

线性空间

线性空间: E 是非空集合. (向量空间)

(1) 定义加法. $\forall x, y \in E$, 均在 E 中. 元素称为 x 与 y 的和. 记作 $x+y$.

(2) 对于 E 中元素 x 和实数 λ , 均在 E 中. 元素称为 λ 与 x 的乘积. 记作 λx .

(3) 满足以下运算规律:

(a) $x+y = y+x$

(b) $x+(y+z) = (x+y)+z$

(c) E 中有唯一零元素 0 . 有 $x+0 = x$.

且 $\forall x \in E$ 有唯一元素 $-x$ 且有

$x+(-x) = 0$.

(d) $\lambda(\mu x) = (\lambda\mu)x$

(e) $1 \cdot x = x$ $0 \cdot x = 0$.

(f) $\lambda(x+y) = \lambda x + \lambda y$

(g) $(\lambda+\mu)x = \lambda x + \mu x$

E 为线性空间. 元素点.

空间是一种集合.

线性空间同构:

X 和 \bar{X} 两线性空间. X, \bar{X} 有唯一对应 P

$\bar{x} = P(x)$ 一一对应. 使得对任意 $x, y \in X$, (续)

均有

$P(x+y) = P(x) + P(y)$

$P(\lambda x) = \lambda P(x)$

则 X 和 \bar{X} (线性) 同构. P : 同构映射. 完备距离空间:

子空间:

- L 是线性空间 E 子集. 对 $\forall x, y \in L$, 及任意 λ, μ 均有 $\lambda x + \mu y \in L$. L 是 E 子空间. 且是线性空间 (包含零元素). 自闭性.

E 线性空间, $L_1, L_2 \subset E$ 中两个子空间. E 中任元素为

$x = x_1 + x_2$ 且 $x_1 \in L_1, x_2 \in L_2$. 则为 L_1, L_2 直和.

记作 $E = L_1 \oplus L_2$. L_1, L_2 互相补.

充要条件: $L_1 \cap L_2 = 0$.

凸集:

M 是 E 线性空间子集. 对任意 $x, y \in M$ 及 $\lambda, \mu = 1, 0, \mu \geq 0$ 均有 $\lambda x + \mu y \in M$.

M 是 E 中凸集.

距离空间: X 是非空集合.

X 中任意两元素 x, y , 均有实数与之对应 $d(x, y)$.

有

(1) 非负性 $d(x, y) \geq 0$ 且 $d(x, y) = 0$ 充要条件 $x = y$.

(2) 对称性 $d(x, y) = d(y, x)$

(3) 三角不等式 $d(x, y) \leq d(x, z) + d(y, z)$ 可证范数

欧氏空间: 定义距离的向量空间

无限维空间距离: E 中内积空间. 任两点距离

$d(x, y) = \sqrt{\sum_{i=1}^{\infty} |x_i - y_i|^2}$

极限: $\{x_n\}_{n=1}^{\infty}$ 是距离空间 (X, d) 元素列. 若 (x_n) 有 x .

满足 $\lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, x) = 0$. $\{x_n\}$ 收敛列. x 为极限.

若 $\{x_n\}$ 有极限, 则极限在:

以距离定义球形邻域, $\{x_n\}$ 中元素聚点. 闭包

连续映射: X, Y 距离空间. d_X, d_Y 距离. $T: X \rightarrow Y$ 令 $x_0 \in X$, 对任意 $\epsilon > 0$,

存在 $\delta > 0$. 使当 $d_X(x, x_0) < \delta$ 时有 $d_Y(Tx, Tx_0) < \epsilon$.

则在 X 连续. T : T 为连续函数 (特例)

同胚映射: X, Y 距离空间 $T: X \rightarrow Y$ 令 $x_0 \in X$.

若 T 是 $X \rightarrow Y$ 一映射, T^{-1} 连续. T 为 X 到 Y 同胚映射.

若 X, Y 存在同胚映射, X, Y 为拓扑映射.

