

Intro to Functional Analysis – Brief Review

1 度量空间

1.1 基本定义与性质

度量空间

设 X 是一个非空集合，定义二元函数 $d: X \times X \rightarrow \mathbb{R}^+$ 满足：

1. (正定性) $d(x, y) \geq 0$ 且 $d(x, y) = 0 \iff x = y$
2. (对称性) $d(x, y) = d(y, x)$
3. (三角不等式) $d(x, y) \leq d(x, z) + d(z, y), \forall x, y, z \in X$

注：同一个集合 X 上可以有多种不同的度量方式，最初级的度量方式便是“离散度量”。

开集、闭集的定义是数分课程的必会内容，这里不再抄写。值得注意的是集合的开/闭与度量的定义有关。

注：在度量空间中的点列收敛即为 $d(x_n, x_0) \rightarrow 0 \iff x_n \rightarrow x_0$ 。

映射的连续性

设 X, Y 均为度量空间，映射 $T: X \rightarrow Y$ 对于 $x_0 \in X$ 满足：对任意点列 $x_n \rightarrow x_0, x_n \in X$ 都有 $Tx_n \rightarrow Tx_0 \iff$ 映射 T 在 x_0 处连续。

注：通常还有第二种定义，这两种定义是等价的： $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x \in B(x_0, \delta), |T(x) - T(x_0)| < \varepsilon$ 。
定义的等价性证明为数分内容，略去。

整体角度的连续刻画

T 为连续映射 \iff (1) 对任意开集 $U \subset Y, T^{-1}(U)$ 是开集；(2) 对任意闭集 $U \subset Y, T^{-1}(U)$ 是闭集；

(1) 的必要性证明：设 $T^{-1}x \in T^{-1}(U)$ ，则对 $x \in U, \exists \varepsilon > 0, B(x, \varepsilon) \subset U$

又对于 ε 存在 $\delta > 0$ 使得 $\forall y \in B(T^{-1}x, \delta), d(x, Ty) < \varepsilon \implies Ty \in B(x, \varepsilon) \subset U \implies y \in T^{-1}(U)$

因此 $B(T^{-1}x, \delta) \subset T^{-1}(U)$

(1) 的充分性证明：考虑开球的原像 $T^{-1}B(Tx_0, \varepsilon)$ (其中 ε 是任取的正数)

根据条件可知它是一个开集，且可以肯定 $x_0 \in T^{-1}B(Tx_0, \varepsilon) \implies \exists \delta > 0, B(x_0, \delta) \subset T^{-1}B(Tx_0, \varepsilon)$

综上， $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x \in B(x_0, \delta), |Tx - Tx_0| < \varepsilon$ 。

最后 (1)(2) 等价，这可以由取补集得到。

同胚

给定度量空间 X, Y , 若映射 $f: X \rightarrow Y$ 满足

1. f 是双射
2. f 是连续的
3. f^{-1} 是连续的

则称 X 与 Y 是同胚的, f 为同胚映射。

注: 同胚代表着共享所有拓扑不变量, 这包含了紧致性, 这也是本课程最常用到的结论之一。证明将在后面给出。

1.2 可分度量空间

稠密: 为数分课要求掌握的内容, 定义略去。

可分度量空间

若度量空间 A 有可数的稠密子集, 则称其为可分的。

常见可分例子

1. $C[0, 1]$ 可分。

说明: 连续函数可以用多项式逼近, 而任何多项式又可以用有理多项式集合逼近, 有理多项式是可数的。

2. $L[0, 1]$ 可分

说明: 根据实变函数的知识, $L[0, 1]$ 中的可积函数可以用连续函数来逼近 (在 L^1 范数下); 而连续函数又可以由有理系数的多项式来一致逼近, 且有理系数多项式集合是可数的, 因此 $L[0, 1]$ 是可分的。

3. $l^p (1 \leq p < \infty)$ 可分。

说明: 可以用有限多项非 0、每一项都是有理数的数列集合逼近, 这个集合是可数的, 而且包含于 l^p

怎么说明一个集合是不可分的?

方法: 构造一个不可数集合, 其间元素两两距离大于某常数。

例 1: l^∞ 空间, 考虑集合 $\{\{a_n\} | a_n = 0, 1\} \subset l^\infty$, 该集合不可数, 且两两距离 $\geq 1 \implies l^\infty$ 不可分。

例 2: $BC(R)$ 空间, 考虑连续函数列 $f_n(x)$, 其中 $f_n(x)$ 在 $[n, n+1]$ 上为一个“锯齿形”, 其余部分为 0, 再考虑其中若干个函数之和组成的集合。这个集合也不可分, 且两两距离为 1。

1.3 完备度量空间

完备度量空间的定义

若度量空间 X 中的任意柯西列 $\{x_n\}$ 都一定收敛到 X 中某点 x_0 , 则称 X 是完备的。

1.4 紧空间

紧空间的定义

若度量空间 X 中的集合 A 满足, A 中任意点列都存在收敛子列, 且收敛于 X 中的点, 则称 A 为列紧的。特别地, 若收敛于 A 中的点, 则称为自列紧 (紧)。

紧空间的等价定义

在度量空间 (X, d) 中, 关于集合 $A \subset X$ 的以下三个命题是等价的:

1. **序列紧 (自列紧)**: A 中的任意点列都有收敛子列, 且极限在 A 中。(这是上一条中使用的定义)
2. **覆盖紧 (开覆盖定理)**: A 的任意开覆盖都必定存在有限子覆盖。
3. **完备且完全有界**: A 作为子空间是完备的, 且对于任意 $\varepsilon > 0$, A 都能被有限个半径为 ε 的开球覆盖 (即存在有限 ε -网)。

形象: 紧是拓扑意义上的有限, 无论用多小的开球去覆盖都只需要有限个。它是保证最值存在、局部性质能推广到整体的核心条件。

1.5 压缩映射定理

压缩映射定理

设 (X, d) 是完备度量空间, 映射 $T: X \rightarrow X$ 满足压缩条件: 存在常数 $0 \leq k < 1$, 使得对任意 $x, y \in X$ 有 $d(Tx, Ty) \leq k \cdot d(x, y)$, 则 T 有唯一不动点 $x^* \in X$ (即 $Tx^* = x^*$);

证明: 任取 $x_0 \in X$, 令 $x_{n+1} = T(x_n)$, $n \geq 0$, 则由压缩性: $d(x_{n+1}, x_n) \leq k^n d(x_1, x_0)$ 。

对 $m > n$,

$$d(x_m, x_n) \leq \sum_{j=n}^{m-1} d(x_{j+1}, x_j) \leq \sum_{j=n}^{m-1} k^j d(x_1, x_0) \leq \frac{k^n}{1-k} d(x_1, x_0) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty).$$

由 X 的完备性, 存在 $x^* \in X$ 使 $x_n \rightarrow x^*$ 。

由于 T 连续 (压缩映射必连续),

$$T(x^*) = T(\lim_{n \rightarrow \infty} x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} T(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} x_{n+1} = x^*.$$

唯一性证明: 若 y^* 也是不动点, 则

$$d(x^*, y^*) = d(Tx^*, Ty^*) \leq kd(x^*, y^*),$$

由于 $k < 1$, 必须 $d(x^*, y^*) = 0$, 故 $x^* = y^*$ 。

2 赋范线性空间与 Banach 空间

2.1 基本定义

赋范线性空间的定义

设 X 是实数域或复数域 \mathbb{K} 上的线性空间。如果对于 X 中的每一个元素 x ，都有一个实数 $\|x\|$ 与之对应，且满足以下三个条件：

1. (正定性) $\|x\| \geq 0$ ，且 $\|x\| = 0 \iff x = \mathbf{0}$ ；
2. (绝对齐次性) $\|\alpha x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$ ， $\forall \alpha \in \mathbb{K}, \forall x \in X$ ；
3. (三角不等式) $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ ， $\forall x, y \in X$ 。

则称 $\|x\|$ 为元素 x 的**范数 (Norm)**，称 $(X, \|\cdot\|)$ 为**赋范线性空间**。

注：赋范线性空间天然是一个度量空间，其诱导度量为 $d(x, y) = \|x - y\|$ 。范数不仅刻画了向量的“长度”，还刻画了向量之间的“距离”。所有度量空间的性质（开集、闭集、连续性、完备性）都可以直接平移过来。

Banach 空间的定义

如果赋范线性空间 $(X, \|\cdot\|)$ 作为其诱导度量空间 (X, d) 是**完备的**（即其中的任意柯西列都按范数收敛到空间内的一点），则称 X 为**Banach 空间**。

经典例子：

- $\mathbb{R}^n, \mathbb{C}^n$ 配合 p -范数是 Banach 空间。
- $C[a, b]$ 配合最大值范数 $\|f\|_\infty = \max_{t \in [a, b]} |f(t)|$ 是 Banach 空间。
- $L^p[a, b]$ 和 l^p ($1 \leq p \leq \infty$) 配合各自的 p -范数都是 Banach 空间。

2.2 范数的等价性与有限维空间

等价范数

设 $\|\cdot\|_1$ 和 $\|\cdot\|_2$ 是线性空间 X 上的两种范数。如果存在常数 $c, C > 0$ ，使得对任意 $x \in X$ ，都有：

$$c\|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq C\|x\|_1$$

则称这两种范数是**等价的**。

重要性质：等价范数诱导相同的拓扑结构（即收敛序列完全相同，开集闭集完全相同，完备性相同）。

有限维赋范空间的极其重要性质

1. **范数全等价：**有限维线性空间上的**任意**两种范数都是等价的。
2. **必定完备：**有限维赋范线性空间一定是 Banach 空间（即有限维子空间一定是闭子空间）。
3. **Riesz 引理与紧性：**赋范线性空间 X 是有限维的 \iff 其闭单位球 $B = \{x \in X \mid \|x\| \leq 1\}$ 是

紧集。

核心直观：Riesz 引理是无穷维空间与有限维空间的分水岭。它说明在无穷维空间中，单位球一定不紧（里面可以塞下无穷多个相互距离大于等于 $1 - \varepsilon$ 的点，就像一只长满长刺的刺猬）。这也是为什么我们在无穷维空间里需要引入“紧算子”和“弱收敛”等概念的根本原因！

3 线性算子与线性泛函

3.1 基本定义与性质

线性算子的定义

设 X, Y 是同一个数域 \mathbb{K} 上的线性空间。一个映射 $T: X \rightarrow Y$ 被称为**线性算子**，如果满足：对任意 $x, y \in X$ 和任意标量 $\alpha, \beta \in \mathbb{K}$ ，都有

$$T(\alpha x + \beta y) = \alpha T(x) + \beta T(y)$$

注：

- 线性算子必然把零元映射为零元，即 $T(\mathbf{0}_X) = \mathbf{0}_Y$ 。
- **极其重要的特例：**当目标空间 $Y = \mathbb{K}$ （即映射结果是一个具体的数）时，该线性算子特称为**线性泛函 (Linear Functional)**。

线性算子的有界性

若存在常数 M 使得线性算子 $T: X \rightarrow Y$ 对于 $\forall x \in X$ 满足 $\|Tx\| \leq C\|x\|$ ，则称线性算子 T 有界。

线性算子的连续和有界等价

必要性证明：若 T 连续，则对任意点列 $x_n \rightarrow 0$ 有 $Tx_n \rightarrow 0$

若不有界，则可以构造模长为 1 的点列 $\{x_n\}$ 使得 $\|Tx_n\| \geq n$ 。

注意到点列 $\{\frac{x_n}{n}\} \rightarrow 0$ 但 $\|\frac{Tx_n}{n}\| = 1$ ，这与题目假设矛盾。

充分性证明：若 T 有界 C ，对于点列 $x_n \rightarrow 0$ 有 $\|Tx_n\| \leq C\|x_n\| \rightarrow 0 \implies Tx_n \rightarrow 0$ 。

