



# 第2章

## 变分法在最优控制中的应用

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

# 1、变分法

## (1) 泛函的定义

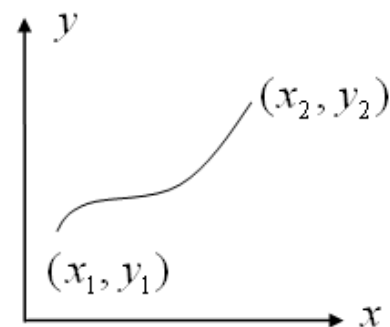
凡变量的值是由一个或几个函数的选取而确定的，这个变量称之为泛函。

例：考察平面上两点  $x_1, x_2$  之间曲线  $y = f(x)$  的弧长

$$ds = \sqrt{d^2x + d^2y}$$

$$S = \int_l ds = \int_l \sqrt{d^2x + d^2y}$$

$$= \int_{x_1}^{x_2} \sqrt{1 + \dot{y}^2} dx$$



S的值取决于函数 $y=f(x)$ 的确定，S为 $y=f(x)$ 的泛函。

简而言之，泛函就是函数的函数。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### (2) 泛函宗量的变分

函数  $y = f(x)$       $x$  --- 自变量

$$\Delta x = x - x_0 \doteq dx, \Delta y \doteq dy = \dot{y} \cdot \Delta x = \varepsilon \eta(x)$$

泛函  $J = J[x(t)]$ ,  $x(t)$  --- 泛函的宗量

当泛函的宗量由  $x_0(t)$  微量变动到  $x(t)$  时，称泛函宗量的增量为泛函宗量的变分，用  $\delta x(t)$  表示：

$$\delta x \triangleq x(t) - x_0(t), \delta x = \varepsilon \eta(t)$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### (2) 泛函的连续性

泛函  $J = J[x(t)]$

如果泛函  $J[x(t)]$  的宗量  $x(t)$  在  $x_0(t)$  处有一个微量变动, 同时泛函  $J[x(t)]$  的变化也很微小, 则称泛函  $J[x(t)]$  在  $x_0(t)$  处连续。

#### ① 函数的接近度

$x(t), x_0(t), t \in [a, b]$

##### i) 零阶接近度

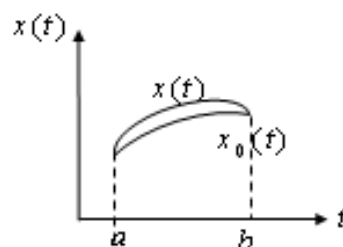
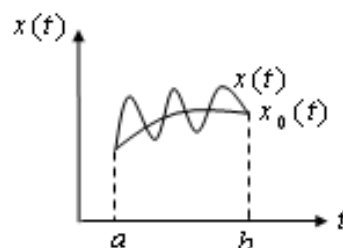
当  $|x(t) - x_0(t)|$  很小, 称  $x(t)$  和  $x_0(t)$  有零阶接近度。

##### ii) 一阶接近度

当  $|x(t) - x_0(t)|, |\dot{x}(t) - \dot{x}_0(t)|$  都很小。

##### iii) $k$ 阶接近度

当  $|x(t) - x_0(t)|, |\dot{x}(t) - \dot{x}_0(t)|, \dots, |x^{(k)}(t) - x_0^{(k)}(t)|$  都很小



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ②函数空间

所有在 $[a, b]$ 上连续, 且有连续 $k$ 阶导函数的函数构成一个函数空间, 用 $C^k[a, b]$ 表示。

考察平面上两点之间的距离

$$A(x_1, y_1) \quad d(A, B) = \sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2}$$

$$B(x_2, y_2) \quad d(A, B) = |x_2 - x_1| |y_2 - y_1|$$

函数空间两点之间的距离

$$d[x(t), x_o(t)] = \max_{a \leq t \leq b} \left\{ |x(t) - x_o(t)|, |x(t) - x_o(t)| \cdots |x^{(k)} - x_o^{(k)}(t)| \right\}$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ③泛函的连续性。