(1) 点列 $\{x_n\} \subset X$, 若 $\lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, x_m) = 0$. 即任意 $\epsilon > 0$, 存在正整数

N , 当 $n, m > N$ 时, 有 $d(x_n, x_m) < \epsilon$. 则 $\{x_n\}$ 为基本列 (柯西列)

(2) 每基列收敛, X 为完备距离空间. (闭包其中)

拓扑空间:

非空集合 X . 一些子集定义为拓扑. 蕴涵关系.

1) X 与 \emptyset 属于 τ

2) τ 中任意多个属于 τ

3) X 中任意有限个属于 τ

τ 是拓扑. "对" τ 为拓

拓扑空间子空间:

$(X, \tau), (Y, \sigma)$ 两个拓扑. (Y, σ) 称为 (X, τ) 子空间 当且仅当:

$Y \subset X$

2) Y 开集 精确 Y 的拓扑.

记作 $(Y, \tau|_Y)$

拓扑基: $(X, \tau), (Y, \sigma)$ 相同基 \mathcal{B}_X 若 \mathcal{B}_X 中开集 U 是 Y 的开集. 则 $U \cap Y$ 是 Y 的开集.

线性赋范空间:

E 是线性空间, E 中任 x , 范数 $\|x\|$

满足:

(i) $\|x\| \geq 0$, 当且仅当 $x=0$ 时 $\|x\|=0$

(ii) λ 为实数 $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$

(iii) $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in E$

$\|x\|$ 为 x 范数. E 为按 $\|\cdot\|$ 线性赋范空间 $\|x+y\|$ 取对加数.

范数新 $\|x\|_1, \|x\|_2$ 两种. $\exists \alpha > 0, \beta > 0$ 使 $\alpha \|x\| \leq \|x\|_1 \leq \beta \|x\|$

$\alpha \|x\| \leq \|x\|_1 \leq \beta \|x\|$

两种范数新 $\|x\|_1 \sim \|x\|_2$

线性赋范等距同构新

X, Y 均为线性赋范空间. $\|x\|_X, \|x\|_Y$

若有同构映射 $\varphi: X \rightarrow Y, \varphi(x) = \tilde{x} \in Y$

还满足: $\|\varphi(x)\|_Y = \|x\|_X$

称 X, Y 等距同构. 等价的.

目前 φ 等距同构称为等距空间.

巴拿赫空间:

基列 (Cauchy 列) X 线性赋范空间 $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ 无穷列

任给 $\varepsilon > 0$. 总存在 N , 当 $n, m > N$ 时, 对任意自然数 p .

均有 $\|x_{mp} - x_n\| < \varepsilon$.

则 $\{x_n\}$ 是 X 中基本列.

任收敛列 (为基本列), 基本列不一定收敛.

Banach 空间: 任基本列收敛收敛于 X 中元素 X 为完备.

线性赋范空间.

任有限维线性赋范空间为 Banach 空间.

任一线性赋范空间有限维子空间闭的.

线性赋范空间·乘积空间.

X_1, X_2 线性赋范空间. 有内积 $\langle x, y \rangle, x \in X_1, y \in X_2$ 全体记为 $X_1 \times X_2$.

定义 $(x_1, x_2) + (y_1, y_2) = (x_1 + y_1, x_2 + y_2) \quad \lambda(x_1, x_2) = (\lambda x_1, \lambda x_2)$

范数 $\|(x_1, x_2)\| = \|x_1\| + \|x_2\|$.

因 X_1, X_2 是线性赋范空间, X_1, X_2 的乘积空间

巴拿赫空间. 证明完备性

1) 任取点列 $\{x_n\} \quad \|x_n - x_m\| < \varepsilon \in X$ 中具 $\{x_n\}$ 构造 x

2) 证明 $x \in X$. 且 $\|x_n - x\| \rightarrow 0$.

L^p 空间: 欧几里得 L^2 范数. 向量各素绝对值 p 次方之和开 p 次方.

内积空间:

E 为实线性空间. E 中任两个元素 x, y , 均有一实数与双值 $\langle x, y \rangle$ 满足:

(i) $\langle x, x \rangle \geq 0$. 当且仅当 $x=0$ 时 $\langle x, x \rangle = 0$

(ii) $\langle \lambda x, y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$

(iii) $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$

(iv) $\langle x+y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$

$\langle x, y \rangle$ 为内积. E 为内积空间

内积不等式 (施瓦茨不等式): $|\langle x, y \rangle| \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} \sqrt{\langle y, y \rangle} \quad \forall x, y \in E$

X 为内积空间 当且仅当 $X = Y$ 或 Y 有一个零元素等号成立.

