilon_1)}\subset B(x,\varepsilon)\cap U_1$.

因为 U_2 是稠密的, 所以存在 $y_2 \in U_2$ 使得 $y_2 \in B(y_1, \varepsilon_1) \cap U_2$.

因为 $B(y_1, \varepsilon_1) \cap U_2$ 是开集, 所以存在 $0 < \varepsilon_2 < \frac{1}{2^2}$ 使得 $\overline{B(y_2, \varepsilon_2)} \subset B(y_1, \varepsilon_1) \cap U_2$. 如此做下去, 可取出一列 $\{y_n\}$ 和 $\{\varepsilon_n\}$ 满足

$$B(x,\varepsilon)\supset \overline{B(y_1,\varepsilon_1)}\supset \overline{B(y_2,\varepsilon_2)}\supset \cdots, \quad \overline{B(y_n,\varepsilon_n)}\subset U_n.$$

由完备度量空间的闭集套定理, 存在 $y \in \cap \overline{B(y_n, x_n)} \subset B(x, \varepsilon) \cap U$.

例 4.4. ℝ 不可数.

证明. 赋予 ℝ 标准度量, 则 ℝ 是完备度量空间.

假如 ℝ 可数,则 ℝ 能被表示为可数个单点集的并,这与 Baire 定理矛盾.

定理 4.5. 设 X,Y 是 Banach 空间, 若 $T \in L(X,Y)$ 是满射, 则 T 是开映射. 证明.

(1) 由 T 的线性,T 为开映射当且仅当存在 $\delta > 0$ 使得

$$B_Y(0, \delta) \subset T(B_X(0, 1)).$$

(2) 因为 T 是满射, 所以

$$Y = \bigcup_{n=1}^{\infty} T(B_X(0, n)).$$

由 Baire 纲定理,Y 作为一个有内点的集合,不可能是可列个无处稠密集的并.

因此存在 N 使得 $\overline{T(B_X(0,N))}$ 有内点, 即存在 y_0 和 r 使得 $B_Y(y_0,r) \subset \overline{T(B_X(0,N))}$.

注意到 $\overline{T(B_X(0,N))}$ 是一个对称凸集, 因此 $B_Y(-y_0,r)\subset \overline{T(B_X(0,N))}$, 从而

$$B_Y(0,r) \subset \frac{1}{2}B_Y(y_0,r) + \frac{1}{2}B_Y(-y_0,r) \subset \overline{T(B_X(0,N))}.$$

4.1 Lax-Milgram 定理

定理 4.6. 设 H 是一个 Hilbert 空间, 设

$$B: H \times H \longrightarrow \mathbb{R}$$

是一个双线性映射满足存在常数 $\alpha, \beta > 0$ 使得

$$|B[u, v]| \le \alpha ||u|| ||v||, \quad \beta ||u||^2 \le B[u, u].$$

设 $f: H \to \mathbb{R}$ 是 H 上的有界线性泛函, 那么存在唯一的 $u \in H$ 使得

$$B[u, v] = \langle f, v \rangle.$$

证明. 在 B 就是 H 上的内积的时候, Lax-Milgram 定理其实就是 Riesz 表示定理, 即使 B 不是内积, 在条件 $|B[u,v]| \leq \alpha ||u|||v||$ 的保证下, 取定 $u \in H$, 映射

$$v \longmapsto B[u,v]$$

也确定了 H 上的一个有界线性泛函. Lax-Milgram 定理就是要保证 H 上的有界线性泛函都可以通过这种方式得到. 由 Riesz 表示定理我们知道对于取定的这个 $u \in H$ 存在唯一的 $w \in H$ 使得

$$B[u, v] = (w, v), \quad \forall v \in H$$

这样就定义了一个映射 Au=w, Lax-Milgram 定理就是要证明 $A: H \to H$ 是满射. A 的线性性显然, 下证 A 是有界线性算子

$$||Au||^2 = (Au, Au) = B[u, Au] \leqslant \alpha ||u|| ||Au|| \Longrightarrow ||Au|| \leqslant \alpha ||u||$$

下证 A 是单射且 R(A) 是 H 中的闭集,

$$\beta \|u\|^2 \leqslant B[u, u] = (Au, u) \leqslant \|Au\| \|u\| \Longrightarrow \beta \|u\| \leqslant \|Au\|.$$

5 Hahn-Banach 定理

6 共轭空间·弱收敛·自反空间

- 赋范线性空间就可以讨论共轭空间, 共轭空间是其上连续线性泛函的全体.
- 例子
 - L^p 的共轭空间是 L^q , 其中 $p \in (1, +\infty)$
 - L^1 的共轭空间是 L^∞
 - L^{∞} 的共轭空间不是 L^{1}
 - -C[0,1] 的共轭空间是 BV[0,1]

6.1 共轭空间的表示

定义 6.1. 设 X 是赋范线性空间,X 上的连续线性泛函全体按范数

$$||f|| = \sup_{\|x\| \le 1} |f(x)|$$

构成一个 Banach 空间, 称为 X 的共轭空间.

例 6.2. $L^p[0,1]$ 的共轭空间, 其中 $1 \le p < \infty$.

解. 设q是p的共轭指数,即

$$\begin{cases} \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1, & p > 1, \\ q = \infty, & p = 1. \end{cases}$$

我们将证:

$$L^p[0,1]^* = L^q[0,1].$$

例 6.3. 求证: $(l^p)^* = l^q$.

证明.

