

第二章 变分法

(Variational Approach)

- **最优控制**所要解决的问题：在一定的约束条件下，求使性能指标达到**极大**（或**极小**）值的控制函数。

约束条件——一般是由向量**微分方程**描述的控制对象特性

性能指标——一般是用**泛函**来描述

- 也就是说，最优控制问题实际上是在**微分方程约束下求泛函的条件极值问题**，而从数学上看这就是一个**变分问题**，需要用**变分法**求解。
- 变分法是近代数学中的一个完整分支，是研究最优控制问题的重要工具。

2.1 赋范线性空间

- 此节为有关的数学基础知识。 供参考，不展开。

2.2 线性算子及泛函

1. 线性算子
2. 线性算子的微商
3. 泛函
4. 泛函宗量及其变分
5. 线性泛函
6. 连续泛函
7. 泛函变分

1. 线性算子

- 定义**2-10**: n 维线性空间 R^n 到 m 维线性空间 R^m 的线性**算子**（**映射**）是指一确定对应规律 $y = f(x)$, 使每一个 $x \in R^n$ 有一个对应的 $y \in R^m$, 且满足线性条件

$$1) f(x_1 + x_2) = f(x_1) + f(x_2), \quad x_1, x_2 \in R^n$$

$$2) f(\alpha x) = \alpha f(x), \quad \forall x \in R^n, \alpha \in R$$

微积分中的线性函数关系 $y = f(x)$ 就是一种线性算子。

2. 线性算子的微商

- 定义2-11: 设 $y = f(x)$ 是 n 维线性空间 R^n 中的子集 D 到 m 维线性空间 R^m 的算子, 且在 D 中当由点 x 转到 $x + \Delta x$ 时, y 变为 $y + \Delta y = f(x + \Delta x)$ 。若存在一个由 D 到 R^m 的线性算子 k , 使

$$f(x + \Delta x) - f(x) = k\Delta x + \theta\|\Delta x\|$$

- 其中 $\theta\|\Delta x\|$ 是 $\|\Delta x\|$ 的高阶无穷小量, 即

$$\lim_{\|\Delta x\| \rightarrow 0} \frac{\theta\|\Delta x\|}{\|\Delta x\|} = 0$$

- 则称线性算子 k 为 $f(x)$ 在 x 处的微商, 记为 $k = f'(x)$, 并称 $f(x)$ 在 x 处可微。

可同样定义二阶至 n 阶微商，并解释 $f(x)$ 在 x 处 n 次可微含义

二阶微商 $(f'(x))' = f''(x)$

.....

.....

n 阶微商 $(f^{(n-1)}(x))' = f^{(n)}(x)$

回顾微积分中函数 $y = f(x)$ 的增量、高阶无穷小、微分等相应概念。

3 .泛函

- 定义2-12: 由赋范线性空间 R^n 到数域 R 的算子称为 R^n 上的泛函。

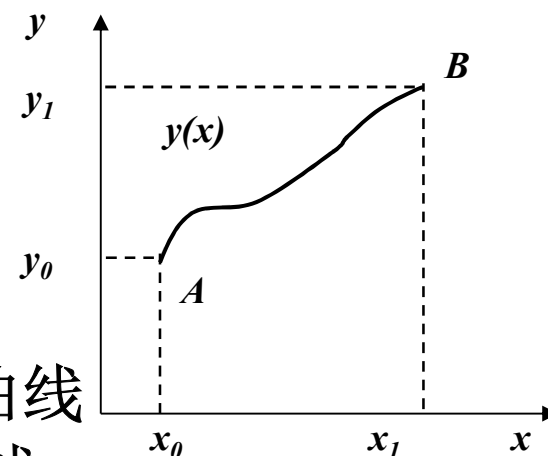
- 例: 求曲线弧长的公式即为泛函

$x y$ 平面上两点 $A(x_0, y_0)$, $B(x_1, y_1)$ 间的弧长公式为

$$\widehat{AB} = \int_{x_0}^{x_1} \sqrt{1 + y'^2} dx$$

曲线（函数） $y = y(x)$ 通过 A 、 B 两点，曲线（函数）不同则弧长不同，即弧长是曲线（函数） $y = y(x)$ 的函数，记为 $J[y(x)]$ ，则