巴拿赫

① R^n 空间: n 维向量空间.

加法 $(a_1, b_1, a_2, b_2, \dots, a_n, b_n)$ 为 a, b 的和.

数乘 $(ka_1, ka_2, \dots, ka_n)$.

对加数数乘封闭.

范数: $\|x\|_p = (\sum_{i=1}^n |x_i|^p)^{1/p}$

② $L^p[a, b]$ 空间, p 次幂可积函数空间.

加法 $f(x) + g(x)$.

数乘 $\lambda f(x)$.

范数: $\|f(x)\|_p = [\int_a^b |f(x)|^p dx]^{1/p}$.

③ l^p 空间 p 次方和空间 $\sum_{k=1}^{\infty} |s_k|^p < \infty$ 收敛.

加法 (s_1, s_2, s_3, \dots)

数乘 $(\lambda s_1, \lambda s_2, \dots)$

范数 $\|x\|_p = (\sum_{k=1}^{\infty} |s_k|^p)^{1/p}$

④ l^p 空间. 有界数列空间.

加法 $(f_1 + f_2, g_1 + g_2, \dots)$
 数乘 $(\lambda f_1, \lambda g_1, \dots)$
 范数 $\|x\| = \sup_{|p| \leq 1} |S(p)|$

① $[a, b]$ $[a, b]$ 上实函数全体.

加法 $f(x) + g(x)$

数乘 $\lambda f(x)$

范数 $\|f(x)\| = \max_{a \leq t \leq b} |f(t)|$

内积空间定理 X 是内积空间 $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ 内积导出范数.

此时 X 是线性赋范空间 \square

此范数下完备内积空间为希尔伯特空间 H

内积空间连续性

$\{x_n\}, \{y_n\}$ X, Y 内积空间. $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ 范数.

$x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y$ 有 $\langle x_n, y_n \rangle \rightarrow \langle x, y \rangle$

最佳逼近

X 为赋范空间 B 是 X 子集. $x \in X, \beta, d(x, B)$ 为 x 到 B 距离有

$$d(x, B) = \inf_{y \in B} d(x, y)$$

若 B 凸, 使 $d(x, B) = d(x, y)$ $x \in B$ 是 $x \in X$ 在 B 上

最佳逼近.

正交:

H 为希尔伯特空间. $x, y \in H$ 且 $\langle x, y \rangle = 0$ x, y 正交.

是 H 子集. 子集 $X \subset H$ 与 $Y \subset H$ 正交. X 与 Y 正交 $X \perp Y$.

定理: B 是 H 闭凸子集. $x \in H, \beta$ 存在唯一 $x \in B$ 使得

$$\|x - \beta\| = \inf_{y \in B} \|x - y\|$$

定理: 若 $X \perp Y$ 则 $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$

设 L 是 H 闭子空间. $x \in H, \beta$ 则 β 是 x 在 L 中的最佳逼近. 满足 $\langle x - \beta, l \rangle = 0$ 对所有 $l \in L$ 均成立. $(x - \beta) \perp L$ β 称为 x 在闭子空间 L 上的投影.

定理: 设 H 为 Hilbert 空间 H 中闭凸子集. $X \subset H, \beta$ 则 β 是 x 在 X 中的最佳逼近. 即对 $Y \subset X$ 均有 $\|x - \beta\| \leq \|x - y\|$.
 (ii) β 是最佳: 对任意 $Y \subset X$ 均有 $\langle x - \beta, y - \beta \rangle \leq 0$.

$\frac{\beta}{\|x - \beta\|}$ 角度概念.