(1) 定义

$$\varphi: l^q \longrightarrow (l^p)^*, \{\eta\} \longmapsto f := \varphi(\{\eta\}): l^p \to \mathbb{K}, \{x\} \longmapsto \sum_{n=1}^{\infty} x_k \eta_k.$$

- $f \in (l^p)^*$.
- (2) φ 是满射
- (3) φ 是等距

6.2 二次共轭空间

定义 6.4. 设 X 是赋范线性空间, 定义赋值映射

$$J: X \longrightarrow X^{**}$$

 $x \longmapsto J(x): f \mapsto f(x).$

- $J(x) \in X^{**}$.
 - $-J(x)(f_1+f_2)=(f_1+f_2)(x)=f_1(x)+f_2(x)=J(x)(f_1)+J(x)(f_2).$
 - $-|J(x)(f)| = |f(x)| \le ||f|| ||x|| \Longrightarrow ||J(x)|| \le ||x||.$
- J 是线性的.

$$-J(x_1+x_2)(f) = f(x_1+x_2) = f(x_1) + f(x_2) = J(x_1)(f) + J(x_2)(f).$$

$$-J(\lambda x)(f) = f(\lambda x) = \lambda f(x) = \lambda J(x)(f).$$

- J 是有界的. $||J(x)|| \le ||x|| \Longrightarrow ||J|| \le 1$.
- J 是等距嵌入. 要证 $\|J(x)\| = \|x\|$, 即对任意 $x \neq 0$, 要找到一 $f \in X^*$, 使得

$$\frac{|J(x)(f)|}{\|f\|} = \frac{|f(x)|}{\|f\|} = \|x\|,$$

而这是由 Hahn-Banach 定理保证的.

定义 6.5. 如果 J 是满射, 则称 X 是自反的.

例 6.6.

- \mathbb{Z}_{X} 是自反空间的必要条件是 X 是 Banach 空间.
- Hilbert 空间是自反空间.
- $\forall p \in (1, +\infty), L^p(\Omega, B, \mu)$ 是自反空间.

6.3 共轭算子

定义 6.7. 设 X,Y 是赋范线性空间, $T \in \mathcal{L}(X,Y)$. 定义 T 的共轭算子

$$T^*: Y^* \longrightarrow X^*$$

$$f \longmapsto f \circ T.$$

- $T^* f \in X^*$.
 - $-T^*f$ 是线性的, 这是由 T 的线性和 f 的线性保证的.
 - $-T^*f$ 是连续的, 这是由 T 的连续性和 f 的连续性保证的.
- T^* 是线性的, 这是由 Y^* 的线性结构的定义保证的.

• T^* 是有界的, 不仅如此,

$$\begin{split} \|T^*\| &= \sup_{\|f\| \leqslant 1} \|T^*f\| \\ &= \sup_{\|f\| \leqslant 1} \sup_{\|x\| \leqslant 1} \|T^*f(x)\| \\ &= \sup_{\|f\| \leqslant 1} \sup_{\|x\| \leqslant 1} \|f(Tx)\| \\ &= \sup_{\|x\| \leqslant 1} \sup_{\|f\| \leqslant 1} \|f(Tx)\| \\ &= \sup_{\|x\| \leqslant 1} \|Tx\| = \|T\| \end{split}$$

• *: $\mathcal{L}(X,Y) \to \mathcal{L}(Y^*,X^*), T \mapsto T^*$ 是线性的, 这是由 f 的线性保证的. 从而 * 是 $\mathcal{L}(X,Y)$ 到 $\mathcal{L}(Y^*,X^*)$ 的线性等距嵌入.

命题 6.8. 设 X 是 Banach 空间, $T \in L(X)$. 如果 T^* 是可逆的, 那么 T 也是可逆的. 证明.

• R(T) 是闭集. 设 S 是 T^* 的逆. 设 $\{Tx_n\}$ 是 Cauchy 列, 那么

$$||x_n - x_m|| = \sup \{|f(x_n - x_m)| : f \in X^*, ||f|| = 1\}$$

$$= \sup \{|T^*Sf(x_n - x_m)| : f \in X^*, ||f|| = 1\}$$

$$= \sup \{|(Sf)(Tx_n - Tx_m)| : f \in X^*, ||f|| = 1\}$$

$$\leq ||Tx_n - Tx_m|| \sup \{||Sf|| : f \in X^*, ||f|| = 1\}$$

$$= ||S|| ||Tx_n - Tx_m||.$$

所以 $\{x_n\}$ 是 Cauchy 列, 存在极限 $x \in X$. 由 T 连续, $Tx = \lim_{n \to \infty} Tx_n$, 所以 R(T) 是闭的.

• T 是单射. 事实上, 如果 Tx = 0, 那么对任意 $f \in X^*$, 存在 $g \in Y^*$ 使得 $f = T^*g$. 那么

$$f(x) = T^*g(x) = g(Tx) = g(0) = 0.$$

所以对任意 $f \in X^*$ 有 f(x) = 0. 由 Hahn-Banach 定理,x = 0.

• T 是满射. 事实上, 如果存在 $y \in X \setminus R(T)$, 由 Hahn-Banach 定理, 存在 $g \in X^*$ 满足 g(y) = 1 且 g(Tx) = 0 对任意 $x \in X$ 成立. 但这意味着 $T^*g(x) = g(Tx) = 0$ 对任意 $x \in X$ 成立, 即 $T^*g = 0$. 因为 T^* 是单射, 所以 g = 0, 矛盾.

例 6.9. 设 X 是 Hilbert 空间, $T \in B(X)$.