非零线性泛函连续的充要条件

设 X 是赋范线性空间， f 是 X 上的非零线性泛函，则 f 连续 $\iff N(f)$ 是 X 上的闭子集。

必要性证明：取 $N(f)$ 中收敛子列 $x_n \rightarrow x_0$ ，则由 f 的连续性可知 $f(x_n) \rightarrow f(x_0)$

又 $f(x_n) = 0$ 恒成立，因此 $f(x_0) = 0 \implies x_0 \in N(f)$ 。

充分性证明：反证法，假设 f 不连续，也就是说 f 不是有界的，则存在 $\|x_n\| = 1, |f(x_n)| \geq n$

构造 $N(f)$ 中的点列 $y_n = \frac{x_1}{f(x_1)} - \frac{x_n}{f(x_n)} \implies f(y_n) = 0 \implies y_n \in N(f)$

又因为 $y_n \rightarrow \frac{x_1}{f(x_1)} \implies f(y_n) \rightarrow 1$ ，这和 $f(y_n) = 0$ 矛盾！

非零线性泛函不连续的充要条件

设 X 是赋范线性空间, f 是 X 上的非零线性泛函, 则 f 不连续 $\iff N(f)$ 是 X 上的稠密子集。

必要性证明: 由不连续性, 可以取一列 $x_n \rightarrow 0$ 使得 $|f(x_n)| \geq \varepsilon$

对于 $\forall x \in X$, 考虑 $x - \frac{x_n}{f(x_n)}f(x) \in N(f)$, 注意到

$$\|x - \frac{x_n}{f(x_n)}f(x) - x\| = \frac{|f(x)|}{|f(x_n)|}\|x_n\| \leq \frac{|f(x)|}{\varepsilon}\|x_n\| \rightarrow 0$$

因此 $\forall x \in X$, 存在 $N(f)$ 中的点列趋近于 x 。

充分性证明: 假设连续, $\forall x \in X$, 存在 $N(f)$ 中的一列 $x_n \rightarrow x$ 。

则 $0 = f(x_n) \rightarrow f(x) \implies f = 0$ 恒成立, 因此 f 是零泛函, 矛盾。

3.2 对偶空间

定义: 对偶空间

对于 Banach 空间 X , 考虑 X 上的所有连续线性泛函 $f: X \rightarrow \mathbb{R}$, 事实上可以验证这些连续线性泛函构成 Banach 空间 (对应范数为算子范数)。

将这一 Banach 空间记为 Y , 则称 Y 是 X 的对偶空间, 记为 $Y = X^*$ 。

引入: 丘砖高代中的有限维例子

考虑定义在 Banach 空间 K^n 上的线性函数 (也是泛函) f , 它们的解析式通式形如:

$$\forall \mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in K^n, f(\mathbf{x}) = \sum_{k=1}^n a_k x_k$$

所有的这些线性函数, 其实就是“取分量函数”(即函数 $f_i(\mathbf{x}) = x_i (1 \leq i \leq n)$) 的线性组合。

也就是说, 这 n 个“取分量函数”构成了 $(K^n)^*$ 的基, 因此显然 $(K^n)^*$ 也是 Banach 空间。

重要性质: 对偶空间是 Banach 空间

证明: 设 X 为 Banach 空间, X^* 中有一个 Cauchy 泛函列 f_n

首先构造目标的收敛泛函 $f: \forall x \in X, \|f_m(x) - f_n(x)\| \leq \|f_m - f_n\| \|x\| \rightarrow 0$

因此 $\{f_n(x)\}$ 是 Cauchy 列, 设其极限为 y

由此可以得到一个线性映射关系 $f: x \mapsto y$, 即 $\forall x \in X, f_n(x) \rightarrow f(x)$

下证明 $f \in X^*$, 即证明有界性: 因 $\{f_n\}$ 是柯西列, 故是有界列, 即存在 M 使得 $\|f_n\| \leq M$ 。

$$|f(x)| = \lim_{n \rightarrow \infty} |f_n(x)| \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n\| \cdot \|x\| \leq M \|x\|$$

故 f 有界, 即 $f \in X^*$ 。

最后证明 $f_n \rightarrow f$: 因为 $\{f_n\}$ 是柯西列, $\forall \epsilon > 0, \exists N$, 当 $n, m > N$ 时 $\|f_n - f_m\| < \epsilon$

即对任意 $x (\|x\| = 1)$ 有 $|f_n(x) - f_m(x)| < \epsilon$, 固定 n , 令 $m \rightarrow \infty$, 得 $|f_n(x) - f(x)| \leq \epsilon$

取上确界, 即得 $\|f_n - f\| = \sup_{\|x\|=1} |f_n(x) - f(x)| \leq \epsilon, \quad \forall n > N \implies f_n \rightarrow f$

因此 X^* 是完备的, 即为 Banach 空间。

经典结论: $(l^p)^*$ 与 l^q 的等距同构

设 $1 \leq p < \infty$, 且 $p + q = pq$ 。则 $(l^p)^* \cong l^q$ 。

证明:

第一步: 构造映射 (从 l^q 到 $(l^p)^*$) 对于任意 $y = (y_n) \in l^q$, 定义 l^p 上的线性泛函 f_y :

$$f_y(x) = \sum_{n=1}^{\infty} x_n y_n, \quad \forall x \in l^p$$

由 Hölder 不等式: $|f_y(x)| \leq \|x\|_p \|y\|_q$, 故 $f_y \in (l^p)^*$ 且 $\|f_y\| \leq \|y\|_q$ 。

进一步, 根据 Holder 不等式取等条件), 可证 $\|f_y\| = \|y\|_q$ 。由此建立了**保距单射** $\Phi: y \mapsto f_y$ 。

第二步: 证明满射 (从 $(l^p)^*$ 到 l^q) 任取 $g \in (l^p)^*$, 我们要寻找一个 $y \in l^q$ 满足 $f_y = g$ 。

1. **确定 y 的形式:** 取 l^p 的标准基 $e_k = (0, \dots, 1, \dots)$, 定义 $y_k = g(e_k)$ 。由此得到序列 $y = (y_1, y_2, \dots)$ 。

2. **验证 $y \in l^q$:** 考虑 y 的前 n 项截断。构造测试向量 $x^{(n)} = (\xi_1, \dots, \xi_n, 0, \dots)$, 其中:

$$\xi_k = |y_k|^{q-1} \operatorname{sgn}(y_k)$$

那么 $\|x^{(n)}\|_p = (\sum_{k=1}^n |y_k|^{(q-1)p})^{1/p} = (\sum_{k=1}^n |y_k|^q)^{1/p}$ 。

利用 g 的有界性:

$$g(x^{(n)}) = \sum_{k=1}^n y_k \xi_k = \sum_{k=1}^n |y_k|^q \leq \|g\| \cdot \|x^{(n)}\|_p$$

代入范数计算并化简 (两边消去 $(\sum |y_k|^q)^{1/p}$), 得:

$$(\sum_{k=1}^n |y_k|^q)^{1/q} \leq \|g\|$$

令 $n \rightarrow \infty$, 得 $\|y\|_q \leq \|g\| < \infty \implies y \in l^q$ 。

3. **验证 $f_y = g$:** 现在我们有了 $y \in l^q$, 它对应的泛函是 f_y 。对于任意 $x \in l^p$, 由于 $p < \infty$, 有限线性组合稠密。 g 和 f_y 在基向量 e_k 上显然相等 (由 y_k 定义), 故由连续性, 它们在整个空间上相等。即 $g = f_y$ 。

综上, Φ 是保距同构。

例: $(c_0)^* = l^1$

证明思路完全同上, 构造 l^1 与 $(c_0)^*$ 之间的双射。

值得注意的是, $(l^\infty)^* \neq l^1$!!

 L^p 空间

$(L^p(E))^* = L^q(E)$, 其中 $p + q = pq, 1 \leq p < +\infty$

证明较复杂, 涉及到许多测度论知识, 故略去。

注: 此处的 E 可以是无限测度空间, 这一点和 L^p 空间的包含关系不一样!

3.3 算子的谱

算子的谱与预解集

设 X 是复 Banach 空间, $T \in \mathcal{B}(X)$ 是有界线性算子。考察算子 $T_\lambda = \lambda I - T$ (其中 $\lambda \in \mathbb{C}$)。

1. **预解集** $\rho(T)$: 如果 T_λ 存在有界的逆算子 (即 $(\lambda I - T)^{-1} \in \mathcal{B}(X)$), 那么称 $\lambda \in \mathbb{C}$ 属于 T 的预解集。

2. **谱集** $\sigma(T)$: 复平面上预解集的补集, 即 $\sigma(T) = \mathbb{C} \setminus \rho(T)$ 。

谱的三种分类

无穷维空间的奇妙之处在于, $\lambda I - T$ 出毛病的方式有三种, 因此谱集被划分为三个互不相交的部分:

1. **点谱** $\sigma_p(T)$: T_λ 不是单射, 也就是逆映射不存在。

这意味着存在非零向量 x 使得 $(\lambda I - T)x = 0 \implies Tx = \lambda x$ 。这就是线性代数里最熟悉的**特征值**!

2. **连续谱** $\sigma_c(T)$: T_λ 是单射, 也就是逆映射存在, 且它的值域是**稠密的** (几乎满射)。

但是它的逆算子**无界**, 这种现象是无穷维独有的“病态”。

3. **剩余谱** $\sigma_r(T)$: T_λ 是单射, 也就是逆映射存在, 但它的值域**不稠密** (严重不满射)。

谱集和正则集的性质

定理: 有界线性算子的正则集 $\rho(T)$ 一定是复平面上的**开集**。

定理: 有界线性算子的谱集 $\sigma(T)$ 一定是复平面上的**非空紧集**, 且谱半径 $r(T) = \max_{\lambda \in \sigma(T)} |\lambda| \leq \|T\|$ 。

证明:

1. **证明正则集 $\rho(T)$ 是开集**

任取 $\lambda_0 \in \rho(T)$, 这意味着逆算子 $R(\lambda_0) = (\lambda_0 I - T)^{-1}$ 存在且有界。我们要证明 λ_0 的一个小邻域内的点也都属于 $\rho(T)$ 。对于任意复数 λ , 我们可以做如下代数变形:

$$\lambda I - T = (\lambda_0 I - T) - (\lambda_0 - \lambda)I = (\lambda_0 I - T)[I - (\lambda_0 - \lambda)R(\lambda_0)]$$

记 $A = (\lambda_0 - \lambda)R(\lambda_0)$ 。只要 λ 足够接近 λ_0 , 使得:

$$\|A\| = |\lambda - \lambda_0| \cdot \|R(\lambda_0)\| < 1$$

即 $|\lambda - \lambda_0| < \frac{1}{\|R(\lambda_0)\|}$ 时, 根据 **Neumann 级数定理**, 算子 $(I - A)$ 是可逆的。

由于 $\lambda I - T$ 是两个可逆算子 $(\lambda_0 I - T)$ 和 $(I - A)$ 的乘积, 因此它也是可逆的。这说明 λ_0 的一个开邻域完全包含在 $\rho(T)$ 中。故 $\rho(T)$ 是开集。

2. **证明谱集 $\sigma(T)$ 是紧集 (有界闭集)**

- **闭集**: 由集合论定义, $\sigma(T) = \mathbb{C} \setminus \rho(T)$ 。因为刚刚证明了 $\rho(T)$ 是开集, 所以其补集 $\sigma(T)$ 必然是闭集。