正交方法: $\{e_i, e_j, \dots\}$ 是 Hilbert 空间中组. 对任意 i, j $\langle e_i, e_j \rangle = \delta_{ij}$

均有 $\langle e_i, e_j \rangle = \delta_{ij}$ 称 $\{e_i, e_j, \dots\}$ 是正交基. 若每个 e_i 都是单位元. (范数为 1). 称为规范正交基. 即正交规范正交基.

$$\langle e_i, e_j \rangle = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

Gram-Schmidt 正交化.

$$e_1 = \frac{x_1}{\|x_1\|} \quad u_2 = x_2 - \langle x_2, e_1 \rangle e_1 \quad e_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|}$$

一般地. 令 $u_n = x_n - \sum_{k=1}^{n-1} \langle x_n, e_k \rangle e_k$

且取 $e_n = \frac{u_n}{\|u_n\|}$

可得规范正交基 e_1, e_2, \dots, e_n .

Hilbert 空间傅里叶级数 (略)

正交补:

设 H 为 Hilbert 空间子集. H 中所有与 H 正交的向量称为 H 的正交补. 记为 H^\perp .

定理: L 是 Hilbert 空间 H 中闭子空间. 则 $H = L \oplus L^\perp$ 且 $(L^\perp)^\perp = L$.

索伯列夫空间:

区间 $[a, b]$ 上一阶连续可微函数全体构成赋范 $H^1[a, b]$ 通常加范数.

$H^1[a, b]$ 线性空间. 对任意 $u(t), v(t) \in H^1[a, b]$ 定义内积.

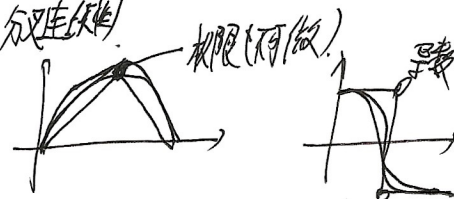
$$\langle u, v \rangle = \int_a^b u(t)v(t) dt + \int_a^b u'(t)v'(t) dt$$

范数 $\|u\| = \left(\int_a^b |u(t)|^2 dt + \int_a^b |u'(t)|^2 dt \right)^{1/2}$

在 $\|u\|$ 下完备化空间 $H^1[a, b]$ — Sobolev 空间.

Sobolev (一阶导数, 广义连续)

一阶导数.



算子.

X, Y 给定线性赋范空间. $D \subset X$ D 中 x 对应 Y 中 y .

确定一个算子 T, A 表示. $y = Tx$ y 为 x 像 x 为 y 原像. D 称为 T 定义域. $D(T), R(T) = \{y | y = Tx, x \in D(T)\}$ 为 T 的值域. $T: x \rightarrow y$ 线性 (即 X 到 Y 算子).

线性算子:

X, Y 给定线性空间 算子 $P: X \rightarrow Y$ P 线性.

$$(i) \forall x, y \in D(P), P(\alpha x + \beta y) = \alpha P(x) + \beta P(y)$$

$$(ii) \forall x \in D(P), \forall \alpha \in R, P(\alpha x) = \alpha P(x)$$

P 为 $X \rightarrow Y$ 线性算子.

算子的零空间:

X, Y 两个线性空间. $P: X \rightarrow Y$ 算子.
 $N(P) = \{x; P(x) = 0, x \in D(P)\}$

算子 P 的零空间 (值为 0 的所有 x).

算子图像:

$P: D(P) \subseteq X$ 在 Y 中取值. 线性算子 P 的图像 $W \subseteq X \times Y$ 中
 $\{(x, P(x))\}$ 全体. P_0 x 取遍 $D(P)$.

算子有界:

\exists 正数 M , 对每个 $x \in D(P)$ 均有
 $\|P(x)\| \leq M \|x\|$

称 $P: X \rightarrow Y$ 有界

算子连续: $P: X \rightarrow Y, P \in \mathcal{L}(X, Y)$ 在 X 上连续. 当 $\|x_n - x_0\| \rightarrow 0$ ($n \rightarrow \infty$) 时
有 $\|P(x_n) - P(x_0)\| \rightarrow 0$ ($n \rightarrow \infty$) $P \in \mathcal{L}(X, Y)$ 处处连续. P 是连续的算子.