- 一方面, 对于固定的 $y \in X, x \mapsto (Tx, y)$ 是有界线性函数, 由 Riesz 表示定理, 存在 $z_y \in X$ 使得 $(Tx, y) = (x, z_y)$ 对任意 $x \in X$ 成立. 因此可定义 $\tilde{T}: y \mapsto z_y$.
- 另一方面, 考虑 T 的共轭算子 T^* , 对任意 $f \in X^*, T^*(f)(x) = f(T(x))$.

$$(x, T^*y_f) = (Tx, y_f)$$

例 6.10. 设 $(\Omega, \mathcal{B}, \mu)$ 是一个测度空间,K(x,y) 是 $\Omega \times \Omega$ 上的平方可积函数. 定义算子

$$T_K: L^2(\Omega, \mu) \longrightarrow L^2(\Omega, \mu)$$

$$u \longmapsto (T_K u)(x) = \int_{\Omega} K(x, y) u(y) d\mu(y)$$

- $(T_K u)(x) \in L^2(\Omega, \mu)$
- $T_K \in \mathscr{L}(L^2(\Omega,\mu))$

$$\begin{split} \|T_k u\|_{L^2}^2 &= \int_{\Omega} \left| \int_{\Omega} K(x,y) u(y) \mathrm{d}\mu(y) \right|^2 \mathrm{d}\mu(x) \\ &\leq \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} |K(x,y)|^2 \, \mathrm{d}\mu(y) \right) \left(\int_{\Omega} |u(y)|^2 \, \mathrm{d}\mu(y) \right) \mathrm{d}\mu(x) \\ &= \|u\|_{L^2}^2 \int_{\Omega} \left(\int_{\Omega} |K(x,y)|^2 \, \mathrm{d}\mu(y) \right) \mathrm{d}\mu(x) \\ &= \frac{Fubini?}{\|u\|_{L^2}^2} \int_{\Omega \times \Omega} |K(x,y)|^2 \mathrm{d}\mu(x) \mathrm{d}\mu(y) \\ &= \|u\|_{L^2}^2 \|K\|_{L^2}^2 \end{split}$$

6.4 弱收敛及 * 弱收敛

定义 6.11. 设 X 是一个赋范线性空间, $x_n, x \in X$, 如果

$$\lim_{n \to \infty} f(x_n) = f(x) \quad \forall f \in X^*,$$

则称 $\{x_n\}$ 弱收敛到 $x \in X$, 记作 $x_n \to x$, 称 $x \to \{x_n\}$ 的弱极限.

命题 **6.12.** 如果 $\{x_n\}$ 的弱极限存在,则是唯一的.

证明.

$$f(x) = f(x'), \quad \forall f \in X^* \xrightarrow{\text{Hahn-Banach}} x = x'.$$

命题 6.13. 如果 $\{x_n\}$ 的强极限存在, 则该强极限也是弱极限.

证明.

$$|f(x_n) - f(x)| \le ||f|| ||x_n - x|| \to 0.$$

弱收敛与按范数收敛的关系

例 6.14.

因为 X^* 也是一个赋范线性空间, 自然也可以讨论 X^* 上的弱收敛, 但这要涉及到 X^{**} , 为了避免这一点

定义 6.15. * 弱收敛

定理 6.16 (Eberlein-Smulian). 自反空间中的单位 (闭) 球为弱(自) 列紧的.

例 6.17. $X = L^2[0,1], D = \{ f \in L^2[0,1] : ||f||_{L^2} \le 1 \}$, 则 D 是弱自列紧的.

定理 6.18 (Banach). 设 X 是赋范线性空间. 若 X^* 是可分的, 那么 X 也是可分的.

证明.

考察

定理 6.19 (Pettis). 自反空间的闭子空间仍为自反空间.

证明. 设 X_0 是 X 的闭子空间, $\iota: X_0 \hookrightarrow X$ 是嵌入映射.

我们有
$$\iota^{**}: X_0^{**} \hookrightarrow X^{**}$$
. 任取 x^{**}

7 线性算子的谱

7.1 定义

- 理论上的讨论我们先只考虑复空间, 我不知道实空间行不行
- 我们先只考虑 Banach 空间, 虽然我还没想清楚哪里用到了

定义 7.1. 稠定线性算子.

定义 7.2. 设 $X \in \mathbb{C}$ -Banach 空间, $T:D(T) \to X$ 是线性算子. 对任意 $\lambda \in \mathbb{C}$, 令

$$T_{\lambda} = T - \lambda I$$
.

- 称λ为正则值如果
 - (1) T_{λ} 是单射, 进而 T_{λ} 在它的像集的余限制有逆算子 $R(\lambda, T)$
 - (2) $R(\lambda, T)$ 是稠定的, 即 T_{λ} 的值域在 X 中稠密.
 - (3) $R(\lambda, T)$ 是有界线性算子.
- 称 λ 为点谱如果 T_{λ} 不满足 (1).
- \hbar λ 为剩余谱如果 T_{λ} 满足 (1) 但不满足 (2).
- δ λ 为连续谱如果 T_{λ} 满足 (1)(2) 但不满足 (3).

命题 7.3. 其他条件同上, 附加 T 是闭算子, 则 λ 为正则值当且仅当 T_{λ} 是双射.