如果对于任意给定  $\varepsilon > 0$ ，总有  $\delta > 0$ ，使得当  $d(x, x_0) < \delta$  时，有

$|J[x(t)] - J[x_0(t)]| < \varepsilon$ ，则称  $J[x(t)]$  在  $x_0(t)$  上连续，并称为  $k$  阶连续。

### ④线性泛函

连续泛函如果满足： $J[x_1(t) + x_2(t)] = J[x_1(t)] + J[x_2(t)]$

$$J[cx(t)] = cJ[x(t)] \quad C \text{ 为常数}$$

则称  $J[x(t)]$  为线性泛函。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ⑤ 泛函的变分

函数  $y = f(x)$ ,  $\Delta y = f(x + \Delta x) - f(x) = A \cdot \Delta x + \beta(x, \Delta x)$ , 泛函  $J[x(t)]$

如果泛函  $J[x(t)]$  的增量  $\Delta J = J[x(t) + \delta x] - J[x(t)]$  可以分为两部分, 即有  $\Delta J = L[x(t), \delta x] + \beta[x(t), \delta x] \max |\delta x|$ , 其中当  $\max |\delta x| \rightarrow 0$  时, 则  $\beta[x(t), \delta x] \rightarrow 0$ , 称  $L[x(t), \delta x]$  为泛函的变分, 记为  $\delta J$ 。

线性:  $L[x(t), \delta x_1 + \delta x_2] = L[x(t), \delta x_1] + L[x(t), \delta x_2]$

$L[x(t), c\delta x] = cL[x(t), \delta x]$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ⑥ 泛函变分的求法

1、按定义求

2、引进  $\delta x = \varepsilon \eta(t)$ , 则有  $\Delta J = J[x(t) + \varepsilon \eta(t)] - J[x(t)]$

设  $x(t), \eta(t)$  不变, 则  $J[x(t) + \varepsilon \eta(t)]$  可视为  $\varepsilon$  的函数, 将其展开为麦克劳林级数, 可得  $\Delta J$ :

$$\Delta J = J[x(t)] + \left. \frac{dJ}{d\varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon + \frac{1}{2!} \left. \frac{d^2 J}{d\varepsilon^2} \right|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon^2 + \dots - J[x(t)]$$

所以有:

$$\delta J = \left. \frac{dJ}{d\varepsilon} \right|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon, \leftarrow \text{一次变分}$$

$$\delta^2 J = \left. \frac{d^2 J}{d\varepsilon^2} \right|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon^2, \leftarrow \text{二次变分}$$

$$\delta^{(k)} J = \left. \frac{d^k J}{d\varepsilon^k} \right|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon^k, \leftarrow k \text{次变分}$$



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### 3、针对多元函数的求法

设  $F = F(x, \dot{x}, t)$  关于  $x, \dot{x}$  连续, 且有足够的可微性,  
计算  $\Delta F = F(x + \Delta x, \dot{x} + \Delta \dot{x}, t) - F(x, \dot{x}, t)$

$$= F_x \Delta x + F_{\dot{x}} \Delta \dot{x} + \dots$$

定义:  $\delta F = F_x \delta x + F_{\dot{x}} \delta \dot{x}$

$$\text{且有: } \delta \int_{t_0}^{t_f} F(x, \dot{x}, t) dt = \int_{t_0}^{t_f} \delta F dt$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ⑦泛函的级值

定义：如果泛函  $J[x(t)]$  在任何一条与  $x^*(t)$  接近曲线  $x(t)$  上的值  $J[x(t)]$  不大于（或不小于） $J[x^*(t)]$ ，即可  $\Delta J = J[x(t)] - J[x^*(t)] \leq 0$ （或  $\Delta J \geq 0$ ），则称泛函  $J[x(t)]$  在  $x^*(t)$  上取得极大值（或极小值）。

定理：如果具有变分的泛函在  $x^*(t)$  上取得极值，  
则在  $x^*(t)$  上泛函的一次变分为零。

证明：设  $x(t) = x^*(t) + \varepsilon \eta(t)$ ，当  $x^*(t)$ ， $\eta(t)$  不变时，  
 $J[x(t)] = J[x^*(t) + \varepsilon \eta(t)]$  可视为  $\varepsilon$  的函数，用  $\phi(\varepsilon)$  表示。