定理: $P: X \rightarrow Y$ 是线性算子. P 在某点 $x_0 \in D(P)$ 连续, $P \in \mathcal{L}(X, Y)$ 内
处处连续. (推论: 线性算子的性质)

定理: 设 $P: X \rightarrow Y$ 是线性算子, P 连续充要条件是 P 有界

算子范数:

$P: X \rightarrow Y$ 有界线性算子. 对一切 $x \in D(P)$ 使得不等式 $\|P(x)\| \leq M \|x\|$ 成立的正数 M 的最小值称为算子 P 的范数即

$$\|P\| = \sup_{\|x\|=1} \|P(x)\| \quad \frac{\|P(x)\|}{\|x\|} \text{ 上界}$$

定理: $P: X \rightarrow Y$ 有界线性算子, 则
 $\|P\| = \sup_{\|x\|=1} \|P(x)\| = \sup_{\|x\|=1} \|P(x)\|$

算子乘积

$P_1: X \rightarrow Y, P_2: Y \rightarrow Z$ 且 $R(P_1) \subseteq D(P_2)$ 则 $P_2 \circ P_1$ 乘积是
由 X 到 Z 的算子. 记为 $(P_2 \circ P_1)(x) = P_2(P_1(x))$

有界线性算子空间:

X, Y 线性赋范空间. 设 $\mathcal{L}(X, Y)$ 上取有界线性算子
全体, 记为 $\mathcal{L}(X, Y)$. 若规定 $\mathcal{L}(X, Y)$ 中任两个算子.

加法 $(P+Q)(x) = P(x) + Q(x)$

数乘 $(\alpha P)(x) = \alpha P(x)$

则 $\mathcal{L}(X, Y)$ 为线性空间.

定理: X 线性赋范空间. Y 为 Banach 空间. $\mathcal{L}(X, Y)$ 为 Banach 空间.

算子收敛:

$\{P_n\} \subseteq \mathcal{L}(X, Y) \subseteq \mathcal{L}(X, Y)$ 对 $\forall x \in X$, 均有 $\|P_n(x) - P(x)\| \rightarrow 0$.

算子一致收敛 P .

逆算:

$x \rightarrow y$. 每个 $(x, P(x))$ 存在 $x \in D(P)$ 对应 $P(x) = y$. 算子是单的
(单射的)

定理: 线性算子 P 的逆算子存在条件是零空间只含零元素.

下有界算子: $T: X \rightarrow Y$. 存在常数 $C > 0$ 对任意 $x \in X$ 均有

$$\|Tx\| \geq C \|x\|$$

T 为下有界算子.

解的稳定性:

U, V 线性赋范空间, $K: U \rightarrow V$ 线性算子. 求 $U \subseteq V, K(U) \subseteq V$.

当 K 双射的且有界, 则有

$$\|U\| = \|K^{-1}\| \leq \|K^{-1}\| \|U\|$$

不动点:

X 为 Banach 空间. F 为 X 上算子. 且 $D(F) \cap R(F) \neq \emptyset$, 若点 $x^* \in X$
满足 $F(x^*) = x^*$, x^* 为算子 F 不动点. 或说不动点 x^* 是算子 F 的不动点.

$x = F(x)$ 解.

压缩算子/压缩映射

设 $Q \subseteq D(F)$ 若有正数 $q < 1$ 对任意 $x', x'' \in Q$ 均有

$$\|F(x') - F(x'')\| \leq q \|x' - x''\|$$

F 为 Q 上压缩算子. q 为压缩系数.

压缩映射原理

算子 F 映射 Banach 空间 X 的子集 Q 为 Q . F 为压缩算子. 压缩
系数 q , 则算子 F 在 Q 内存在唯一不动点 x^* , 使得 $F(x^*) = x^*$. 若 x_0 为 Q 内
任意点, 作闭 $x_n = F^n(x_0)$ ($n=0, 1, 2, \dots$) 序列 $\{x_n\} \subseteq Q, x_n \rightarrow x^*$ 有

$$\|x_n - x_{n-1}\| \leq \frac{q^n}{1-q} \|F(x_0) - x_0\| \quad \text{多解根注意}$$

使用时 $F(x) \in Q$. 先验证 Q 的闭包.