- **有界性**: 考察 $|\lambda| > \|T\|$ 的情况。此时有 $\|\frac{T}{\lambda}\| = \frac{\|T\|}{|\lambda|} < 1$ 。我们可以把算子写成: $\lambda I - T = \lambda(I - \frac{T}{\lambda})$ 。同样利用 Neumann 级数可知 $(I - \frac{T}{\lambda})$ 可逆, 因此 $\lambda I - T$ 可逆。这意味着: 所有模长大于 $\|T\|$ 的 λ 都属于正则集。反之, 谱集 $\sigma(T)$ 必须被限制在闭圆盘 $\{\lambda \in \mathbb{C} \mid |\lambda| \leq \|T\|\}$ 内部。

综上所述, $\sigma(T)$ 是复平面上的有界闭集, 即为紧集。
(注: 关于“非空性”的证明此处略去细节, 仅需记住结论。)

3.4 Banach 空间上的共轭算子

Banach 空间上的共轭算子定义

设 X, Y 是 Banach 空间, $T \in B(X, Y)$ 是有界线性算子。

对于任意 $g \in Y^*$, 设 $T^*g \in X^*$ 是 X 上的一个线性泛函, 满足:

$$(T^*g)(x) = g(Tx), \quad \forall x \in X$$

则称 T 的共轭算子为 $T^*: Y^* \rightarrow X^*$ 。

Banach 共轭算子的基本性质: 保范性

对于上述定义的共轭算子 T^* , 有 $T^* \in B(Y^*, X^*)$, 且算子范数相等: $\|T^*\| = \|T\|$ 。

证明:

1. 证明 T^* 是有界线性算子 (且 $\|T^*\| \leq \|T\|$): 线性显然。我们来计算范数: 对于任意 $x \in X, g \in Y^*$, 利用泛函有界性和算子有界性, 有:

$$|(T^*g)(x)| = |g(Tx)| \leq \|g\| \cdot \|Tx\| \leq \|g\|_{Y^*} \cdot \|T\| \cdot \|x\|$$

由于这对于所有 x 成立, 取上确界得到 X^* 中的泛函范数:

$$\|T^*g\|_{X^*} = \sup_{\|x\|=1} |(T^*g)(x)| \leq \|T\| \cdot \|g\|_{Y^*}$$

这说明 T^* 是有界的, 且 $\|T^*\| \leq \|T\|$ 。

2. 证明 $\|T\| \leq \|T^*\|$: 对于任意 $x \in X$, 其像 $Tx \in Y$ 。根据 Hahn-Banach 定理 (选取 $\text{span}\{Tx\}$ 作为子空间), 存在一个泛函 $g_0 \in Y^*$, 满足 $\|g_0\| = 1$ 且 $g_0(Tx) = \|Tx\|$ 。

把这个特别的 g_0 代入共轭算子的定义中:

$$\|Tx\| = g_0(Tx) = (T^*g_0)(x) \leq \|T^*g_0\| \cdot \|x\| \leq \|T^*\| \cdot \|g_0\| \cdot \|x\| = \|T^*\| \cdot \|x\|$$

根据算子范数定义, 取上确界得到 $\|T\| \leq \|T^*\|$

3.5 巴拿赫空间的基本定理

3.5.1 Hahn-Banach 定理

实 Hahn-Banach 定理: 将一个泛函从小的子空间延拓到整个空间中

设实线性空间 X 的子空间是 X_1 , p 是定义在 X 上的次线性泛函, f 是定义在 X_1 上的线性泛函, 满足 $f(x) \leq p(x), \forall x \in X_1$, 则可将 f 延拓到 X 上的线性泛函 g 使得 $g|_{X_1} = f, g(x) \leq p(x), \forall x \in X$ 。

次线性泛函

若定义在线性空间 X 上的泛函 $p(x)$ 满足, $\forall x, y \in X, \lambda > 0$ 有下界

1. $p(\lambda x) = \lambda p(x)$
2. $p(x + y) \leq p(x) + p(y)$

形象理解：想象有一个只能测量物体长度的尺子（线性泛函），现在你想测量物体的体积（更大空间里的线性泛函）。Hahn-Banach 定理说：如果你能在小空间（比如一维线段）上定义某种“合理的测量规则”（满足某些条件），那么你就能把这个测量规则安全地（保持原有线性、有界性等）推广到整个大空间（三维空间），而不会产生矛盾。

证明：STEP 1：在 X_1 的基础上，拓展一个维度。

不妨设 $X \neq X_1, \exists x_0 \in X \setminus X_1$ ，考虑子空间 $X_2 = X_1 + \text{span}\{x_0\} = \{x_1 + \lambda x_0 | \lambda \in \mathbb{R}, x_1 \in X_1\}$

将泛函延拓到 X_2 上：设 $f(x_0) = c$ （其中 c 是人为设定的，**待定**）

即 $f(x_1 + \lambda x_0) = \lambda c + f(x_1)$

STEP 2：检验延拓后的泛函是否满足条件

首先，延拓后的泛函显然保持线性。为了使其仍被 p 控制，我们要求

$$\begin{aligned} f(x_1 + \lambda x_0) &= f(x_1) + \lambda c \leq p(x_1 + \lambda x_0), \forall \lambda \in \mathbb{R}, x_1 \in X_1 \\ \implies c &\leq \frac{p(x_1 + \lambda x_0) - f(x_1)}{\lambda}, \forall \lambda > 0, x_1 \in X_1 \text{ 且 } c \geq \frac{f(x_2) - p(x_2 - \mu x_0)}{\mu}, \forall \mu > 0, x_2 \in X_1 \end{aligned}$$

我们需要验证这两个不等式是可以同时满足的，事实上

$$\frac{f(x_2) - p(x_2 - \mu x_0)}{\mu} \leq \frac{p(x_1 + \lambda x_0) - f(x_1)}{\lambda} \iff f\left(\frac{x_1}{\lambda} + \frac{x_2}{\mu}\right) \leq p\left(\frac{x_1}{\lambda} + x_0\right) + p\left(\frac{x_2}{\mu} - x_0\right)$$

注意到 $p\left(\frac{x_1}{\lambda} + x_0\right) + p\left(\frac{x_2}{\mu} - x_0\right) \geq p\left(\frac{x_1}{\lambda} + \frac{x_2}{\mu}\right) \geq f\left(\frac{x_1}{\lambda} + \frac{x_2}{\mu}\right)$ ，因此这一要求能够满足，即：

$$\sup_{\lambda > 0, x \in X} \frac{f(x) - p(x - \lambda x_0)}{\lambda} \leq \inf_{\lambda > 0, x \in X} \frac{p(x + \lambda x_0) - f(x)}{\lambda}$$

取 c 落在这一区间里即可满足控制的要求。

STEP 3：使用 Zorn 引理完成整体延拓

设 \mathcal{F} 是所有满足以下条件的 (Y, g) 的集合：

- $X_1 \subset Y \subset X$ 是线性子空间
- $g: Y \rightarrow \mathbb{R}$ 是线性泛函
- $g|_{X_1} = f_1$ （即延拓了原来定义的 f_1 ）
- $g(x) \leq p(x)$ 对所有 $x \in Y$

在 \mathcal{F} 上定义偏序： $(Y, g) \preceq (Y', g')$ 当且仅当 $Y \subset Y'$ 且 $g'|_Y = g$ 。

- \mathcal{F} 非空: $(X_2, f_2) \in \mathcal{F}$ (这里 f_2 是我们在 STEP 2 中构造的延拓)。
- 任意链有上界: 设 $\{(Y_\alpha, g_\alpha)\}_{\alpha \in A}$ 是 \mathcal{F} 中的链。令

$$Y = \bigcup_{\alpha \in A} Y_\alpha, \quad g(x) = g_\alpha(x) \text{ 当 } x \in Y_\alpha.$$

由链的定义, g 是良定义的线性泛函, 且满足控制条件, 所以 $(Y, g) \in \mathcal{F}$ 是该链的上界。

由 Zorn 引理, \mathcal{F} 有极大元 (Y_{\max}, g_{\max}) 。

STEP 4: 证明 $Y_{\max} = X$

假设 $Y_{\max} \neq X$, 则存在 $x_0 \in X \setminus Y_{\max}$ 。重复 STEP 1-2 的过程, 可将 g_{\max} 延拓到 $Y_{\max} + \text{span}\{x_0\}$, 这与 (Y_{\max}, g_{\max}) 的极大性矛盾。

因此 $Y_{\max} = X$ 。令 $f = g_{\max}$, 则 $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ 是 f_1 的线性延拓, 且满足

$$f(x) \leq p(x) \quad \forall x \in X.$$

复 Hahn-Banach 定理

此时的控制改为“半范数”: (1) $p(x) \geq 0$; (2) $p(x+y) \leq p(x) + p(y)$; (3) $p(\lambda x) = |\lambda|p(x)$
定理的证明是类似的, 对实部和虚部分开讨论。作为初级笔记, 主要讨论实的情况。

推论: 保范延拓

给定赋范空间 X 和子空间 X_1 , 设 $f(x)$ 是 X_1 上的连续线性泛函, 则存在 X 上的连续线性泛函 $F(x)$ 满足: $F|_{X_1} = f, \|F\| = \|f\|_{X_1}$ (保范数延拓)。

在延拓过程中, 可以保持泛函的范数不变: 选取 $p(x) = \|f\|_{X_1} \|x\|$, 容易验证其可以作为控制泛函。

现在应用 Hahn-Banach 定理, $F(x) \leq \|f\|_{X_1} \|x\| \implies \|F\| \leq \|f\|_{X_1}$

又 $X_1 \subset X \implies \|F\| \geq \|f\|_{X_1} \implies \|F\| = \|f\|_{X_1}$

例 1: 任意两个不同元素都存在某个连续线性泛函进行区分

$\forall x_1, x_2 \in X$, 我们要构造线性泛函 f 使得 $f(x_1) \neq f(x_2)$

记 $x_0 = x_1 - x_2$, 构造 $\text{span}\{x_0\}$ 上的泛函: $f(\lambda x_0) = \lambda \|x_0\|$, 此后将其延拓得到 X 上的泛函 F

注意到 $F(x_0) = \|x_0\| = F(x_1) - F(x_2) > 0 \implies F(x_1) \neq F(x_2)$, 则 F 为所求。

例 2

设 X 是赋范空间, 则 $\forall x \in X, \|x\| = \sup\{|f(x)| \mid f \in X^*, \|f\| = 1\}$

证明: 首先对于 $\|f\| = 1$ 的线性泛函 $f: |f(x)| \leq \|f\| \|x\| = \|x\|$

下构造取等: 构造 $\text{span}\{x\}$ 上的泛函: $f(\lambda x) = \lambda \|x\|$, 则 $\|f\| = 1$, 此后将其作保范延拓得到 X 上的泛函 F , 则 $F(x) = \|x\|, \|F\| = 1$ 。综上 $\|x\| = \sup\{|f(x)| \mid f \in X^*, \|f\| = 1\}$

例 3: 点到平面距离公式的推广

点 x_0 到线性泛函 f 的核空间 $\ker f$ 的距离公式 $d = \frac{|f(x_0)|}{\|f\|}$

证明: 考虑空间 $\ker f + \text{span}\{x_0\} = \{m + \alpha x_0 | \alpha \in \mathbb{R}, m \in \ker f\}$, 定义该空间上的泛函 $F(m + \alpha x_0) = \alpha$ 下计算泛函 F 的范数: 注意到

$$|\alpha| = |F(m + \alpha x_0)| = |\alpha| |F(x_0 + \frac{m}{\alpha})| \leq |\alpha| \|F\| \|x_0 + \frac{m}{\alpha}\|$$

约去 α , 取下确界有 $\|F\| \geq \frac{1}{d}$

另一方面, 注意如下式子成立

$$|F(m + \alpha x_0)| \leq \frac{\|m + \alpha x_0\|}{d} \iff d \leq \|x_0 + \frac{m}{\alpha}\|$$

则有 $\|F\| \leq \frac{1}{d} \implies \|F\| = \frac{1}{d}$ 。由 **Hanh-Banach** 定理: 可以对泛函 F 作保范数延拓。

注意到 F 和 f 的核空间相同, 因此 $F(x) = \lambda f(x)$, 又 $F(x_0) = 1 \implies f(x) = f(x_0)F(x)$

取范数有 $\|f\| = \frac{|f(x_0)|}{d}$, 即距离公式 $d = \frac{|f(x_0)|}{\|f\|}$

例 4: 赋范线性空间里, 任意有限维子空间都有闭补空间

注意: 这里没有讲唯一, 与后面的正交补空间有不同!