定义 7.4. $r_{\sigma}(T) = \sup\{|\lambda| : \lambda \in \sigma(T)\}.$

7.2 预解式与谱集的基本性质

引理 7.5. 设 X 是赋范线性空间, $T \in L(X)$. 若 Neumann 级数

$$\sum_{k=0}^{\infty} T^k$$

按算子范数收敛, 那么I-T 可逆并且

$$(I-T)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} T^k.$$

使得上述引理成立的一个充分条件是 X 是 Banach 空间,||T|| < 1. 由上述引理立得以下两个命题

命题 7.6. 设 X 是 \mathbb{C} -Banach 空间, $T \in L(X)$, 则 $\sigma(T)$ 是有界集.

证明. 设 $|\lambda| > ||T||$, 即 $||\lambda^{-1}T|| < 1$.

 $\lambda I - T = \lambda (I - \lambda^{-1}T)$, 由引理 $I - \lambda^{-1}T$ 可逆, 则 $\lambda I - T$ 也可逆, 即 $\lambda \in \rho(T)$. 从而 $\{\lambda \in \mathbb{C} : |\lambda| > ||T||\} \subset \rho(T)$, 即 $\sigma(T) \subset \{\lambda \in \mathbb{C} : |\lambda| \leq ||T||\}$.

推论 7.7. $r_{\sigma}(A) \leq ||A||$.

命题 7.8. 设 X 是 \mathbb{C} -Banach 空间, $T \in L(X)$, 则 $\rho(T)$ 是开集.

证明. 任取 $\lambda_0 \in \rho(T)$, 要找 $\delta > 0$ 使得 $B(\lambda_0, \delta) \subset \rho(T)$.

$$\lambda I - T = (\lambda - \lambda_0)I + \lambda_0 I - T = (\lambda_0 I - T)(I + (\lambda - \lambda_0)(\lambda_0 I - T)^{-1}).$$

则 $\lambda I-T$ 是双射等价于 $I+(\lambda-\lambda_0)(\lambda_0I-T)^{-1}$ 是双射, 由引理这只需 $|\lambda-\lambda_0|$ 足够小. \Box

知道了 $\rho(T)$ 是 \mathbb{C} 的非空开子集后, 我们定义预解式

定义 7.9.

$$R: \rho(T) \longrightarrow L(X), \quad \lambda \longmapsto (\lambda I - T)^{-1}.$$

定义 7.10. 可微与解析.

命题 7.11. R 在 $\rho(T)$ 上解析.

$$R(\lambda) = (I + S_{\lambda} + S_{\lambda}^{2} + \cdots)R(\lambda_{0}) = R(\lambda_{0}) + S_{\lambda}R(\lambda_{0}) + S_{\lambda}^{2}R(\lambda_{0}) + \cdots$$

$$R(\lambda) - R(\lambda_{0}) = S_{\lambda}R(\lambda_{0}) + S_{\lambda}^{2}R(\lambda_{0}) + \cdots$$

$$\frac{R(\lambda) - R(\lambda_{0})}{\lambda - \lambda_{0}} = -R(\lambda_{0})^{2} + (\lambda - \lambda_{0})(\cdots)$$

$$\lim_{\lambda \to \lambda_{0}} \frac{R(\lambda) - R(\lambda_{0})}{\lambda - \lambda_{0}} = -R(\lambda_{0})^{2}.$$

命题 7.12. 设 $X \in \mathbb{C}$ -Banach 空间, $T \in L(X)$, 则 $\sigma(T)$ 非空.

证明. 设 $\sigma(T) = \emptyset$, 则 $\rho(T) = \mathbb{C}$.

任取 $f \in L(X)^*$ 满足 f(I) = 1, 有 $F := f \circ R : \mathbb{C} \to \mathbb{C}$ 是解析函数. 当 $|\lambda| > ||T||$ 时,

$$R(\lambda) = (\lambda I - T)^{-1} = \lambda^{-1} \left(I + \frac{T}{\lambda} + \frac{T^2}{\lambda^2} + \cdots \right)$$
$$f \circ R(\lambda) = \frac{1}{\lambda} \left(1 + \frac{f(T)}{\lambda} + \frac{f(T^2)}{\lambda^2} + \cdots \right)$$

由 Liouville 定理, 恒为常数, 矛盾!

命题 7.13. 设 p 是多项式. 那么

- $\sigma(p(T)) = p(\sigma(T))$
- 如果 T 可逆, 那么 $\sigma(T^{-1}) = (\sigma(T))^{-1}$

.

7.3 Gelfand 公式

引理 7.14. 设 $a_n \in [-\infty, +\infty)$, 且 $a_{n+m} \leqslant a_n + a_m$, 则

$$\lim_{n \to +\infty} \frac{a_n}{n} = \inf_{n \geqslant 1} \frac{a_n}{n}.$$

证明. 显然有

$$\liminf_{n \to +\infty} \frac{a_n}{n} \geqslant \inf_{n \geqslant 1} \frac{a_n}{n},$$

只需证

$$\limsup_{n\to +\infty}\frac{a_n}{n}\leqslant \inf_{n\geqslant 1}\frac{a_n}{n},$$

这等价于

$$\limsup_{n \to +\infty} \frac{a_n}{n} \leqslant \frac{a_m}{m}, \quad \forall m \geqslant 1.$$

固定 $m \in \mathbb{N}$, 对任意 $n \in \mathbb{N}$, 存在 l_n 和 r_n 使得 $n = l_n m + r_n$, 其中 $l_n \in \mathbb{N}$, $r_n \in \{0, 1, \dots, m-1\}$.

$$a_n = a_{l_n m + r_n} \leqslant l_n a_m + a_{r_n}$$

$$\frac{a_n}{n} \leqslant \frac{l_n m}{n} \frac{a_m}{m} + \frac{a_{r_n}}{n}$$

左右两边取上极限得证.