$$\widehat{AB} = \int_{x_0}^{x_1} \sqrt{1 + y'^2} dx = J[y(x)]$$



曲线弧长示意图

- 由二维空间(xy 平面)映射到一维空间（长度）

4.泛函宗量及其变分

- 泛函 $J[y(x)]$ 的宗量是函数 $y(x)$;
- 泛函宗量的变分: $\delta y(x) = y(x) - y_0(x)$
(回顾函数关系 $y = f(x)$ 中的自变量 x)

5. 线性泛函

- 定义2-13: 线性空间 R^n 上的泛函 J 为 R^n 上的线性泛函, *iff*

$$J(\alpha x + \beta y) = \alpha J(x) + \beta J(y), \forall x, y \in R^n, \forall \alpha, \beta \in R$$

例如: 积分

$$\int_a^b [\alpha \Phi(x) + \beta \Psi(x)] dx = \alpha \int_a^b \Phi(x) dx + \beta \int_a^b \Psi(x) dx$$

为线性泛函。

6.连续泛函

- 定义2-14: 线性空间 R^n 上的泛函 J 为 R^n 上的连续泛函, *iff*
对任意 $x_0, x \in R^n, \varepsilon \in R, x = x_0 + \varepsilon \Delta x$, 当
 $\|x - x_0\| \rightarrow 0 (\varepsilon \rightarrow 0)$
时, 有 $J(x) \rightarrow J(x_0)$
- 连续泛函的重要性在于, 任意一点的泛函值可以用该点附近的泛函值任意逼近。
- 在有穷维线性空间上, 任何线性泛函都是连续的。

7. 泛函变分

- 泛函变分可以从两种不同描述角度加以定义。
- 定义2-15 (1) : 若赋范线性空间 R^n 上的泛函 $J(x)$ 作为算子在 x_0 处是可微的, 则其微分 $J'(x)\Delta x$ 称为泛函 $J(x)$ 在 $x = x_0$ 处的变分, 记为 $\delta J(x_0, \Delta x)$ 。
- 该定义表明泛函 $J(x)$ 的变分就是泛函增量 $\Delta J = J(x + \Delta x) - J(x)$ 的线性主部。
- 相应可定义:
$$\delta^2 J(x_0, \Delta x) = J''(x_0)(\Delta x)^2$$
为泛函的二阶变分,
.....
$$\delta^n J(x_0, \Delta x) = J^{(n)}(x_0)(\Delta x)^n$$
为泛函的 n 阶变分。

泛函变分

- **定义2-15 (2)** : 泛函 $J(x_0 + \varepsilon \Delta x)$ ($|\varepsilon| \in [0, 1]$, $\varepsilon=0$ 时泛函为 $J(x_0)$, $\varepsilon=1$ 时泛函为 $J(x_0 + \Delta x)$) 对 ε 的导函数在 $\varepsilon=0$ 时的值, 即

$$\left. \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J(x_0 + \varepsilon \Delta x) \right|_{\varepsilon=0}$$

称为 $J(x)$ 在 $x = x_0$ 处的变分。

上述两种定义本质相同, 即有:

$$\delta J(x_0, \Delta x) = \left. \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J(x_0 + \varepsilon \Delta x) \right|_{\varepsilon=0}, \quad 0 \leq |\varepsilon| \leq 1 \quad (2-2-1)$$