证明: 设 X 为赋范线性空间, 其子集 $Y = \text{span}\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$

在 Y 上构造 n 个线性泛函 $f_i(\lambda x_i) = \lambda$, 计算其范数可得 $\|f_i\| = \frac{1}{\|x_i\|}$

将其保范延拓, 可得到 X 上的泛函 F_i , 构造线性算子 $P(x) = \sum_{i=1}^n f_i(x)x_i$, 则 $\ker P$ 是闭空间。

我们断言: $X = Y \oplus \ker P$, 事实上, $\forall x \in X, x = (x - P(x)) + P(x), x - P(x) \in \ker P, P(x) \in Y$

且 $\forall y \in \ker P \cap Y, P(y) = 0 \implies y = 0$, 因此 $X = Y \oplus \ker P$

几何形式: 凸集分离定理

设 X 是实赋范线性空间 (或 Banach 空间), A 和 B 是 X 中两个不相交的非空凸集。

若 A 是开集, 则存在 X 上的非零连续线性泛函 $f \in X^*$ 以及实数 $\gamma \in \mathbb{R}$, 使得:

$$f(x) < \gamma \leq f(y), \quad \forall x \in A, \forall y \in B$$

证明: 取 $-x_0 \in A - B$, 记 $C = A - B + x_0$ 是一个开的凸集, 则 $0 \in C, x_0 \notin C$ 。

定义 Minkowski 泛函作为控制泛函: $p(x) = \inf\{b > 0 | x \in bC\}, x \in X$, 则 $p(bx_0) \geq b$

在 $\text{span}(x_0)$ 上定义泛函 $l(bx_0) = b \leq p(bx_0)$, 则在 $\text{span}(x_0)$ 上 p 是控制次泛函。

由 Hanh-Banach 定理, 可以将 l 进行延拓到整个空间 X 上面。

设 $x \in C, C$ 为开集合, 即 x 在 C 的内部 $\implies l(x) < 1$

设 $x = y - z + x_0 \implies l(x) = l(y) - l(z) + l(x_0) < 1 \implies l(y) < l(z)$

评注: Minkowski 泛函的构造思路其实来源于常规的范数:

对于普通范数 (例如 $\|x\| = 2$), 我们可以将其理解成 “将单位球扩大 $\|x\| = 2$ 倍从而覆盖到 x ”。

那么对于一般的 (含有 0 的) 凸集, 我们也可以如此定义一个 “广义的范数”, 那么这个范数也相当于一个泛函, 称为 Minkowski 泛函。(也就是说范数是单位球的 Minkowski 泛函)

3.5.2 纲、Baire 纲定理

疏集

若集合 A 满足闭包 \bar{A} 没有内点, 则称其为疏集。

没有内点的集合不一定是疏集 (比如 Q), 要加上闭集的前提。

纲

若 $A = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$, 其中 A_n 是疏集, 则 A 是第一纲的, 反之则为第二纲的。

第一/二纲集的常见例子

1. N 赋予欧式度量: 第二纲集。若 $A \subset N$ 且 $A \neq \emptyset$, 设 $x_0 \in A$, 则有 $B(x_0, 1/2) = \{x_0\} \subset A$, 即 x_0 为内点, 因此 N 中的疏集只有空集, 因此 N 是第二纲的。
2. Q 在 R 中: 第一纲集。此时单点集 $\{q_n\}$ 是一个疏集 (因为此时开球不再退化成一个点), 因此 Q 可以写成可数个疏集的并。

Baire 纲定理

完备度量空间是第二纲的。

证明: 若否, 设 $X = \bigcup_{n=1}^{+\infty} A_n \subset \bigcup_{n=1}^{+\infty} \bar{A}_n \subset X \implies X = \bigcup_{n=1}^{+\infty} \bar{A}_n$, 其中 A_n 是疏集。

不妨设 A_n 是闭的。取 $x_1 \in A_1, x_{n+1} \in B(x_n, \frac{1}{n^2})$ 。

注意到有限个闭疏集的并仍然闭, 因此 $B(x_n, \frac{1}{n^2}) \not\subset A_1 \cup A_2 \cdots \cup A_n$

因此在选取 x_{n+1} 时候可以使 $x_{n+1} \notin A_1 \cup A_2 \cdots \cup A_n$

由此构造出点列 $\{x_n\}$ 满足 $\|x_{n+1} - x_n\| \leq \frac{1}{n^2} \implies \|x_m - x_n\| \leq \frac{1}{n^2} + \cdots + \frac{1}{(m-1)^2} < \frac{1}{n}$

因此 $\{x_n\}$ 是柯西列, 因此收敛于 $x \in X$

我们断言 $x \notin X$, 否则 $x \in A_k$, 而 $\|x_n - x\| < \frac{1}{n} \implies n$ 足够大时,

例 1

设 $A \subset R$ 是第一纲集, 证明 $A^c - A^c = R$

证明: 设 $x \notin A^c - A^c \implies \{x\} \cap (A^c - A^c) = \emptyset \implies (x + A^c) \cap A^c = \emptyset \implies x + A^c \subset A$

注意到 A 是第一纲的, 因此其子集 $x + A^c$ 是第一纲的。

而 A^c 是第二纲的, 平移后依旧是第二纲的, 矛盾。

例 2

设 X 是无穷维的 Banach 空间, 证明 X 没有可数个 Hamel 基。

证明: 设 X 有 Hamel 基 $\{e_1, e_2, \cdots, e_n, \cdots\}$, 设 $F_n = \text{span}\{e_1, e_2, \cdots, e_n\}$, 这一有限维空间是闭集。

我们断言 F_n 是疏集: $\forall x \in F_n, x + 0.9\varepsilon e_{n+1} \in B(x, \varepsilon)$

而 $x + 0.9\varepsilon e_{n+1} \notin F_n \implies B(x, \varepsilon) \not\subset F_n \implies x$ 不是内点, 因此 F_n 是疏集。

又 $X = \bigcup_{n=1}^{+\infty} F_n$, 由 Baire 纲定理矛盾。

例 3

设 X 是无穷维的 Banach 空间, 闭集列 $\{F_n\}$ 满足 $X = \bigcup_{n=1}^{+\infty} F_n$, 证明 $\bigcup_{n=1}^{+\infty} F_n^\circ$ 在 X 中稠密。

证明: 若否, 则 $\exists B(x_0, r) \cap (\bigcup_{n=1}^{+\infty} F_n^\circ) = \emptyset \implies B(x_0, r) \subset (\bigcup_{n=1}^{+\infty} (F_n - F_n^\circ))$

注意到 $F_n - F_n^\circ$ 是疏集, 因此 $\bigcup_{n=1}^{+\infty} (F_n - F_n^\circ)$ 是第一纲集, 这与 $B(x_0, r)$ 的完备性矛盾!

注: 与本题方法相似的: 设 X 是完备度量空间, U_n 是 X 中的一系列稠密子集, 则 $\bigcap_{n=1}^{+\infty} U_n$ 也是稠密的。

3.5.3 开映射定理

开映射的定义

给定赋范空间 X 和 Y , 设映射 $T: X \rightarrow Y$ 将 X 中的任意开集映射成 Y 中的开集, 则称 T 是开映射。

开映射定理

给定两个 Banach 空间 X 和 Y , 若线性算子 $T \in B(X, Y)$ 是满射 $\iff T$ 是开映射。

必要性证明: STEP 1: 运用满射对 Y 做出刻画

考虑集合 $\bigcup_{n=1}^{\infty} TB(0, n) \subset Y$

由于 Y 是满射, 任意元素必定有原像, 因此 $Y \subset \bigcup_{n=1}^{\infty} TB(0, n) \implies Y = \bigcup_{n=1}^{\infty} TB(0, n)$

由于 Y 是 Banach 空间, 由 Baire 纲定理: 存在一个 $\overline{TB(0, n)}$ 有内点 y

设 $B(y, \delta) \subset \overline{TB(0, n)} \implies B(-y, \delta) \subset \overline{TB(0, n)}$

说明: 这是由于对称性, $\forall z \in B(-y, \delta) \implies -z \in B(y, \delta) \implies -z \in \overline{TB(0, n)} \implies z \in \overline{TB(0, n)}$

因此 $B(0, \delta) \subset \frac{1}{2}(B(y, \delta) + B(-y, \delta)) \subset \overline{TB(0, n)}$

STEP 2: 证明更小的球包含于 $TB(0, n)$, 去掉闭包

下证明 $B(0, \frac{\delta}{2}) \subset TB(0, n)$:

$$\forall y_0 \in B(0, \frac{\delta}{2}) \subset \overline{TB(0, \frac{n}{2})} \implies \exists x_0 \in B(0, \frac{n}{2}), \|y_0 - Tx_0\| < \frac{\delta}{4}$$

思想: 根据前面的结论, 只能得到一个逼近的值, 因此需要对残差继续逼近 (有点像牛顿法)

$$\text{对 } y_1 = y_0 - Tx_0 \in B(0, \frac{\delta}{4}) \subset \overline{TB(0, \frac{n}{4})} \implies \exists x_1 \in B(0, \frac{n}{4}), \|y_1 - Tx_1\| < \frac{\delta}{4}$$

依次构造下去, 可以得到 $y_m \in B(0, \frac{\delta}{2^{m+1}}) \implies y_m \rightarrow 0$

注意到 $Tx_0 + Tx_1 + \cdots + Tx_m = y_0 - y_m$, 令 $m \rightarrow \infty$, 可得 $y_0 = \sum_{m=0}^{\infty} Tx_m = T \sum_{m=0}^{\infty} x_m$

注意到 $\|\sum_{m=0}^{\infty} x_m\| \leq \sum_{m=0}^{\infty} \|x_m\| < \sum_{m=0}^{\infty} \frac{n}{2^{m+1}} = n \implies \sum_{m=0}^{\infty} x_m \in B(0, n) \implies y_0 \in TB(0, n)$

STEP 3: 将这个结论推广到全空间

设 $U \subset X$ 是开集, 我们证明 TU 是开集。 $\forall y \in TU$, 设 $y = Tx$, $\exists B(x, \varepsilon) \subset U$

由前面所证明的, $\exists \delta > 0, B(0, \delta) \subset TB(0, 1) \implies B(Tx, \varepsilon\delta) \subset TB(x, \varepsilon) \subset TU$

即 $B(y, \varepsilon\delta) \subset TU$, 因此证明了 TU 是开集。

充分性证明: 若 T 是开算子, 则 $TB(0, 1)$ 是开集, 且包含了 $0 \implies B(0, \delta) \subset TB(0, 1)$

$\forall y \in Y$, 考虑 $\frac{\delta}{2\|y\|}y \in B(0, \delta) \subset TB(0, 1) \implies \frac{\delta}{2\|y\|}y = Tx \implies y = T(\frac{2\|y\|}{\delta}x)$, 因此是满射。