由假定， $\phi(\varepsilon)$  在  $\varepsilon=0$  上取得极值，有  $\phi'(\varepsilon)|_{\varepsilon=0} = 0$ 。

$$\text{即 } \frac{dJ}{d\varepsilon} \Big|_{\varepsilon=0} = 0, \delta J = \frac{dJ}{d\varepsilon} \Big|_{\varepsilon=0} \cdot \varepsilon = 0$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### 2、无约束条件下的变分问题

#### (1) $t_o, t_f$ 固定的变分问题

问题：已知泛函  $J = \int_{t_0}^{t_f} F[x(t), \dot{x}(t), t] dt$ , 寻求最优轨线  $x^*(t)$ , 使  $J$  取极值, 其中  $F$  对  $x, \dot{x}$  二阶连续可微。

分析：引入  $\delta x = \varepsilon \eta(t), \delta \dot{x} = \varepsilon \dot{\eta}(t)$ , 则有  $J = \int_{t_0}^{t_f} F[x^*(t) + \varepsilon \eta(t), \dot{x}^*(t) + \varepsilon \dot{\eta}(t), t] dt$

$$\begin{aligned} \therefore \frac{dJ}{d\varepsilon} &= \int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} \cdot \eta + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \cdot \dot{\eta} \right] dt \\ &= \int_{t_0}^{t_f} \frac{\partial F}{\partial x} \cdot \eta dt + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \eta \Big|_{t_0}^{t_f} - \int_{t_0}^{t_f} \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \eta dt \\ &= \int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \right] \cdot \eta dt + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_f} \eta(t_f) - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_0} \eta(t_0) \end{aligned}$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

根据泛函极值的必要条件  $\delta U = 0$

$$\int \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left[ \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right] \right] \eta dt + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \eta \Big|_{t_0}^{t_f} = 0$$

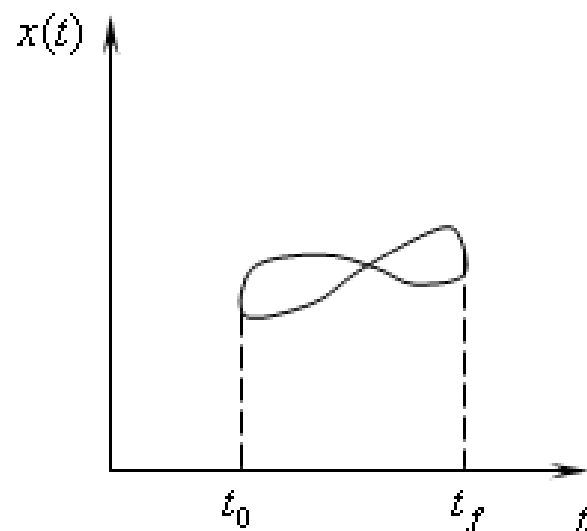
① 两端固定

$$\delta x = \varepsilon \eta(t)$$

$\varepsilon$  不能为零,  $\eta(t) = 0 \Big|_{t=t_0}^{t=t_f}$

$$\delta U = \int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \right] \eta dt = 0$$

$$\eta(t_0) = \eta(t_f) = 0$$



由于  $\eta(t)$  任意, 即  $\eta(t) \neq 0$ , 因此有  $\frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) = 0$  —— 欧拉方程。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### ②两端不固定