$0 < \|F(x)\| < 1$. 压缩算子. 定义域 $D(F)$ 判定范围

泛函:

X 是 R 上线性赋范空间, D 是 X 子空间. $f: D \rightarrow R$ 泛函. f 为 R 上
线性泛函. $f(\alpha x + \beta y) = \alpha f(x) + \beta f(y)$

f 是 R 上线性泛函. X 由 D 到 R 的映射为 f 的核.

有界线性泛函(线性泛函)记为 $f(x) = \langle x, f \rangle$ $x \in X$.

线性泛函 $f(x) = \langle x, f \rangle$ $f \in X^*$.

共轭空间: (双)解线性算子.

定义: 整个线性泛函空间上所有有界线性泛函构成 $L(X, R)$.

称为空间 X 的共轭空间, 记为 X^* .

无论 X 是实数, X^* 是复数.

n 维欧氏空间 E_n 的共轭空间.

E_n 中元素 α 为 n 个实数 $\alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 按定义

$\|\alpha\| = (\sum_{i=1}^n |\alpha_i|^2)^{1/2}$. 给定 n 个实数 $F(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$

一有界线性泛函. 共轭空间是 E_n 本身.

E_n 上所有线性泛函一般式: $F(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$.

且 E_n^* 与 E_n 同构 (等价).

$$\alpha F(x) = \langle x, \alpha \rangle = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$\{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ 为 $\{e_1, \dots, e_n\}$ 对偶基.

$$F = \alpha_1 F_1 + \alpha_2 F_2 + \dots + \alpha_n F_n$$

其中 $\{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ 是 E_n^* 基.

Hilbert 空间的线性泛函是由内积的线性泛函 $F(x) = \langle x, y \rangle$. 自共轭.

定理: X 是有限维空间. 若 $x_0 \in X$, 对一切 $F \in X^*$ 都有

$$F(x_0) = 0. \text{ 即 } \forall F \in X^*, \langle x_0, F \rangle = 0 \Rightarrow x_0 = 0.$$

核子定理.

Riesz 表示定理: 对 Hilbert 空间上任一有界线性泛函 F .

存在唯一 $y \in H$, 使 $F(x) = \langle y, x \rangle$. 且 $\|F\| = \|y\|$. 反之,

$y \in H$ 唯一确定 H 上有一有界线性泛函 F , 满足 $F(x) = \langle y, x \rangle$.

且 $\|F\| = \|y\|$.

收敛: X 线性泛函空间, $\{x_n\} \subset X, x_0 \in X$. 每个 $F \in X^*$,

均有 $\lim_{n \rightarrow \infty} F(x_n) = F(x_0)$ $\{x_n\}$ 弱收敛于 x_0 .

收敛: $\{x_n\} \rightarrow x_0$

收敛: $F_n(x) \rightarrow F_0(x)$

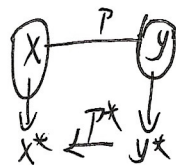
共轭算: X, Y 线性泛函空间, $P \in L(X, Y)$ 给定 $y^* \in Y^*$.

$\langle y^*(x), y^* \rangle$ 是 X 上泛函.

$$\text{即 } \varphi(x) = \langle x, \varphi \rangle = \langle y^*(x), y^* \rangle = \langle x, P^*(y^*) \rangle$$

(Y^* 为 Y 上所有有界线性泛函 $L(Y, R)$, 共轭空间)

$P^* \in Y^*$ 且 $P^* \in L(Y^*, X^*)$. P^* 为共轭算.



$x \in P^*(y^*)$ 得 x^* (泛函结果).

性质:

$$(i) P, B \in L(X, Y) \text{ 则 } (P+B)^* = P^* + B^*.$$

$$(ii) P \in L(X, Y) \text{ 实数 } \alpha \text{ 则 } (\alpha P)^* = \alpha P^*.$$

$$(iii) P \in L(X, Y) \text{ 则 } (P^*)^* = P.$$

$$(iv) P \in L(X, Y) \text{ 则 } (P^*)^{-1} = (P^{-1})^*.$$

Hilbert 空间中自共轭算.

$$\text{由于 } H^* = H \text{ 故 } \langle Ax, y \rangle = \langle x, A^*(y) \rangle \text{ (Hilbert 泛函 } \langle y, x \rangle)$$

若 $A = A^*$. 自共轭算子.