推论：逆算子定理

设 X, Y 为 **Banach 空间**, 若 $T \in B(X, Y)$ 是双射, 则 $T^{-1} \in B(Y, X)$

证明: 因为 T 是满射, 所以 T 是开映射, $TB(0, 1)$ 是开集, 且同样含有 0

设 $B(0, \delta) \subset TB(0, 1) \implies B(0, 1) \subset TB(0, \frac{1}{\delta}) \implies T^{-1}B(0, 1) \subset B(0, \frac{1}{\delta})$

$\forall y \in B(0, 1), y \in Y$, 有 $\|T^{-1}y\| < 1 = \frac{1}{\delta}$

对 y 作近似归一化: 令 $z = \frac{y}{\|y\| + \varepsilon} \in B(0, 1) \implies \|T^{-1}z\| < \frac{1}{\delta} \implies \|T^{-1}y\| < \frac{\|y\| + \varepsilon}{\delta}$

令 $\varepsilon \rightarrow 0 \implies \|T^{-1}\| \leq \frac{1}{\delta}$, 因此 T^{-1} 是有界的, 而线性易得, 因此 $T^{-1} \in B(Y, X)$

3.5.4 共鸣定理 (一致有界定理)

共鸣定理：讨论一致有界问题

设 X 是 Banach 空间, Y 是赋范空间, $B(X, Y)$ 中的算子族 $\{T_\lambda\}_{\lambda \in \Lambda}$ 满足: $\forall x \in X, \sup_{\lambda \in \Lambda} \|T_\lambda x\| < \infty$, 则算子族范数有统一上界 $\|T_\lambda\| < M$

理解: 点点收敛 \implies 一致收敛

证明: 设

$$A_n = \{x \in X \mid \|T_\lambda x\| \leq n, \forall \lambda \in \Lambda\}$$

由算子的连续性, 易证明 A_n 为闭集, 则 $X = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \implies \exists N, A_N$ 有内点 (Baire 纲定理)

设 $B(x_0, \delta) \subset A_N \implies B(-x_0, \delta) \subset A_N \implies B(0, \delta) \subset A_N$

则 $\forall x \in X (x \neq 0), \frac{\delta}{2\|x\|}x \in B(0, \delta) \subset A_N \implies \|T_\lambda(\frac{\delta}{2\|x\|}x)\| \leq N \implies \|T_\lambda x\| \leq \frac{2N}{\delta}\|x\|$

因此 $\|T_\lambda\|$ 有一致上界 $\frac{2N}{\delta}$.

例 1：构造反例

证明: 存在以 2π 为周期的连续函数 $f(x)$, 其 Fourier 级数在某给定点不收敛。

利用共鸣定理, 本题不需要显式给出一个具体的反例。

定义完备空间为所有 $T = 2\pi$ 的连续函数, 其范数为 L^∞ 范数。不妨证明存在一个 $f(x)$ 在 0 处不收敛。

定义一系列泛函 F_n , 为 $x(0)$ 的 Fourier 级数的部分和:

$$F_n x = \frac{1}{2\pi} \langle x(t), 1 \rangle + \frac{1}{\pi} \sum_{k=1}^n \langle x(t), \cos kt \rangle = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(t) \frac{\sin((n + \frac{1}{2})t)}{\sin t} dt$$

下面计算泛函 F_n 的范数 (这是一个积分核, 是经典例题, 过程略, 直接使用结论):

$$\|F_n\| = \frac{1}{2\pi} \left| \int_{-\pi}^{\pi} \frac{\sin((n + \frac{1}{2})t)}{\sin t} dt \right| \approx \frac{4}{\pi^2} \ln n \rightarrow \infty$$

因此, 若所有 $T = 2\pi$ 的连续函数 Fourier 级数在 0 处收敛, 由共鸣定理可推出矛盾。

总结: 构造算子列, 然后计算算子的范数 (或者估计), 如果发现趋于正无穷, 那么必定有一个点处无法点态收敛。

例 2: 将数列问题转化为算子的构造

给定数列 $\{\beta_n\}$, 若对于任意收敛数列 $\{\alpha_n\}$, $\sum_{n=1}^{+\infty} \alpha_n \beta_n < +\infty$, 则级数 $\sum_{n=1}^{+\infty} |\beta_n| < \infty$

证明: 对于收敛数列空间, 定义其范数为 l^∞ 范数。

构造泛函: $T_n x = \sum_{i=1}^n x_i \beta_i$ (其中 x 为收敛数列空间的一点)

由共鸣定理, 泛函列 T_n 的范数有统一上界 M 。注意到

$$|T_n x| = \left| \sum_{i=1}^n x_i \beta_i \right| \leq \|x\| \sum_{i=1}^n |\beta_i| \implies \|T_n\| \leq \sum_{i=1}^n |\beta_i|$$

当 $x = (\text{sgn}(\beta_1), \text{sgn}(\beta_2), \dots, \text{sgn}(\beta_n), 0, \dots)$ 时可以取等

因此 $\|T_n\| = \sum_{i=1}^n |\beta_i| \leq M \implies \sum_{n=1}^{+\infty} |\beta_n| < \infty$

3.5.5 闭图像定理**闭算子**

定义: 任取点列 $\{x_n\} \subset X$, 若 $x_n \rightarrow x$ 且 $Tx_n \rightarrow y$, 则 $y = Tx$

理解: 连续算子的要求是, 如果点列 $\{x_n\}$ 收敛到 x , 那么 $\{Tx_n\}$ 也必须收敛、且收敛到 Tx 。

而闭算子可以使得 $\{Tx_n\}$ 不收敛, 只要求如果收敛, 则必须收敛到对的地方 (即 Tx)。

注意: 闭算子不一定把闭集映为闭集!

反例: $T: l_1 \rightarrow l_1$ 满足 $T(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, \frac{x_2}{2}, \dots, \frac{x_n}{n}, \dots)$, 有 $R(T) = \{x \in l_1 \mid \sum_{n=1}^{+\infty} n|x_n| < \infty\}$

取 $R(T)$ 中点列 $x_n = (1, \frac{1}{2^2}, \dots, \frac{1}{n^2}, 0, \dots) \rightarrow x = (1, \frac{1}{2^2}, \dots, \frac{1}{n^2}, \dots) \notin R(T)$, 可知 $R(T)$ 不为闭集。

注意: 在一般空间里, 闭算子和连续算子是不充分不必要的。当 T 的定义域不闭时, 连续算子推不出闭算子, 而 T 的定义域为闭集时, 连续算子比闭算子强。

闭图像定理: 讨论闭线性算子有界的充分条件

X, Y 为 Banach 空间, 算子 $T: X \rightarrow Y$ 是闭算子, 则也是连续算子。

注: 这个命题的逆命题也是正确的, 即 Banach 空间中的算子闭和连续等价。

证明: 首先定义空间 $X \times Y$ 的范数为 $\|(x, y)\| = \|x\|_X + \|y\|_Y$

考虑其中子集 (算子的图象): $G(T) = \{(x, Tx) \mid x \in X\}$, 我们断言它是完备的。

事实上, 若 $\{(x_n, Tx_n)\}$ 是柯西列, 则 $\{x_n\}$ 和 $\{Tx_n\}$ 都是柯西列。

设 $x_n \rightarrow x, Tx_n \rightarrow y$, 则由闭算子条件: $y = Tx \in Y$, 因此 $(x_n, Tx_n) \rightarrow (x, Tx) \in X \times Y$ 。

考虑算子 $K: G(T) \rightarrow X$ 满足 $K(x, Tx) = x$, 这个映射显然是双射。

注意到 $\|K(x, Tx)\| = \|x\| \leq \|x\| + \|Tx\| = \|(x, Tx)\| \implies \|K\| \leq 1$, 则 K 是有界的, $K \in B(X, Y)$ 。

因此由逆映射定理: K^{-1} 连续。

注意到 $K^{-1}x = (x, Tx)$, 取范数有 $\|x\| + \|Tx\| = \|K^{-1}x\| \leq \|K^{-1}\| \|x\| \implies \|Tx\| \leq (\|K^{-1}\| - 1) \|x\|$

1. **常见用途: 证明 Banach 空间的算子连续。因为闭算子是比较连续算子更弱的条件, 通常更容易证明。**

2. **反例: 如果去掉 Banach 空间的前提, 该命题不再成立:**

考虑 $C^1[0, 1]$ 上的求导算子 D , 易知其为线性的。

若 $\{x_n(t)\} \rightarrow x(t)$ (即函数列一致收敛), 且 $x'_n(t) \rightarrow y(t)$, 由数学分析知识: $y(t) = x'(t)$
 考虑点列 $x_n(t) = t^n$, 则 $x'_n(t) = nt^{n-1}$ 不收敛 (范数 $\rightarrow \infty$)

例 1: 证明算子连续

Hilbert 空间上的线性算子 T 满足 $(x, Ty) = (Tx, y)$, 则 $T \in B(H)$

证明: 设点列 $x_n \rightarrow x, Tx_n \rightarrow y$ 。

注意到 $(x_n, Tz) = (Tx_n, z) \implies (x, Tz) = (y, z) = (Tx, z) \implies y = Tx$ (由于 z 任意)

因此 T 是完备空间上的闭算子, 进而是连续算子。

3.6 弱收敛

弱收敛

设 X 是一个赋范空间, 给定点列 $\{x_n\} \subset X$, 若 $\forall f \in B(X)$ 有 $f(x_n) \rightarrow f(x)$, 则称 x_n 弱收敛于 x , 记为 $x_n \xrightarrow{w} x$

弱收敛的例子

考虑无穷维的 Hilbert 空间 H , 有一组标准正交基 $\{e_n\}$

考虑任意 $f \in B(H)$, 由 (后面 4.2) Riesz 表示定理: $f(x) = \langle x, y \rangle \implies f(e_n) = \langle y, e_n \rangle$

注意到 $\sum_{n=1}^{+\infty} \langle y, e_n \rangle^2 \leq \|y\|^2 < \infty \implies f(e_n) = \langle y, e_n \rangle \rightarrow 0 \implies e_n$ 弱收敛于 0

但是 $\|e_n\| = 1 \implies e_n \not\rightarrow 0$, 这便是弱收敛的一个经典例子。

例: 利用对偶性证明弱收敛

设 X 是赋范线性空间, $\{x_n\} \subset X$ 。若 $x_n \xrightarrow{w} x$, 则 $\{x_n\}$ 是有界序列, 即 $\sup_n \|x_n\| < \infty$ 。

证明: 视 x_n 为 X^{**} 中的元素。定义 X^* 上的线性泛函 $g_n: X^* \rightarrow \mathbb{F}$ 为:

$$g_n(f) = f(x_n), \quad \forall f \in X^*$$

由 Hahn-Banach 定理推论知, 自然嵌入是保距的, 即:

$$\|g_n\|_{X^{**}} = \|x_n\|_X$$

对于任意固定的 $f \in X^*$, 由弱收敛定义知 $f(x_n) \rightarrow f(x)$, 即泛函列 $\{g_n\}$ 点点有界。

由一致有界原理, 存在常数 M , 使得:

$$\|x_n\|_X = \|g_n\| \leq M, \quad \forall n$$

弱 * 收敛的定义

设 X 是一个赋范空间, 给定点列 $\{f_n\} \subset X^*$, 若 $\forall x \in X$ 有 $f_n(x) \rightarrow f(x)$, 则称 f_n 弱 * 收敛于 f , 记为 $f_n \xrightarrow{w^*} f$

有界算子列的强、弱和一致收敛

设 X, Y 是 Banach 空间, 算子列 $\{T_n\}_{n=1}^{\infty} \subset B(X, Y)$, $T \in B(X, Y)$ 。