定理 7.15. 设 X 是 Banach 空间, $T \in L(X)$, 则 $\sigma(T) = \sigma(T^*)$.

定理 7.16. $r_{\sigma}(T) = \lim_{n \to +\infty} \|T^n\|^{\frac{1}{n}}$.

证明.

7.4 例子

例 7.17. 设
$$X = C([0,1])$$
,

$$T \colon X \longrightarrow X, \quad u(y) \longmapsto yu(y).$$

解.

• 点谱.
$$(\lambda I - T)u = 0 \iff (\lambda - x)u(x) \equiv 0 \iff u(x) \equiv 0$$

$$\sigma_p(T) = \emptyset.$$

例 7.18. 设 H 是 Hilbert 空间, 称 $U \in L(H)$ 是紧算子, 如果

$$(1) (Ux, Uy) = (x, y), \forall x, y \in H.$$

(2)
$$R(U) = H$$
.

Chapter 4

紧算子与 Fredholm 算子

1 紧算子

定义 1.1. 称 $T \in L(X,Y)$ 为紧算子, 如果 T 将有界集映为列紧集. 将紧算子全体记作 $\mathfrak{C}(X,Y)$.

1.1 基本性质

命题 1.2.

(1) $\mathfrak{C}(X,Y) \subset B(X,Y)$.

证明. 紧算子将有界集映为列紧集, 而度量空间中列紧集一定是有界集, 从而紧算子有界. □

(2) €(X,Y) 是线性子空间.

证明. 设 $A \subset X$ 为有界集.

- 易见 $(\lambda_1 T_1 + \lambda_2 T_2)(A) \subset \lambda_1 T_1(A) + \lambda_2 T_2(A)$.
- 后者是列紧的, 因为任何序列 $\{z_n\}$ 都可以被分解为 $\{x_n\}$ 和 $\{y_n\}$ 满足 $z_n = x_n + y_n$, 先找到 $\{x_n\}$ 的收敛子列, 再找 $\{y_n\}$ 对应子列的收敛子列, 就找到了 $\{z_n\}$ 的收敛子列.

• 而列紧集的子集是列紧的.

(3) $\mathfrak{C}(X,Y)$ 是闭的.

证明.

(4)

命题 1.3. $T \in L(X,Y)$ 是紧算子当且仅当 T^* 是紧算子.

命题 1.4. $T \in \mathfrak{C}(X,Y)$, 其中 YBanach 空间. 那么 R(T) 闭当且仅当 R(T) 有限维.

证明. 假设 R(T) 闭, 考虑限制下来. 则 T 成为满射. 由开映像定理, 这玩意是开映射. 然后 Y 的原 点有个邻域是紧集. 取有界集, 映成预紧集, 由开映象是邻域.

1.2 全连续

与紧性概念密切相关的是全连续概念.

定义 1.5. 设 X,Y 是 Banach 空间, 称 $T \in B(X,Y)$ 是全连续的, 如果

$$x_n \rightharpoonup x \Longrightarrow Tx_n \to Tx$$
.

命题 **1.6.** 设 $T \in B(X,Y)$, 则

- (1) 若 $T \in \mathfrak{C}(X,Y)$, 则 T 是全连续的;
- (2) 若 X 是自反的,T 是全连续的,则 $T \in \mathfrak{C}(X,Y)$.

证明.

- (1) $x_n \rightharpoonup x \Longrightarrow Tx_n \rightharpoonup Tx$.
 - 由共鸣定理, x_n 有界. 由 T 是紧算子, Tx_n 列紧.
 - $\{Tx_n\}$ 的每一个强收敛的子列, 它们也都是弱收敛的, 由弱收敛极限的唯一性, $\{Tx_n\}$ 的每一个强收敛的子列的极限都是 Tx.
 - 假如 $\{Tx_n\}$ 不强收敛到 Tx, 那么可以取出一个子列与 Tx 的距离保持在 ε 外, 但由列紧性这个子列必有强收敛子列, 由上一条, 这个强收敛子列必须强收敛到 Tx, 矛盾.
- (2) 因为 X 是自反的, 由 Eberlin-Smulian 定理, 有界列 $\{x_n\}$ 有弱收敛子列.
 - 因为 T 是全连续的, 它将该弱收敛子列映为强收敛子列.

1.3 例子

积分算子

有限秩算子

定义 1.7. 有限秩算子

命题 1.8. $T \in Fd(X,Y) \Longleftrightarrow \exists y_1, \cdots, y_k \in Y, f_1, \cdots, f_k \in X^*$ 使得 $T = \sum y_i \otimes f_i$ 证明.

命题 **1.9.** $\overline{Fd(X,Y)} \subset \mathfrak{C}(X,Y)$.

证明. 设 $T \in L(X,Y)$ 且存在 $\{T_n\} \subset Fd(X,Y)$ 使得 $\|T_n - T\| \to 0$.

要证 $T \in \mathfrak{C}(X,Y)$, 等价于证 $T(B_X(0,1))$ 为列紧集, 由 Y 的完备性, 这又等价于证 $T(B_X(0,1))$ 完全有界, 等价于证对任意 $\varepsilon > 0$, $T(B_X(0,1))$ 存在有限的 ε 网.

例 1.10.

1.4 Schauder 基

命题 **1.11.** 设 Y 为 Hilbert 空间,X 为 Banach 空间, 此时 $\overline{Fd(X,Y)} = \mathfrak{C}(X,Y)$.