- 定理2-1：设 $J(x)$ 是赋范线性空间 R^n 上的泛函，若在 $x = x_0$ 处可微，则其变分为（2-2-1）式。

证明：

$\because J(x)$ 在 $x = x_0$ 处可微

$$\begin{aligned}
 \therefore \left. \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J(x_0 + \varepsilon \Delta x) \right|_{\varepsilon=0} &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{J(x_0 + \varepsilon \Delta x) - J(x_0)}{\varepsilon} \\
 &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\delta J(x_0, \varepsilon \Delta x) + \theta(x_0, \varepsilon \Delta x)}{\varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{J'(x_0) \varepsilon \Delta x + \theta(x_0, \varepsilon \Delta x)}{\varepsilon} \\
 &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\varepsilon J'(x_0) \Delta x}{\varepsilon} + \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\theta(x_0, \varepsilon \Delta x)}{\varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\varepsilon \delta J(x_0, \Delta x)}{\varepsilon} + \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\theta(x_0, \varepsilon \Delta x)}{\varepsilon} \\
 &= \delta J(x_0, \Delta x)
 \end{aligned}$$

同样可证，若在 $x = x_0$ 处 $J(x)$ n 次可微，则其 n 阶变分为

$$\delta^n J(x_0 + \Delta x) = \left. \frac{\partial^n}{\partial \varepsilon^n} J(x + \varepsilon \Delta x) \right|_{\varepsilon=0}, \quad 0 \leq |\varepsilon| \leq 1$$

2.3 变分原理

- 变分原理讨论泛函的极值及其条件问题，是变分法的理论基础。
- 三个概念：
 - 泛函的极值
 - 泛函极值的必要条件
 - 泛函极值的充分条件

泛函的极值

- **定义2-16:** 设 $J(x)$ 为 R^n 上某子集 D 中的泛函, 对于 D 中某一点 $\hat{x} \in D$, 称泛函 $J(x)$ 在 $x = \hat{x}$ 处达到极小 (或极大) 值, 是指 $J(x) \geq J(\hat{x})$ (或 $J(x) \leq J(\hat{x})$)。其中,

$$x \in U(\hat{x}, \sigma) \subset D, \sigma > 0$$

$$U(\hat{x}, \sigma) = \{x \mid \|x - \hat{x}\| < \sigma, x \in R^n\}$$

\hat{x} 被称为泛函 $J(x)$ 的极小 (或极大) 点。

泛函极值的必要条件

- 定理2-2: 设 $J(x)$ 是在 R^n 的某个开子集 $G \subset R^n$ 上定义的泛函, 且在 $x = \hat{x}$ 处有一阶变分, 如果泛函 $J(x)$ 在 \hat{x} 处达到极值, 则其一阶变分为0, 即

$$\delta J(\hat{x}, \Delta x) = 0$$

- 证明: 设 $J(x)$ 在 $x = \hat{x}$ 处达到极小值, 则存在一正数 $\sigma > 0$, 使当 $\hat{x} + \Delta x \in U(\hat{x}, \sigma)$ 时, 有 $J(\hat{x} + \Delta x) \geq J(\hat{x})$ 。对于确定的 \hat{x} 和 $\hat{x} + \Delta x$, 作为 ε 的函数, $J(\hat{x} + \varepsilon \Delta x) = \varphi(\varepsilon), (0 \leq \varepsilon \leq 1)$ 在 $\varepsilon = 0$ 处达到极小值, 则有 $\varphi'(\varepsilon)|_{\varepsilon=0} = 0$, 即

$$\delta J(\hat{x}, \Delta x) = \frac{\partial}{\partial \varepsilon} J(\hat{x} + \varepsilon \Delta x)|_{\varepsilon=0} = 0 \text{。证毕。}$$

- 该必要条件非常重要, 是后续讨论的基础。

泛函极值的充分条件

- 定理2-3: 设 $J(x)$ 是在 R^n 的某个开子集 $G \subset R^n$ 上定义的泛函, 且在 $x = \hat{x}$ 处有二阶变分, 如果泛函 $J(x)$ 在 \hat{x} 处一阶变分为0, 且二阶变分大于0, $\delta^2 J(\hat{x}, \Delta x) > 0$, 则 $J(x)$ 在 \hat{x} 处达到极小值; 反之, 如果 $\delta^2 J(\hat{x}, \Delta x) < 0$, 泛函 $J(x)$ 在 \hat{x} 处达到极大值。