1. 一致收敛 (依范数收敛): 若

$$\|T_n - T\| \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty),$$

则称 T_n 一致收敛于 T , 记作 $T_n \rightarrow T$ 。

2. 强收敛 (逐点收敛): 若对任意 $x \in X$, 有

$$\|T_n x - T x\|_Y \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty),$$

则称 T_n 强收敛于 T , 记作 $T_n \xrightarrow{s} T$ 。

3. 弱收敛: 若对任意 $x \in X$ 和任意 $f \in Y^*$ (Y 的对偶空间), 有

$$f(T_n x) \rightarrow f(T x) \quad (n \rightarrow \infty),$$

(即 $T_n x \xrightarrow{w} T x$) 则称 T_n 弱收敛于 T , 记作 $T_n \xrightarrow{w} T$ 。

关系:

$$\text{一致收敛} \implies \text{强收敛} \implies \text{弱收敛}.$$

反之一般不成立。特别地:

- 若 $\dim Y < \infty$, 则强收敛与一致收敛等价。
- 若 $\dim X < \infty$, 则弱收敛与强收敛等价。

4 内积空间

4.1 Hilbert 空间

4.1.1 基本定义与性质

内积空间的定义

设 X 是数域 \mathbb{K} (实数域 \mathbb{R} 或复数域 \mathbb{C}) 上的线性空间。若存在映射 $\langle \cdot, \cdot \rangle : X \times X \rightarrow \mathbb{K}$, 满足下列公理 ($\forall x, y, z \in X, \alpha, \beta \in \mathbb{K}$):

1. 共轭对称性: $\langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$;
2. 第一变元线性: $\langle \alpha x + \beta y, z \rangle = \alpha \langle x, z \rangle + \beta \langle y, z \rangle$;
3. 正定性: $\langle x, x \rangle \geq 0$, 且 $\langle x, x \rangle = 0 \iff x = \mathbf{0}$ 。

则称 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ 为 X 上的内积, 称 $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ 为内积空间 (或准 Hilbert 空间)。

导出的范数与 Hilbert 空间

导出范数：内积空间可以自然地定义范数（诱导范数）：

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

在此范数下，内积空间成为赋范线性空间。

Hilbert 空间：若内积空间 X 关于由内积导出的范数是完备的，则称 X 为 **Hilbert 空间**。

内积是一个二元连续函数

证明关键：

$$|\langle x_n, y_n \rangle - \langle x, y \rangle| \leq \|x_n - x\| \|y_n\| + \|y_n - y\| \|x_n\|$$

内积空间和赋范空间的关系

- 当内积被定义后，范数自动由 $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ 确定（容易验证这个范数的良定义性）。
总之：内积空间自动为赋范空间。
- 而对于赋范空间，内积不一定能被定义出来。事实上，当且仅当所定义范数满足平行四边形等式

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2\|x\|^2 + 2\|y\|^2$$

方可定义内积（极化恒等式）：

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{4} \sum_{k=0}^3 i^k \|x + i^k y\|^2$$

例 1: l^p 空间中只有 l^2 可以定义内积

证明：注意到

$$\|e_1\| = \|e_2\| = 1, \|e_1 + e_2\| = \|e_1 - e_2\| = 2^{\frac{1}{p}} \implies 2^{\frac{2}{p}+1} = 4 \implies p = 2$$

注：对于 l^2 空间，定义内积

$$\langle a, b \rangle = \sum_{k=1}^{+\infty} a_k \overline{b_k}$$

4.1.2 正交补

正交补的定义

对于内积空间 H 的任意非空子集 M ，都能良定义其正交补为 $M^\perp = \{x | x \perp M\}$ 。

正交补为闭集

对于内积空间 H 的任意非空子集 M ，其正交补 M^\perp 均为闭集。

证明：任取 $\{x_n\} \subset M^\perp, x_n \rightarrow x$ ，则 $\forall y \in M, \langle x_n, y \rangle = 0 \implies \langle x, y \rangle = 0$ （由于内积的连续性）

正交补的完美性质

对于内积空间 H 的任意非空子集 M 有 $M^\perp = \overline{\text{span}(M)}^\perp$

证明：首先 $\forall x \in M^\perp, \forall y \in \overline{\text{span}(M)}$, 存在点列 $\{y_n\} \rightarrow y, y_n \in \text{span}(M)$

则有 $\langle y_n, x \rangle = 0 \implies \langle y, x \rangle = 0$ (内积连续性) $\implies x \perp \overline{\text{span}(M)}$ 。

另一方面 $\forall x \in \overline{\text{span}(M)}^\perp$, 显然有 $x \perp M$ (因为 $M \subset \text{span}(M)$) $\implies x \in M^\perp$ 。综上 $M^\perp = \overline{\text{span}(M)}^\perp$

4.1.3 投影定理与正交分解

最佳逼近

设 H 是 **Banach** 空间, H_1 是其**闭凸子集**, 则 $\forall x \in H$, 在 H_1 中**存在唯一**的最佳逼近元。

证明： $x \in H_1$ 是 trivial 的, 不妨设 $x \notin H_1$, 则 $\{d | d = \|x - y\|, y \in H_1\}$ 有下界, 设下确界为 d 。

根据下确界的定义, 存在点列 $\{y_n\} \subset H_1$ 使得 $\|x - y_n\| \in [d, d + \frac{1}{n})$

为了证明点列收敛, 只需验证其完备性: 注意到 $\|x - \frac{y_m + y_n}{2}\|^2 \geq d^2$ (由于凸)

$$\implies 2(\|x - \frac{y_m + y_n}{2}\|^2 + \|\frac{y_m - y_n}{2}\|^2) = \|x - y_m\|^2 + \|x - y_n\|^2$$

$$\implies 2d^2 + \frac{1}{2}\|y_m - y_n\|^2 \leq (d + \frac{1}{m})^2 + (d + \frac{1}{n})^2 \implies \|y_m - y_n\|^2 \leq 2(\frac{2d}{m} + \frac{2d}{n} + \frac{1}{m^2} + \frac{1}{n^2}) \rightarrow 0$$

结合 H 的完备性, 可得这个点列收敛, 进而极限点在 H_1 内 (由闭性)

唯一性证明：若有两个最佳逼近元 y_1, y_2 , 则

$$\implies 2\|x - \frac{y_1 + y_2}{2}\|^2 + \frac{\|y_1 - y_2\|^2}{2} = \|x - y_1\|^2 + \|x - y_2\|^2 = 2d^2 \geq 2d^2 + \frac{\|y_1 - y_2\|^2}{2} \implies y_1 = y_2$$

投影定理

设 H 是 **Hilbert** 空间, H_1 是 H 的一个**闭子空间**, 则 $H = H_1 \oplus H_1^\perp$ (唯一正交分解!)

注：

- 这里的“闭子空间”比上面的“闭凸子集”强。
- $\forall x \in H$, 可以由此唯一分解 $x = y + (x - y)$, 那么这个 y 即为所求的唯一逼近元。

证明：由最佳逼近的结论, 存在唯一最佳逼近元 $y \in H_1$ 。

由最佳可知:

$$\forall \alpha \in C, z \in H_1, \|x - y - \alpha z\| \geq \|x - y\|$$

$$\implies |\alpha|^2 \|z\|^2 \geq 2\text{Re}(\alpha \langle z, x - y \rangle)$$

若 $\langle z, x - y \rangle \neq 0$, 取 $\alpha = \lambda \overline{\langle z, x - y \rangle}$ 代入有 $\|z\| \geq \sqrt{\frac{2}{\lambda}}$, 这与 λ 的任意性矛盾!

因此 $\langle x - y, z \rangle = 0 \implies x - y \perp H_1$, 由此我们证明了唯一分解, 进而证明了 $H = H_1 \oplus H_1^\perp$

例：闭空间取两次正交补等于自身

对于内积空间 H 的任意非空子集 M ，有 $(M^\perp)^\perp = \overline{\text{span}(M)}$

证明：由正交补的性质，有 $M^\perp = \overline{\text{span}(M)}^\perp$

而 $\overline{\text{span}(M)}$ 是闭空间，因此 $H = \overline{\text{span}(M)} \oplus \overline{\text{span}(M)}^\perp \implies (\overline{\text{span}(M)}^\perp)^\perp = \overline{\text{span}(M)}$

因此 $(M^\perp)^\perp = \overline{\text{span}(M)}$

4.1.4 标准（规范）正交基**标准正交系**

设 H 是内积空间，若一族非零向量 $\{e_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda}$ 满足

(1) 正交性： $\langle e_\alpha, e_\beta \rangle = 0$ 对任意 $\alpha \neq \beta$ ；

(2) 规范性： $\|e_\alpha\| = 1$ 对任意 $\alpha \in I$ 。则称这一族向量构成 H 的标准（规范）正交系。

注意标准（规范）正交系不一定有可数个元素！！

Bessel 不等式

设 $\{e_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda}$ 是 H 的一个标准正交系，则 $\forall x \in H$ 有：

$$\sum_{\alpha \in \Lambda} |\langle x, e_\alpha \rangle|^2 \leq \|x\|^2$$

证明：首先左边不一定是可求和的级数（因为不一定可数），注意到

$$\forall n \in N, \sum_{i=1}^n |\langle x, e_{\alpha_i} \rangle|^2 \leq \|x\|^2 < +\infty \implies \forall m \in N, A_m = \{\alpha | \alpha \in \Lambda, |\langle x, e_\alpha \rangle| \geq \frac{1}{m}\} \text{可数}$$

则 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \{\alpha | \alpha \in \Lambda, \langle x, e_\alpha \rangle \neq 0\}$ 可数，设对应的 e_α 依次为 e_1, e_2, \dots

则可得到 Bessel 不等式

$$\sum_{\alpha \in \Lambda} |\langle x, e_\alpha \rangle|^2 = \sum_{n=1}^{+\infty} |\langle x, e_n \rangle|^2 \leq \|x\|^2$$

完备正交系：几个等价命题

若 H 中的标准正交系 $\{e_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda}$ 满足以下五个等价条件之一，则称 $\{e_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda}$ 是 H 的**完备正交系**（标准正交基）。证明过程略去。

1. **极大性：**正交补 $\{e_\alpha\}^\perp = \{0\}$

2. **稠密性（张成全空间）：** $\{e_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda}$ 的有限线性组合所构成的集合在 H 中是稠密的。即 $\overline{\text{span}\{e_\alpha\}} = H$ 。

3. **傅里叶级数展开（万物皆可展开）：**空间中任意元素 x 都可以由该正交系完美展开：

$$x = \sum_{\alpha \in \Lambda} \langle x, e_\alpha \rangle e_\alpha$$

（注：由 Bessel 不等式可知，最多只有可数个系数非零）。

4. **Parseval 等式 (能量守恒)**: 对于任意向量, Bessel 不等式恒取等号:

$$\|x\|^2 = \sum_{\alpha \in \Lambda} |\langle x, e_\alpha \rangle|^2$$

5. **广义 Parseval 等式 (内积保持)**: 任意两个向量的内积, 完全由它们在基底上的“坐标”乘积之和决定:

$$\langle x, y \rangle = \sum_{\alpha \in \Lambda} \langle x, e_\alpha \rangle \langle e_\alpha, y \rangle$$

例子: $L^2[0, 2\pi]$

根据数学分析傅立叶级数知识可知, 该空间上的一组标准正交基为 $f_n(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{int}$

例 1

在 $L^2[a, b]$ 中考虑函数集 $S = \{e^{2\pi i n t}\}$ (即周期为 1 的傅立叶正交系)

(1) 若 $b - a \leq 1$, 则 $S^\perp = \{f(x) | f(x) = 0 \text{ a.s.}\}$ (也就是说, 区间长度够用)

证明: 将周期为 $b - a$ 的 $f(x)$ 延拓为周期为 1 的 $g(x) = \begin{cases} f(x), & a \leq x \leq b \\ 0, & b < x \leq a + 1 \end{cases}$