证明. □

定义 1.12. 设 X 是 Banach 空间, 称序列 $\{e_n\}_{n=1}^{\infty}$ 为 X 的一组 Shauder 基, 如果对任意 $x \in X$, 存在唯一的一个序列 $\{c_n(x)\}$, 使得

$$x = \sum_{n=1}^{\infty} c_n(x)e_n.$$

一个简单的观察是, $X = \overline{\text{span}\{e_n\}_{n=1}^{\infty}}$, 因此如果 X 有 Schauder 基, 则 X 是可分的.

于是自然会问是否每个可分的 Banach 空间都具有 Schauder 基? 1973 年,Enflo 作出了否定的回答,参看: https://sci-hub.se/10.1007/bf02392270. 不久,A.M.Davie 给出了一个较简单的证明,参看https://sci-hub.se/10.1112/blms/5.3.261.

由于 $x \mapsto c_n(x)$ 的唯一性, c_n 是 X 上的线性函数. 事实上,

引理 1.13. c_n 是 X 上的有界线性泛函.

证明. 对于希尔伯特空间, 这是显然的. 因为此时我们有 Parsaval 恒等式,

$$||x||^2 = \sum_{n=1}^{\infty} (c_n(x))^2 ||e_n||^2.$$

对于 Banach 空间, 我们必须另谋出路.

令
$$S_N(x) = \sum_{n=1}^N c_n(x)e_n$$
,在 X 上引入另一个模 $||x||_1 := \sup_{N \in \mathbb{N}} ||S_N(x)||$.

• 正定性

- 齐次性
- 三角不等式

易知有 $\Box x \Box \geqslant \|x\|$, 一旦 $\Box \cdot \Box$ 完备,由于 $\Box \cdot \Box$ 比 $\| \cdot \|$ 强,所以两范数等价.从而存在 C > 0 使得 $\Box x \Box \leqslant C \|x\|$, $\forall x \in X$. 所以 $\|c_N(x)e_N\| = \|S_N(x) - S_{N-1}(x)\| \leqslant 2C \|x\|$,即以下验证 $\Box \cdot \Box$ 完备.

- 取 $\{x_n\}$ 为 Cauchy 列. 你想想它还能收敛到谁呢? 肯定是收敛到各个分量的那个极限啊.
- 验证对任意 $N,\{C_N(x_n)\}$ 为 Cauchy 列, 令 $c_N = \lim_{m \to \infty} c_N(y_m)$.

2 Fredholm 理论

定理 2.1 (Fredholm 第一定理). 设 X 是 Banach 空间, $A \in \mathfrak{C}(X)$, 那么

T = I - A 是单射 \iff T 是满射.

特别地, 由 Banach 定理, 成立时有 $T^{-1} \in L(X)$.

证明.

定理 2.2 (Fredholm 第二定理). $\dim N(T) = \dim N(T^*) < \infty$.

证明.

3 Riesz-Schauder 定理

3.1 紧算子的谱

定理 3.1. 设 $A \in \mathfrak{C}(X)$, 则

- (1) 当 dim $X = +\infty$ 时, $0 \in \sigma(A)$.
- (2) $\sigma(A) \setminus \{0\} \subset \sigma_p(A)$.
- (3) $\sigma(A)$ 至多以 0 为聚点.
- (4) $\sigma(A)$ 至多可数.

证明.

- (1) 因为 A 是紧算子是有界算子进而是闭算子, 所以 $\lambda \in \rho(A)$ 当且仅当 $A \lambda I$ 可逆. 假设 $0 \in \rho(A)$, 则 A 可逆, 则 $I = A \circ A^{-1}$ 作为紧算子与有界算子的复合是紧算子. 但这在 $\dim X = +\infty$ 时是不可能的.
- (2) 首先解读一下这个式子, 它传达了: 除了 0 可能是例外,A 的谱集中只有点谱, 而没有连续谱和剩余谱. 所以我们需要证明的是: 除 0 以外, 要么是点谱要么是正则值. 下面开始证明: 设 $\lambda \neq 0$, 此时 $\lambda I A$ 的行为和 $I \frac{A}{\lambda}$ 差不多, 因为 A 是紧算子, 所以我们可以用 Riesz-Fredholm 理论.
 - 若 $I \frac{A}{\lambda}$ 不是单射, 则 $\lambda \in \sigma_p(A)$.
 - 若 $I \frac{A}{\lambda}$ 是单射, 则是满射, 则 $\lambda \in \rho(A)$.
- (3) 假设存在一列两两不同的 $\{\lambda_i\} \subset \sigma_p(A) \setminus \{0\}$ 使得 $\lambda_i \to \lambda \neq 0$. 由于 $\lambda_i \in \sigma_p(A)$, 存在 $x_i \in X$ 且 $\|x_i\| = 1$ 使得 $Ax_i = \lambda_i x_i$.

由于 λ_i 互不相同, 所以 $\{x_1, \dots, x_k\}$ 线性无关.

 $\Leftrightarrow E_k = \operatorname{span}\{x_1, \cdots, x_k\}.$

 $(4) \ \sigma(A) \setminus \{0\} \subset \bigcup_{n} \left\{ \lambda \in \sigma(A) : |\lambda| > \frac{1}{n} \right\} =: \bigcup_{n} S_{n}.$

因为 $\sigma(A)$ 是有界的, 且 $\sigma(A)$ 不可能有除 0 以外的聚点, 所以对任意 n 集合 S_n 是有限集. 从而 $\sigma(A)$ 是至多可数的.