2.4 无约束条件的泛函极值问题

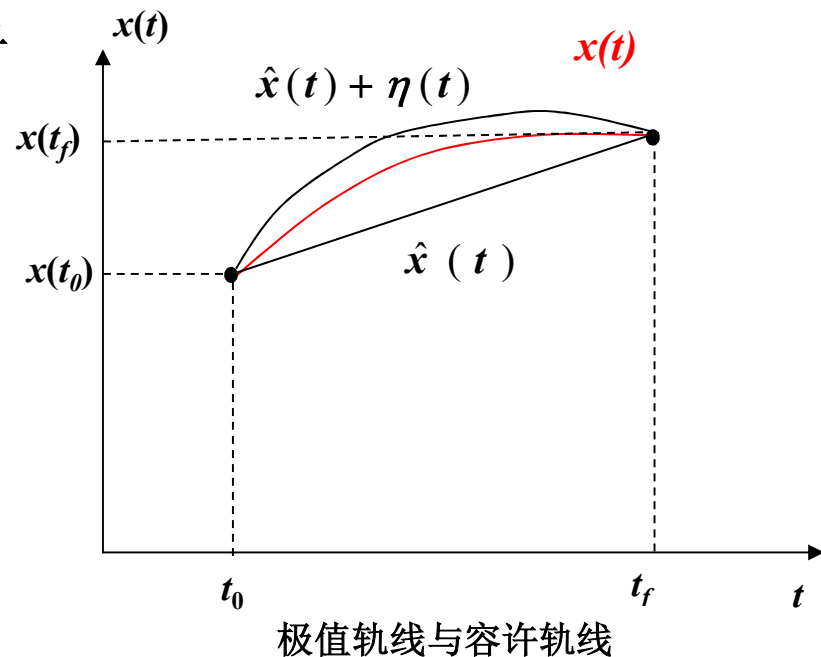
—Euler方程

- 考虑轨线 $x(t)$ ，设其始端 $x(t_0) = x_0$ 和终端 $x(t_f) = x_f$ 均属已知，试寻求连续可微的极值轨线 $\hat{x}(t)$ ，使性能泛函
- $$J(x) = \int_{t_0}^{t_f} L[x(t), \dot{x}(t), t] dt \quad (2-4-1)$$
达到极值，其中被积函数 $L[x(t), \dot{x}(t), t]$ 是连续可微函数。
- 轨线 $x(t)$ 除始端和终端固定及连续可微要求外，不受其他条件约束。

- 假定极值轨线为 $\hat{x}(t)$ ，其附近一容许轨线为 $\hat{x}(t) + \eta(t)$ ，其中 $\eta(t)$ 连续可微。

- $\hat{x}(t)$ 和 $\hat{x}(t) + \eta(t)$ 两轨线间所有容许轨线可表示为

$$x(t) = \hat{x}(t) + \varepsilon \eta(t), \quad 0 \leq |\varepsilon| \leq 1 \quad (2-4-2)$$



- 当 $\varepsilon=0$ 时，即为极值曲线 $\hat{x}(t)$ ，有 $\hat{x}(t) = x(t)|_{\varepsilon=0}$
- 将 (2-4-2) 代入 (2-4-1) 得

$$J(x) = \int_{t_0}^{t_f} L[\hat{x}(t) + \varepsilon \eta(t), \dot{\hat{x}}(t) + \varepsilon \dot{\eta}(t), t] dt \quad (2-4-3)$$

泛函极值必要条件——一阶变分=0

- (2-4-3) 式表明 $J(x)$ 是 ε 的函数，极值轨线上满足

$$\delta J(x) = \left. \frac{\partial J(x)}{\partial \varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} = 0 \quad (2-4-4)$$

- 由 (2-4-1)、(2-4-2) 和 (2-4-3) 式定义显然有

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} x(t) = \hat{x}(t) \quad \text{和} \quad \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} J(x) = J(\hat{x})$$