其中 y 对 y^* .

此处有题.

正交正补.

$\langle x, f \rangle = 0$ x 与 $F \in X^*$ 正交.

S 是 X 子集. S^\perp 中任一元素均正交于 S 中元素, S^\perp 正交补.

$$\text{有 } S^\perp = \{F \in X^* : \langle x, F \rangle = 0, \forall x \in S\}$$

定理: X, Y 线性泛函空间 $A \in L(X, Y)$ $[R(A)]^\perp = N(A^*)$.

定理: $R(P)$ 线性泛函子 Y 闭子空间. $R(P)^\perp = [N(P^*)]^\perp$.

$N(X)$ 为 X 子空间. $R(A)$ 值域.

定理: $P \in L(H, H)$ $P(x) = f$ 其中 $f \in H$ $R(P)$ 闭. f 满足

$$\langle f, y^* \rangle = 0, \forall y^* \in N(P^*)$$

则问题解存在.

一阶变分.

X 线性泛函空间. $x_0 \in X$. $F(x)$ 在 x_0 及其邻域有泛函泛函. 对任意 $h \in X$.

若极限 $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{F(x_0+h) - F(x_0)}{h}$ 存在. 记为 $DF(x_0; h)$. 记 F 在 x_0 处关于增量

h -阶变分.

$$\text{令 } \varphi(h) = F(x_0+h). \text{ 则 } \varphi'(0) = DF(x_0; h).$$

$$\text{写作 } DF(x_0; h) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{F(x_0+h) - F(x_0)}{h}$$

Gâteaux 微分.

$DF(x_0; h)$ 为 h 有界线性泛函. 记为 $F'(x_0)$ 有 $DF(x_0; h) = \langle h, F'(x_0) \rangle$.

F 在 x_0 处可微.

$$dF(x_0; h) = \langle h, F'(x_0) \rangle = F'(x_0)h. \text{ 且 } h$$

$F'(x_0)$ 称为 F 在 x_0 处加托微分.

- 变分问题的变分求

变分法基本原理:

对任意 $v(x) \in C^1[a,b]$, $u(x) \in C^1[a,b]$ 均有

$$\int_a^b u(x)v(x) dx = 0$$

则有 $u(x) \equiv 0 \quad \forall x \in [a,b]$

泛函极值的必要条件:

设 X 是 Banach 空间, 泛函 F 在点 x_0 邻域内有定义, 存在 h_0 有邻域 $S \subset X$, 对 $\forall x \in S$ 均有 $F(x) \leq F(x_0)$. x_0 局部极大点

$F(x_0)$ 局部极大值
定理 设泛函 F 在 x_0 处取极大值, 在 x_0 处对任意 h 均有一阶变分 $\delta F(x_0, h)$ 则 $\delta F(x_0, h) = 0$

欧拉-拉格朗日方程

注意变量 一阶变分为 0. 注意 $h(x)$ $h'(x)$ 取值
边界条件 自然边界条件等

增大 Lagrange 泛函

x_0 是泛函 F 在约束条件 $\psi_i(x) = 0, i=1, \dots, n$ 下取极大值.
存在 n 个常数 $\lambda_i, \lambda_i \in \mathbb{R}$ 使泛函
 $L(x) = F(x) + \sum \lambda_i \psi_i(x)$ 以 x_0 为驻点.
即 $F'(x_0) + \sum \lambda_i \psi_i'(x_0) = 0$

最小势能原理:

在一切具有适当光滑性满足上述给定边界条件的位移中.

真实位移使总势能最小.

$$\pi(u) = \int_V w(\epsilon) dV - \int_V t \cdot u dV - \int_{S_0} \bar{p} \cdot u ds$$

$$\delta \pi = \pi(u+\delta u) - \pi(u) = \int_V \frac{\partial w}{\partial \epsilon_{ij}} \delta \epsilon_{ij} dV - \int_V t \cdot \delta u dV - \int_{S_0} \bar{p} \cdot \delta u ds$$

= 0

$$\delta \pi = \int_V (\sigma_{ij} + t_i) \delta u_j dV - \int_{S_0} (\bar{p}_i - \sigma_{ij} n_j) \delta u_i ds$$

$$\text{得 } \begin{cases} \sigma_{ij} + t_i = 0 & \text{in } V \\ \bar{p}_i - \sigma_{ij} n_j = 0 & \text{on } S_0 \end{cases}$$

位移场对应力场, 满足域内平衡和力边界.