注记. $\sigma(A) = 0$ 推不出 A = 0, 这件事在有限维时我们就已经知道了.

3.2 不变子空间

定理 3.2. 设 X 是 \mathbb{C} -Banach 空间, $A \in \mathfrak{C}(X)$, 则存在 A 的非平凡闭不变子空间. 证明.

- 为什么强调 X 是复的, 实的不行吗? 哪里用到了复?
- 不妨设 $\dim X = +\infty$, 有限维的时候非平凡闭不变子空间是什么?
- $\sigma(A) \setminus \{0\} = \sigma_p(A) \setminus \{0\}.$
 - 如果 $\sigma_p(A) \neq \emptyset$, 取 $\lambda \in \sigma_p(A)$, 存在 $x_\lambda \neq 0$ 满足 $Ax_\lambda = \lambda x_\lambda$. 令 $M = \operatorname{span} x_\lambda$.
- 如果 σ_p(A) = Ø, 则 σ(A) = {0}.
 下证 A 有非平凡的闭不变子空间.
 用反证法, 否则对任意 y ∈ X,I_y = {P(A)y} = X.

4 Hilbert-Schmidt 定理

命题 4.1. 设 X 是 Hilbert 空间,A 是 X 上的对称算子,则

$$||A|| = \sup_{||x||=1} |(Ax, x)|.$$

证明.

• $\forall ||x|| = 1, |(Ax, x)| \le ||Ax|| ||x|| \le ||A|| ||x||^2 = ||A||.$

•
$$i \exists c = \sup_{\|x\|=1} |(Ax,x)|.$$

- $(A(x+y),x+y) = (Ax,x) + (Ax,y) + (Ay,x) + (Ay,y)$

- $(A(x-y),x-y) = (Ax,x) - (Ax,y) - (Ay,x) + (Ay,y)$

- $|(A(x+y),x+y)| = \|x+y\|^2 |(A(\frac{x+y}{\|x+y\|}),\frac{x+y}{\|x+y\|})| \le c \|x+y\|^2$

- $|(A(x-y),x-y)| = \|x-y\|^2 |(A(\frac{x-y}{\|x-y\|}),\frac{x-y}{\|x-y\|})| \le c \|x-y\|^2$

- $\forall x,y \in X \text{ iff } \mathbb{E} \|x\| = \|y\| = 1,$

$$|(A(x+y),x+y) - (A(x-y),x-y)| \le |(A(x+y),x+y)| + |(A(x-y),x-y)|$$

$$\le c(\|x+y\|^2 + \|x-y\|^2)$$

$$= 2c(\|x\|^2 + \|y\|^2) = 4c$$

$$|(A(x+y),x+y) - (A(x-y),x-y)| = 2(Ax,y) + 2(Ay,x)$$

$$= 2(Ax,y) + 2(y,Ax)$$

$$= 2(Ax,y) + 2(y,Ax)$$

$$= 2(Ax,y) + 2(y,Ax)$$

$$= 2(Ax,y) + 2(Ax,y)$$

问: 上述命题中的 sup 是否为 max?

一般地, 我们总可以找到一列 $\{x_n\}$ 满足 $\|x_n\|=1$ 使得 $|(Ax_n,x_n)|\to \|A\|$. 可按 (Ax_n,x_n) 的正负将 $\{x_n\}$ 分为两部分, 至少有一部分是包含无穷多项的子列, 将这串子列仍记为 $\{x_n\}$, 不妨设 $(Ax_n,x_n)\to \|A\|$, 否则以 -A 替换 A 来讨论.

定理 **4.2.** 设 X 是 Hilbert 空间,A 是 X 上的对称紧算子,则有至多可数个 λ_i (可以重复),它们是算子 A 的本征值,并对应一组 e_i ,使得

$$x = \sum (x, e_i)e_i, \quad Ax = \sum \lambda_i(x, e_i)e_i.$$

证明.

- 因为 A 是紧算子, 由 Riesz-Schauder 定理, $\sigma(A)$ 是至多以 0 为聚点的至多可数集.
- 任取 $\lambda \in \sigma_p(A) \setminus \{0\}$, 由 Fredholm 第二定理, $m(\lambda) := \dim N(\lambda I A) < +\infty$, 称为 λ 的重数. 设 $\{e_i^{\lambda}\}_{i=1}^{m(\lambda)}$ 是 $N(\lambda I A)$ 的一组标准正交基.
- 此外, 如果 $0 \in \sigma_p(A)$, 则设 N(A) 的标准正交基为 $\{e_i^0\}$, 它不一定是可数的.

定理 4.3. 设 X 是 Hilbert 空间, A 是 X 上的对称紧算子, 则

$$\lambda_n^+ = \inf_{E_{n-1}} \sup_{x \in E_{n-1}^{\perp} \setminus \{0\}} \frac{(Ax, x)}{(x, x)},$$

$$\lambda_n^- = \sup_{E_{n-1}} \inf_{x \in E_{n-1}^{\perp} \setminus \{0\}} \frac{(Ax, x)}{(x, x)},$$

其中 E_n 为 X 的 n 维子空间.