那么 $g(x)$ 的 Fourier 系数为 $\int_a^{a+1} g(t) e^{2\pi i n t} dt = \int_a^b f(t) e^{2\pi i n t} dt$

若存在 $g(x) \perp S \implies g(x)$ 的 Fourier 系数全部为 0 $\implies g(x) = 0 \text{ (a.s.)}$

因此 $S^\perp = \{f(x) | f(x) = 0 \text{ a.s.}\}$

(2) 若 $b - a > 1$, 则可构造出非零函数与 S 正交。

构造: 令 $f(x) = \begin{cases} 1, & a \leq x < b - 1 \\ -1, & a + 1 \leq x < b \\ 0, & \text{other cases} \end{cases}$ 验证发现 $f(x) \perp S$

例 2

设 $\{e_n\}, \{f_n\}$ 是 Hilbert 空间中的两个标准正交系, 且 $\sum_{n=1}^{+\infty} \|e_n - f_n\|^2 < \infty$, 证明两个正交系的完备性相互等价。

证明: 我们采用 “完备 $\iff S^\perp = \{0\}$ ” 的条件来证明。

若 $\{e_n\}$ 完备, 而 $\{f_n\}$ 不完备, 则 $\exists x \perp \{f_n\} \implies \langle x, f_n \rangle = 0$ 。

注意到

$$\langle x, e_n \rangle^2 = \langle x, e_n - f_n \rangle^2 \leq \|x\|^2 \|e_n - f_n\|^2 \implies \|x\|^2 \leq$$

4.1.5 可分 Hilbert 空间

Hilbert 空间可分的充分必要条件

Hilbert 空间 H 可分 \iff 其标准正交基至多可数。

必要性证明： 设 H 的可数稠密子集为 $\{x_1, \dots, x_n, \dots\}$ ，将其极大线性无关组提取出来后作 Gram-Schmidt 正交化可得标准正交集 $\{e_n\}$ 。而这一正交规范集也是规范基： $\overline{\text{span}\{e_n\}} = \overline{\text{span}\{x_n\}} = H$

充分性证明： 设 $\{e_n\}_{n=1}^N$ 是一组标准正交基，则可构造可数稠密集

$$\left\{ \sum_{n=1}^N a_n e_n \mid \text{Re } a_n, |\text{Im } a_n| \in Q \right\}$$

注： 个数 $N < \infty$ 时有 $H \cong K^N$ ， $N = \infty$ 时有 $H \cong l^2$

这个命题可以通过构造等距同构证明： $T(x) = \{ \langle x, e_n \rangle \}$ ，映射 $T: H \rightarrow K^N / l^2$

4.2 Riesz 表示定理

Riesz 表示定理的内容

设 f 是 Hilbert 空间 X 上的连续线性泛函，则存在唯一的 $y \in X$ ，使得 $f(x) = \langle x, y \rangle$

引入： K^3 里的简单例子

考虑定义在 Hilbert 空间 K^3 上的线性函数（也是泛函） $f(x) = ax_1 + bx_2 + cx_3 = \langle t, x \rangle$

其中 $t = (a, b, c)$ 是平面 $f(x) = ax_1 + bx_2 + cx_3 = 0$ 的法向量，也是 Riesz 表示定理当中的 y 。

平面 $ax_1 + bx_2 + cx_3 = 0$ 上的点是 $f(x)$ 的零点集 $\mathcal{N}(f)$ ，而 y 正是从 $\mathcal{N}(f)^\perp$ 中寻得，这启示了一般的证明思路。

Riesz 表示定理的证明

存在性证明： 首先我们断言空间 $\mathcal{N}(f) = \{x \mid f(x) = 0\}$ 是闭集。

事实上，对于 $\{x_n\} \subset \mathcal{N}(f)$ ， $x_n \rightarrow x$ ，由连续性可得 $0 = f(x_n) \rightarrow f(x) \implies x \in \mathcal{N}(f)$

回到原题，对空间进行直和分解： $X = \mathcal{N}(f) \oplus \mathcal{N}(f)^\perp$

按照 intro 的思路，我们取定 $x_0 \in \mathcal{N}(f)^\perp$ 作为待寻找的 ' y ' 的方向

则 $f(x_0) \neq 0$ （由直和保证），下面对 $\forall x \in X$ 进行直和分解： $x = (x - \alpha x_0) + \alpha x_0$

其中 α 用于保证 $f(x - \alpha x_0) = 0 \implies \alpha = \frac{f(x)}{f(x_0)}$

又结合垂直，可得 $\langle x - \alpha x_0, \alpha x_0 \rangle = 0 \implies f(x) = \frac{f(x_0)}{\|x_0\|^2} \langle x, x_0 \rangle = \langle x, \frac{\overline{f(x_0)} x_0}{\|x_0\|^2} \rangle$

因此待求的 $y = \frac{\overline{f(x_0)} x_0}{\|x_0\|^2}$ ，存在性至此得证。

唯一性证明： 若 $\langle x, y \rangle = \langle x, z \rangle \implies \langle x, y - z \rangle = 0$ 恒成立，取 $x = y - z$ 即可得到 $y = z$ 。

例 1: Hilbert 空间与自身等距同构

Riesz 表示定理告诉我们，Hilbert 空间上的连续线性泛函可以视为一个内积。那么我们考虑映射关系 $f: X \rightarrow X^*$ ，将 $x \in X$ 映为一个泛函：“与 x 做内积” ($f_x(t) = \langle x, t \rangle$)。

- 首先，这是一个满射：这正是 Riesz 表示定理的结论。
- 其次，这个映射是线性、等距的：线性显然，为了求 f 的范数，我们取 $x \in X$ ，记对应的映射 $\phi = f(x)$ ，则 $\phi(y) = \langle x, y \rangle \leq \|x\| \|y\|$ 且等号可以取到。则 $\|\phi\| = \|x\|$ ，由此证明了等距。

综上，Hilbert 空间的共轭空间与本身等距同构。

例如，在 l^p 空间中，仅有 $p = 2$ 才能定义内积，而其对偶空间仍是 l^2 ；其他 l^p 空间无法定义内积，对偶空间也是完全不同的其他 l^p 空间。

4.3 一些特殊的有界线性算子

4.3.1 Hilbert 空间上的共轭算子

Hilbert 空间上的共轭算子定义

设 H_1, H_2 均为 Hilbert 空间，算子 $S \in B(H_1, H_2), T \in B(H_2, H_1)$ 满足 $\forall x \in H_1, y \in H_2$ 有

$$\langle x, Ty \rangle = \langle Sx, y \rangle$$

恒成立，则 S 与 T 互为共轭算子（伴随算子），记为 $S = T^*, T = S^*$ 。

这一定义其实在高等代数中已经出现过了，这里只是把 K^n 推广到了更一般的 Hilbert 空间。

共轭算子的基本性质

设 H_1, H_2 均为 Hilbert 空间，算子 $S \in B(H_1, H_2)$ ，则

- S^* 存在且唯一。
- $\|S\| = \|S^*\|$ (K^n 版本就是，矩阵和它的共轭转置有完全相同的特征值)。

证明：设 $x \in H_1, y \in H_2$ ，内积 $\langle Sx, y \rangle$ 可以视为定义在 H_1 上的泛函 $f(x) = \langle Sx, y \rangle$

我们断言 f 是一个有界线性泛函。事实上， $f(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) = \langle S(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2), y \rangle = \lambda_1 \langle Sx_1, y \rangle + \lambda_2 \langle Sx_2, y \rangle = \lambda_1 f(x_1) + \lambda_2 f(x_2)$ ，因此是线性的。

且 $|f(x)| \leq \|Sx\| \|y\| \leq \|S\| \|x\| \|y\|$ ，因此 $\|f\| \leq \|S\| \|y\|$ 有界。

由 Riesz 表示定理，存在唯一的 $z \in H_1$ 使得 $f(x) = \langle x, z \rangle$

唯一性确保我们可以良定义算子 $T: H_2 \rightarrow H_1$ 使得 $Ty = z$ 。验证 T 是有界线性算子是 trivial 的。

下证明 $\|T\| = \|S\|$ ：在等式 $\langle x, Sy \rangle = \langle Tx, y \rangle$ 中令 $y = Tx$

有 $\|Tx\|^2 = \langle x, STx \rangle \leq \|x\| \|STx\| \leq \|Tx\| \|S\| \|x\| \implies \|S\| \geq \frac{\|Tx\|}{\|x\|}$ 恒成立。

取上确界有 $\|S\| \geq \|T\|$ ，同理有 $\|T\| \geq \|S\|$ ，因此 $\|S\| = \|T\|$ 。

高等代数 (K^n) 其他的性质推广：

设 $T \in B(H)$ ，则有 $\|TT^*\| = \|T\|^2$ 。

证明：方法完全同上。注意到

$$\langle x, T^*Tx \rangle = \langle Tx, Tx \rangle = \|Tx\|^2 \leq \|x\| \|T^*T\| \|x\| \implies \|T^*T\| \geq \frac{\|Tx\|^2}{\|x\|^2} \implies \|T^*T\| \geq \|T\|^2$$

另一方面，

$$\|T^*Tx\| \leq \|T^*\| \|T\| \|x\| = \|T\|^2 \|x\| \implies \|T\|^2 \geq \frac{\|T^*Tx\|}{\|x\|} \implies \|T^*T\| \leq \|T\|^2$$

因此

$$\|T^*T\| = \|T\|^2$$

值域和零空间的推广

在线性代数里，我们有 $\text{Ker} \phi \perp \text{Im} \phi^*$ ，推广到一般 Hilbert 空间也有类似的结论：

设 H 为 Hilbert 空间， $T \in B(H)$ ，记 $R(T)$ 为值域， $N(T)$ 为零空间，则有

$$N(T) = R(T^*)^\perp$$

证明： $\forall x \in N(T), y \in R(T^*)$ ，设 $y = T^*z$ 则有 $\langle x, y \rangle = \langle x, T^*z \rangle = \langle Tx, z \rangle = 0 \implies x \in R(T^*)^\perp$

另一方面， $\forall y \in R(T^*)^\perp$ 有 $0 = \langle y, T^*Ty \rangle = \langle Ty, Ty \rangle = \|Ty\|^2 \implies Ty = 0 \implies y \in N(T)$

综上有 $N(T) = R(T^*)^\perp$ 。

进一步的，再取一次正交补可得 $\overline{R(T^*)} = N(T)^\perp$ （注意有界线性算子的零空间一定闭，但值域不一定闭，所以要加闭包！）

4.3.2 自伴算子

自伴算子的定义

H 为 Hilbert 空间， $T \in B(H)$ ，则当 $T = T^*$ 时称其为自伴算子。在线性代数里，此即为 Hermite 阵。

自伴算子的性质

T 为自伴算子 $\iff \forall x \in H, \langle x, Tx \rangle \in \mathbb{R}$

证明：必要性显然，对于充分性：注意到

$$\langle \lambda x + y, T(\lambda x + y) \rangle = |\lambda|^2 \langle x, Tx \rangle + \lambda \langle x, Ty \rangle + \bar{\lambda} \langle y, Tx \rangle + \langle y, Ty \rangle \in \mathbb{R}$$

$$\implies \lambda \langle x, Ty \rangle + \bar{\lambda} \langle y, Tx \rangle \in \mathbb{R}$$

分别取 $\lambda = 1, i$ 可推出 $\langle T^*x, y \rangle = \langle x, Ty \rangle = \overline{\langle y, Tx \rangle} = \langle Tx, y \rangle$