- 由 (2-4-3) 和 (2-4-4) 可得

$$\left. \frac{\partial J(x)}{\partial \varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} = \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \eta(t) \frac{\partial L[x(t), \dot{x}(t), t]}{\partial x(t)} + \dot{\eta}(t) \frac{\partial L[x(t), \dot{x}(t), t]}{\partial \dot{x}(t)} \right\} dt = 0$$

即

$$\int_{t_0}^{t_f} \eta(t) \frac{\partial L[x(t), \dot{x}(t), t]}{\partial x(t)} dt + \int_{t_0}^{t_f} \dot{\eta}(t) \frac{\partial L[x(t), \dot{x}(t), t]}{\partial \dot{x}(t)} dt = 0 \quad (2-4-5)$$

泛函极值必要条件的具体描述，推导 Euler 方程的起点。

需变换为 $\eta(t)$ 同类项

对 (2-4-5) 式左边第二项分部积分, 有

$$\int_{t_0}^{t_f} \dot{\eta}(t) \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} dt = \left. \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \eta(t) \right|_{t_0}^{t_f} - \int_{t_0}^{t_f} \eta(t) \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} dt \quad (2-4-6)$$

将 (2-4-6) 式代入 (2-4-5) 式, 有

$$\int_{t_0}^{t_f} \eta(t) \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right\} dt + \left. \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \eta(t) \right|_{t_0}^{t_f} = 0 \quad (2-4-7)$$

因两 endpoint 固定, $\eta(t_0) = \eta(t_f) = 0$, 故 (2-4-7) 式化为

$$\int_{t_0}^{t_f} \eta(t) \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right\} dt = 0 \quad (2-4-8)$$

至此, 需要引入变分预备定理。

- 变分预备定理:

设 $M(t)$ 是区间 $[t_0, t_1]$ 上的 n 维连续向量函数, 如果对于任意连续向量函数 $\eta(t)$, $\eta(t_0) = \eta(t_1) = 0$, 皆有

$$\int_{t_0}^{t_1} M(t) \eta(t) dt = 0, \text{ 则在区间 } [t_0, t_1] \text{ 上 } M(t) \equiv 0.$$

- 根据变分预备定理, 由于在极值轨线 $\hat{x}(t)$ 处 (2-4-8) 式对任意 $\eta(t)$ 都应成立, 所以有

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \equiv 0 \quad (2-4-9)$$

至此, 可以得到以下定理。

- 定理2-4: 设已知轨线 $x(t)$ 及其始端 $x(t_0) = x_0$ 和终端 $x(t_f) = x_f$, 则其使性能泛函

$$J(x) = \int_{t_0}^{t_f} L[x(t), \dot{x}(t), t] dt \quad (2-4-10)$$

取极值的必要条件是轨线 $x(t)$ 为微分方程

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} = 0 \quad (2-4-11)$$

的解。

微分方程 (2-4-11) 的展开形式可写成

$$L_x - L_{\dot{x}t} - L_{\dot{x}x} \dot{x} - L_{\dot{x}\dot{x}} \ddot{x} = 0 \quad (2-4-12)$$

- 方程 (2-4-11) 即为欧拉方程(Euler Equation), 也称为欧拉-拉格朗日方程(Euler-Lagrange Equation)。
- 一般情况下, 欧拉方程是二阶非线性微分方程, 属于两点边值问题。

- 例2-1：设轨线 $x(t)$ 的始端 $x(0) = 0$ ，终端 $x(\frac{\pi}{2}) = 1$ ，求使性能

泛函 $J(x) = \int_0^{\frac{\pi}{2}} [\dot{x}^2(t) - x^2(t)] dt$ 达到极值的极值轨线。

- 解：这里 $L[x(t), \dot{x}(t), t] = \dot{x}^2(t) - x^2(t)$

由欧拉方程 $\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} = 0$ ，有 $-2x(t) - \frac{d}{dt}[2\dot{x}(t)] = 0$