证明. 记
$$\mu_n^+ = \inf_{E_{n-1}} \sup_{x \in E_{n-1}^{\perp} \setminus \{0\}} \frac{(Ax,x)}{(x,x)}.$$

• 对任意的 E_{n-1} , 可找到 $x \in \operatorname{span}\left\{e_1^+, \cdots, e_n^+\right\}$ 使得 $x \in E_{n-1}^{\perp} \setminus \{0\}$. 那么

$$\frac{(Ax,x)}{(x,x)} = \frac{\sum_{i=1}^{n} |a_i^+|^2 \lambda_i^+}{\sum_{i=1}^{n} |a_i^+|^2} \geqslant \lambda_n^+ \Longrightarrow \mu_n^+ \geqslant \lambda_n^+.$$

$$\mu_n \leqslant \sup_{x \in E_{n-1}^+ \setminus \{0\}} \frac{(Ax, x)}{(x, x)} \leqslant \sup \frac{\sum_{i \geqslant n} \lambda_i^+ |a_i^+|^2}{\sum_{i \geqslant n} |a_i^+|^2 + \sum_{i \geqslant 1} |a_i^-|^2 + \sum_{\alpha} |a_{\alpha}^0|^2} \leqslant \lambda_n^+.$$

定义 4.4. 正算子

命题 4.5. A 为正算子当且仅当 $\sigma_p(A) \subset [0, +\infty)$.

证明.

Chapter 5

广义函数

1 动机

2 广义函数的概念

广义函数是定义在一类"性质很好"的函数空间上的连续线性泛函. 为此, 先引进这类"性质很好"的函数.

2.1 基本空间 $\mathcal{D}(\Omega)$

支集

设 $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ 是一个开集, $u \in C(\overline{\Omega})$, 称集合

$$F = \{ x \in \Omega \mid |u(x) \neq 0 \}$$

关于 Ω 的闭包为 u 关于 Ω 的支集, 记作 supp u. 换句话说, 连续函数 u 的支集是在此集外 u 恒为 0 的相对于 Ω 的最小闭集.

 $C_0^{\infty}(\Omega)$

对于整数 $k \ge 0, C_0^k(\Omega)$ 表示支集在 Ω 内紧的全体 $C^k(\Omega)$ 函数所组成的集合,于是

$$C_0^{\infty}(\Omega) \subset \cdots \subset C_0^{k+1}(\Omega) \subset C_0^k(\Omega) \subset \cdots \subset C_0^0(\Omega).$$

下例表明 $C_0^{\infty}(\Omega)$ 是非空的.

例 2.1.

定义 2.2. 在集合 $C_0^\infty(\Omega)$ 上定义收敛性如下: 我们说序列 $\{\varphi_j\}$ 收敛于 φ_0 , 如果

- (1) 存在一个相对于 Ω 的紧集 $K \subset \Omega$, 使得 $\operatorname{supp}(\varphi_i) \subset K$
- (2) 对于任意指标 $\alpha=(\alpha_1,\cdots,\alpha_n)$ 都有 $\max_{x\in K}|\partial^{\alpha}\varphi_j(x)-\partial^{\alpha}\varphi_0(x)|\to 0$

带有上述收敛性的线性空间 $C_0^\infty(\Omega)$, 称为基本空间 $\mathscr{D}(\Omega)$.

2.2 广义函数的定义和基本性质

定义 2.3. 称 $\mathcal{D}(\Omega)$ 上的线性连续泛函为广义函数, 其中连续性是指

$$\langle f, \varphi_j \rangle \longrightarrow \langle f, \varphi_0 \rangle, \quad if \varphi_j \longrightarrow \varphi_0$$

将广义函数的全体记作 $\mathscr{D}'(\Omega)$.

例 2.4. δ -函数.

例 2.5. $j_{\delta} \longrightarrow$

2.3 广义函数的收敛性

Chapter 6

Banach 代数

1 代数准备知识

定义 1.1. A 称为复数域 $\mathbb C$ 上的一个代数, 如果

- (1) $A \in \mathbb{C}$ 上的一个线性空间
- (2) A 上规定了乘法: $A \times A \rightarrow A$, 满足

2 谱

定义 2.1. 设 A 是 Banach 代数 U 中的元素,定义了 A 的谱值是什么,即没有双边逆. 但是它似乎没有区分什么连续谱什么剩余谱什么点谱之类.

附录 A

泛函分析中的反例

1 纲

• 第一纲集但不无处稠密: Q.

2 映射

• 逆映射不连续

3

定理 3.1 (Riesz 表示定理).

Lax-Milgram 定理可看作将内积改为满足强制条件 $a(u,u) \geqslant \delta \|u\|^2$ 的连续共轭双线性泛函 a(u,v) 的推广.

定理 3.2 (Lax-Milgram 定理).

附录 B

套路

1 有机会成为一组的东西

- 最佳逼近元
 - 设 X 是赋范线性空间,M 是 X 的有限维子空间, 那么对于任意 $x \in X, x$ 到 M 的距离的最小值能取到.
 - 如果 M 仅仅是闭子空间, 那么虽然可以任意精度逼近, 但可能取不到.
- 对象分解
 - 设 X 是 Banach 空间 (?), dim $X < +\infty$ 或 codim $< +\infty$, 那么存在 L 使得 X = M + L.

2 那些要自己构造一个范数的证明

3

已知在像空间中, Tx_n 按范数收敛到 y.

- 任意 $g \in Y^*, g(Tx_n) \to g(y)$.
- $T^*g(x_n) \to g(y)$.
- 也就是说, 我知道了一部分 X^* 中的元素, 作用在 $\{x_n\}$ 上时, 的收敛性.

比较, 已知 x_n 弱收敛到 x,

• 我就知道了所有 X^* 中的元素, 作用在 $\{x_n\}$ 上时, 的收敛性.