$\implies T^*x = Tx$ （这是因为 y 的任意性）。

自伴算子的范数公式

若 T 是自伴算子, 则 $\|T\| = \sup_{\|x\|=1} |\langle Tx, x \rangle|$

证明: 记上确界 $\sup_{\|x\|=1} |\langle Tx, x \rangle|$

一方面, $|\langle Tx, x \rangle| \leq \|Tx\| \|x\| \leq \|T\| \|x\|^2 = \|T\| \implies M \leq \|T\|$

另一方面, 由极化恒等式:

$$\langle T(x+y), x+y \rangle - \langle T(x-y), x-y \rangle = 2\langle Tx, y \rangle + 2\langle Ty, x \rangle = 4\langle Tx, y \rangle$$

由 M 的定义:

$$4|\langle Tx, y \rangle| \leq M(\|x+y\|^2 + \|x-y\|^2) = 2M(\|x\|^2 + \|y\|^2)$$

取 $y = \lambda Tx$ (参数待定) 有 $2\lambda\|Tx\|^2 \leq M(\|x\|^2 + \lambda^2\|Tx\|^2)$, 取 $\lambda = \frac{1}{\|Tx\|} \implies 2\|Tx\| \leq M(\|x\|^2 + 1)$

对于单位向量 x , 代入有 $\|Tx\| \leq M \implies \|T\| \leq M \implies \|T\| = M$

4.3.3 正常算子和酉算子

正常算子的定义

设 H 为 Hilbert 空间, 若算子 $T \in B(H)$ 满足 $T^*T = TT^*$, 则称 T 为正常算子。在线性代数里, 这就是正规矩阵。

特别地, 当 $T^*T = TT^* = I$ 时 T 为酉算子。

注: 只有一个等于 I 不能推出酉算子, 例如左、右移算子。

正常算子的充要条件

算子 $T \in B(H)$ 为正常算子 $\iff \|Tx\| = \|T^*x\|, \forall x \in H$

证明: 注意到

$$\begin{aligned} \|Tx\| = \|T^*x\| &\iff \langle x, T^*Tx \rangle = \langle x, TT^*x \rangle \\ &\iff \langle x, (T^*T - TT^*)x \rangle = 0 \\ &\iff \|T^*T - TT^*\| = 0 \\ &\iff TT^* = T^*T \\ &\iff T \text{ 是正常算子} \end{aligned}$$

酉算子的充要条件

算子 $T \in B(H)$ 为酉算子 $\iff \|Tx\| = \|x\|, \forall x \in H$

证明：注意到

$$\begin{aligned}
 \|Tx\| = \|x\| &\iff \langle x, T^*Tx \rangle = \langle x, x \rangle \\
 &\iff \langle x, (T^*T - I)x \rangle = 0 \\
 &\iff \|TT^* - I\| = 0, \|T^*T - I\| = 0 \\
 &\iff TT^* = T^*T = I \\
 &\iff T \text{ 是酉算子}
 \end{aligned}$$

4.3.4 投影算子

投影算子的定义

设 H 为一个 Hilbert 空间, H_1 是其中的一个闭空间, 则有正交分解 $H = H_1 \oplus H_1^\perp$
 相应地, 对于 $x \in H$, 存在唯一分解 $x = x_1 + x_2, x_1 \in H_1, x_2 \in H_1^\perp$ 。
 由此可定义投影在 H_1 上的投影算子 P 使得 $Px = x_1$ 。

投影算子的充要条件 1

设 H 为一个 Hilbert 空间, $T \in B(H)$ 为投影算子 $\iff T$ 是幂等且自伴的。(线代版本表述完全相同)

必要性证明： 设 T 是投影到 H_1 上的算子, $\forall x \in H$ 分解为 $x = x_1 + x_2$

则 $Tx = x_1, T^2x = Tx_1 = x_1 = Tx$, 由于 x 的任意性知 $T^2 = T$, 即 T 是幂等的。

另一方面, $\forall y \in H$, 设其分解为 $y = y_1 + y_2$, 则

$$\langle Tx, y \rangle = \langle x_1, y_1 + y_2 \rangle = \langle x_1, y_1 \rangle, \langle x, Ty \rangle = \langle x_1 + x_2, y_1 \rangle = \langle x_1, y_1 \rangle \implies T \text{ 是自伴算子}$$

充分性证明： 首先断言 $I - T$ 是一个有界线性算子：注意到

$$\begin{aligned}
 \langle x - Tx, x - Tx \rangle &= \langle x, x \rangle + \langle Tx, Tx \rangle - 2\langle Tx, x \rangle \\
 &= \|x\|^2 + \|Tx\|^2 - 2\langle T^2x, x \rangle \\
 &= \|x\|^2 + \|Tx\|^2 - 2\langle Tx, Tx \rangle \\
 &= \|x\|^2 - \|Tx\|^2 \leq \|x\|^2 \\
 &\implies \|I - T\| \leq 1
 \end{aligned}$$

因此, $N(I - T)$ 是一个有界线性泛函的零空间, 是闭空间。

因此, 可以对全空间作正交分解 $H = N(I - T) \oplus [N(I - T)]^\perp$, T 即为 $N(I - T)$ 上的投影算子。

投影算子的充要条件 2

设 H 为一个复 Hilbert 空间, $T \in B(H)$ 为投影算子 $\iff \|Tx\|^2 = \langle Tx, x \rangle, \forall x \in H$

必要性证明： $\|Tx\|^2 = \langle Tx, Tx \rangle = \langle x, T^*Tx \rangle = \langle x, T^2x \rangle = \langle x, Tx \rangle = \langle Tx, x \rangle$

充分性证明： 在复 Hilbert 空间里, $\langle Tx, x \rangle \in \mathbb{R} \implies T$ 是自伴算子。

因此 $\langle Tx, x \rangle = \langle Tx, Tx \rangle = \langle T^2x, x \rangle \implies \langle x, (T - T^2)x \rangle = 0 \implies T = T^2$ (这是由自伴算子的范数公式得到的)

4.3.5 紧算子

真正类似于矩阵算子的准确来说应该是紧算子。

紧算子的定义

设 H 是 Hilbert 空间, T 是 H 上的线性算子。若 T 将 H 内的任何有界集都映成列紧集, 则称 T 为紧算子。记 H 上的紧算子全体构成 $C(H)$ 。

有限秩算子

若 Hilbert 空间 H 中的有界线性算子 T 满足 $R(T)$ 的维数有限, 则 T 是有限秩的。
 H 上的有限秩算子全体记为 $F(H)$ 。

有限秩算子的本质

事实上, 可以证明: 有限秩算子 $T \in F(H)$ 一定可以写成 $Tx = \sum_{i=1}^n \langle x, x_i \rangle y_i$ (其中 $x_i, y_i \in H$)

证明: 由于值域维数有限, 设其标准正交基为 e_1, \dots, e_n , 则 $Tx = \sum_{i=1}^n \langle Tx, e_i \rangle e_i$

由 Riesz 表示定理: $f_i(x) = \langle Tx, e_i \rangle$ 是线性泛函。

因此 $\exists x_i, f_i(x) = \langle x, x_i \rangle \implies Tx = \sum_{i=1}^n \langle x, x_i \rangle e_i$, 得证。

紧算子的相关结论

1. 紧算子是有界线性算子 ($C(H) \subset B(H)$)

证明: 紧算子 T 把有界集合映为列紧的, 即有界的, 因此 $TB(0,1)$ 有界 $M \implies \|T\| \leq M$
因此线性算子有界, 即连续。

2. $C(H) = \overline{F(H)}$

证明略去, 只需要知道紧算子可以用有界线性算子逼近即可。

3. T 是紧算子 $\iff T^*$ 是紧算子。

证明: 由上述 2, 设有限秩算子列 $T_n \rightarrow T$, 则 $T_n^* \rightarrow T^*$ 且 T_n^* 也是有限秩的, 因此 T^* 是紧算子。

4. 若 $\dim H = \infty$, 则任意紧算子 $T \in C(H)$ 不存在有界逆算子。

证明: 若存在有界的 T^{-1} , 那么 T^{-1} 连续, 即 T 将开集 $B(0,1)$ 映为开集。由于 $0 \in TB(0,1)$, 因此 $B(0,\delta) \subset TB(0,1)$, 而紧算子要求 $TB(0,1)$ 是列紧的。对于维数无穷的 $B(0,\delta)$, 其不为列紧的, 矛盾。

例 1: 紧算子的直观认识——对空间的强烈压缩

设 X, Y 是 Banach 空间, 算子 $T \in B(X, Y)$ 满足 $R(T)$ 是闭集, 且 $\dim R(T) = \infty$, 证明 T 不是紧算子。

证明： $R(T) \subset Y$ 为闭集，由 Y 的完备性可以得到 $R(T)$ 的完备性。

由开映射定理：线性算子 $T: X \rightarrow R(T)$ 是满射，因此也是开映射。

即 $TB(0, 1)$ 是 $R(T)$ 中的开集合 $\implies B(0, \delta) \subset TB(0, 1)$

而 $B(0, \delta)$ 是一个无穷维的单位球，不是列紧的，因此 T 没有将有界集映射为列紧集，故不是紧算子。

例 2: 紧算子的例题

设 T 是 Hilbert 空间 H 上的一个紧算子，若 $x_n \xrightarrow{w} x$ ，证明： $Tx_n \rightarrow Tx$

证明： 通过平移，不妨设 $x_n \xrightarrow{w} 0$ ，下证明 $Tx_n \rightarrow 0$ ：

设有限秩算子列 $T_m \rightarrow T$ ，注意到任意有限维算子 A 可以表示成 $Ax = \sum_{i=1}^k \langle x, a_i \rangle b_i$ 的形式

因此，由弱收敛的定义， $Ax_n \rightarrow 0$ ，且弱收敛序列 $\{x_n\}$ 有界，不妨设上界为 C 。

因此， $\forall m \in N, \|Tx_n\| \leq \|(T - T_m)x_n\| + \|T_mx_n\| \leq C\|T - T_m\| + \|T_mx_n\|$

先令 $n \rightarrow \infty \implies \limsup \|Tx_n\| \leq C\|T - T_m\|$ ，再令 $m \rightarrow \infty \implies \|Tx_n\| \rightarrow 0 \implies Tx_n \rightarrow 0$

4.4 L^2 空间理论的应用——条件数学期望

形象理解：几何视角下的条件数学期望

在概率论中，设 (Ω, \mathcal{F}, P) 为概率空间。

所有满足 $E[X^2] < \infty$ 的随机变量构成了一个 Hilbert 空间 $L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ 。

其中的内积定义为： $\langle X, Y \rangle = E[XY]$ 。

条件期望的几何本质： 假设我们有一个部分信息构成的子 σ -代数 $\mathcal{G} \subset \mathcal{F}$ （比如只知道某几个指标的数据）。基于这些部分信息能构造出的所有随机变量，构成了 L^2 空间中的一个闭子空间 M ($M = L^2(\Omega, \mathcal{G}, P)$)。

现在有一个未知的随机变量 X （属于大空间），我们想用已知信息（也就是子空间 M 里的变量 Y ）去最好地预测 X ，也就意味着均方误差 $E[(X - Y)^2]$ 最小，即在子空间 M 中寻找距离 X 最近的点。

由 Hilbert 空间的正交投影定理，这个距离最近的“最佳逼近点”存在且唯一，它正是 X 在闭子空间 M 上的正交投影 $P_M X$ 。在概率论中，这个正交投影被赋予了一个名字，就叫**条件数学期望**：

$$E[X | \mathcal{G}] \triangleq P_M X$$

核心推论： 因为是正交投影，所以误差向量 $X - E[X | \mathcal{G}]$ 必须垂直于子空间 M 中的任意元素 Z 。即内积为零： $E[(X - E[X | \mathcal{G}])Z] = 0$ 。这正是概率论中条件期望定义的核心等式！