最小势能原理:

在一切具有适当光滑性且满足 S_0 上给定应力边界条件的位移中.

及域内平衡和应力场, 真实应力场使总势能最小.

$$\pi_c(u) = \int_V w_c(\epsilon) dV - \int_{S_0} \bar{t}_i \sigma_{ij} n_j ds$$

$$\delta \pi_c(u) = \int_V \frac{\partial w_c}{\partial \epsilon_{ij}} \delta \epsilon_{ij} dV - \int_V \frac{1}{2} (u_i, j + u_j, i) \delta \sigma_{ij} dV = 0$$

$$\frac{\partial w_c}{\partial \sigma_{ij}} = \epsilon_{ij} \quad \text{几何方程}$$

H-R 原理:

$$L(\sigma) = \int_V w(\sigma) dV - \int_{S_0} \sigma \cdot n \cdot \bar{u} ds + \int_V \lambda(\sigma - \epsilon) dV + \int_{S_0} u \cdot \bar{p} ds$$

$$\text{得 } \begin{cases} \frac{\partial w_c}{\partial \sigma} = \epsilon \\ \epsilon = \frac{1}{2} (u_i, j + u_j, i) \\ u = \bar{u} \\ \sigma \cdot n = \bar{p} \\ \sigma - \epsilon = 0 \end{cases}$$

H-R 原理真实位移场 $u \in H^1$ 和应力场 $\sigma \in S$ 使 L 取驻值.

Ritz 法: 用总势能取极值求近似解.

完全基函数 $\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_n$

Galerkin 法 (虚功原理) 微分方程形式.

用 (类) 严格 Ritz 的 (类)

注: 流形: n 维线性空间 L 上的 $x_0 \in L, x_0 + tL = \{x_0 + tL | t \in \mathbb{R}\}$ 是过

L 维数对 L 空间 L 维数 m 维流形 M 维数 m 维流形 M 任意边缘

$Ax=b$ 有解 秩. 解是 \mathbb{R}^n 中 n 维线性空间

有限维线性空间 L 是完备的.

X 线性空间 γ Banach $L(X, Y)$ Banach 空间

向量无穷级数. 范数绝对值较大者.

球. 为一正数 $r, r(x, y) = d(x, y)$ (欧氏) 中球. $x_0, r(x_0, y)$ 半径

(x, y) 距离 M 子集. $x_0 \in M, \exists x_0, r(x_0) = r(x_0, M)$ x_0 为 M 内点 若 M 是闭集

$M \subset X$ $x_0 \in X$ 在包含 x_0 球 $r(x_0)$ 总有属于 x_0 M 内点 聚点.

所有聚点 M' 则 $M \cup M'$ 闭集. $M \supset M'$ 闭集.

P_n n 次多项式空间 $n+1$ 维. \mathbb{R}^n 内 l_1, l_2, \dots, l_n 线性.

$[a, b]$ $[^n C, b]$ 无关系.

$$P_n = \sum_{i=0}^n a_i x^i \quad x^i \text{ 为 } \delta \text{ 基函数.}$$

y_1, y_2, y_3 为 $y'' + 2y' - 3y = 0$ 两解. y_1, y_2, y_3 线性无关.

假设 $\alpha y_1 + \beta y_2 + \gamma y_3 = 0$

$$\begin{cases} \alpha y_1 + \beta y_2 + \gamma y_3 = 0 & \text{①} \\ \alpha y_1' + \beta y_2' + \gamma y_3' = 0 & \text{②} \\ \alpha y_1'' + \beta y_2'' + \gamma y_3'' = 0 & \text{③} \end{cases} \quad \text{② 用 ① 乘系数矩阵 } 11=0$$

发现是线性方程. 区别基函数 1 维