整理得 $\ddot{x}(t) + x(t) = 0$

解此微分方程得 $x(t) = c_1 \cos t + c_2 \sin t$

考虑边界条件 $x(0) = 0$ 和 $x(\frac{\pi}{2}) = 1$ ，得 $c_1 = 0$ ， $c_2 = 1$

$\therefore x(t) = \sin t$ 即为所求的极值曲线。

#

- 以上欧拉方程的推导是将 $J(x)$ 看作是 ϵ 的函数，按一般微积分运算中求极值方法处理。

- 另一种方法可以直接应用变分的定义表达式求性能泛函极值。
- 对性能泛函

$$J(x) = \int_{t_0}^{t_f} L[\hat{x}(t) + \varepsilon \eta(t), \dot{\hat{x}}(t) + \varepsilon \dot{\eta}(t), t] dt \quad (2-4-13)$$

将 L 在 $\varepsilon=0$ 的邻域展开为Taylor级数

$$\begin{aligned} & L[\hat{x}(t) + \varepsilon \eta(t), \dot{\hat{x}}(t) + \varepsilon \dot{\eta}(t), t] \\ &= L[\hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t), t] + \frac{\partial L}{\partial x} \varepsilon \eta(t) + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \varepsilon \dot{\eta}(t) + H.O.T. \end{aligned} \quad (2-4-14)$$

其中， $H.O.T.$ 为关于 $\eta(t)$ 和 $\dot{\eta}(t)$ 的高阶无穷小项。

- 泛函的增量为 $\Delta J = J(\hat{x} + \varepsilon \eta) - J(\hat{x})$

$$\begin{aligned} \text{即 } \Delta J &= \int_{t_0}^{t_f} \{L[\hat{x}(t) + \varepsilon \eta(t), \dot{\hat{x}}(t) + \varepsilon \dot{\eta}(t), t] - L[\hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t), t]\} dt \\ &= \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} \varepsilon \eta + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \varepsilon \dot{\eta} + H.O.T. \right\} dt \end{aligned} \quad (2-4-15)$$

- 可定义 $x(t)$ 和 $\dot{x}(t)$ 的一阶变分为 $\delta x = \varepsilon \eta(t)$ 和 $\delta \dot{x} = \varepsilon \dot{\eta}(t)$ ，则有

$$\Delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} \delta x + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \delta \dot{x} + H.O.T. \right\} dt \quad (2-4-16)$$

- 取泛函增量 ΔJ 的线性主部即为其一阶变分

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} \delta x + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \delta \dot{x} \right\} dt \quad (2-4-17)$$

- 分部积分后有

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right\} \delta x dt + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \delta x \Big|_{t_0}^{t_f} \quad (2-4-18)$$

- 当端点固定时有 $\delta x(t_0) = \delta x(t_f) = 0$ ，所以有 $\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \delta x \Big|_{t_0}^{t_f} = 0$ ，即有

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right\} \delta x dt \quad (2-4-19)$$

- 由泛函极值必要条件、为任意取值以及变分预备定理，即可求得欧拉方程为

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} = 0 \quad (2-4-20)$$

与 (2-4-11) 式结果相同。

- 欧拉方程可以推广到 n 维向量微分方程，即 n 维状态空间。
- 定理2-5:

在 n 维状态空间中，已知状态向量 $\mathbf{x}(t) = [x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)]^T$ 的起点 $\mathbf{x}_0(t) = [x_{10}(t), x_{20}(t), \dots, x_{n0}(t)]^T$ 和终点 $\mathbf{x}_f(t) = [x_{1f}(t), x_{2f}(t), \dots, x_{nf}(t)]^T$ ，则性能泛函

$$J[\mathbf{x}(t)] = \int_{t_0}^{t_f} L[\mathbf{x}(t), \dot{\mathbf{x}}(t), t] dt \quad (2-4-21)$$

取极值的必要条件，是轨线 $\mathbf{x}(t)$ 为向量微分方程

$$\frac{\partial L}{\partial \mathbf{x}} - \frac{d}{dt} \frac{\partial L}{\partial \dot{\mathbf{x}}} = 0 \quad (2-4-22)$$

的解，其中 \mathbf{x} 应有连续的二阶导数，而 L 则至少两次连续可微。

★理解（2-4-22）式的展开形式！