既然  $x^*(t)$  在端点不固定的情况下，是泛函的极值曲线，那么它必然依然是端点固定情况下的极值曲线，因此必然满足欧拉方程。此时应有

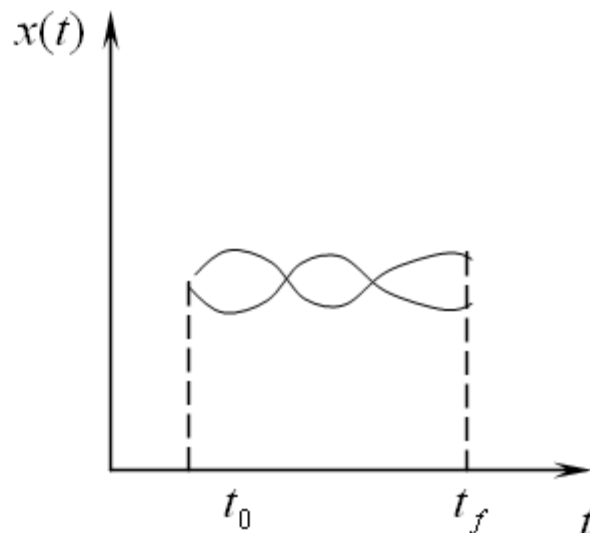
$$\left. \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_0} = 0, \text{ 即 } \left. \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_f} = 0$$

(2) 边界条件

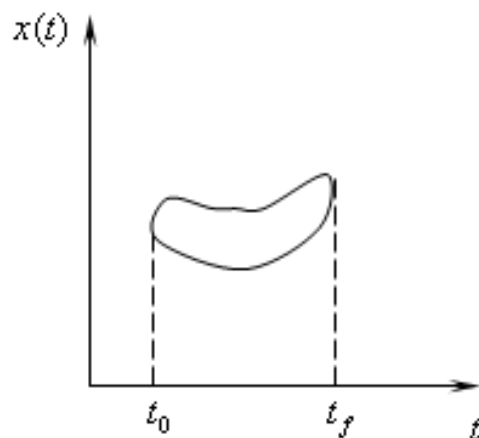
①两端固定    ②两端不固定    ③始端固定，末端不固定    ④始端不固定，末端固定

①  $x(t_0) = x_0, x(t_f) = x_f$     ②  $\left. \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_0} = 0$     ③  $\left. \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_f} = 0, x(t_0) = x_0$     ④  $\left. \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_0} = 0, x(t_f) = x_f$

例：最速降线问题



## 第2章——变分法在最优控制中的应用



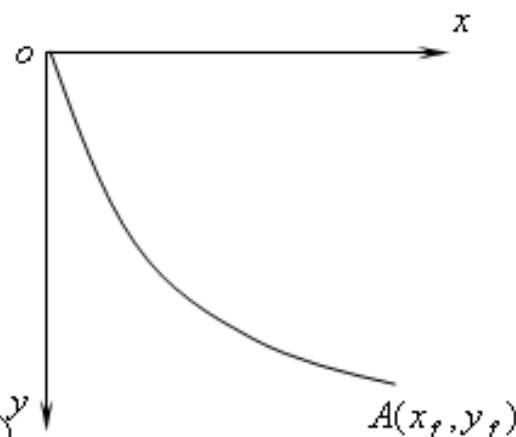
设在垂直平面上，有  $o, A$  两点，它们不在同一垂直线上，现有一质点自  $o$  向  $A$  运动，假定介质的阻力可忽略不计，问应取怎样的轨线，才能使所需时间最短。

$$\text{解： } V^2 = 2gy \quad V = \frac{ds}{dt} = \sqrt{2gy}$$

$$dt = \frac{\sqrt{1+\dot{y}^2}}{\sqrt{2gy}} dx$$

$$\therefore t = \int_0^{x_f} \frac{\sqrt{1+\dot{y}^2}}{\sqrt{2gy}} dx$$

最终成为寻求最优轨线，使泛函  $t[y(x)]$  最小（两头固定式）。



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

令  $F = \frac{\sqrt{1+\dot{y}^2}}{\sqrt{2gy}}$ , 则由欧拉方程有  $F_y - F_{\dot{y}\dot{y}}\dot{y} - F_{\ddot{y}\ddot{y}}\ddot{y} = 0$

将上式两边同乘  $\dot{y}$ ;  $\dot{y}(F_y - F_{\dot{y}\dot{y}}\ddot{y} - F_{\ddot{y}\ddot{y}}\dot{y}) = 0$

上式左边是  $F - \dot{y}F_{\dot{y}}$  对  $x$  的全导数,

因此有  $F - \dot{y}F_{\dot{y}} = C$ ,  $C$  为常数

$$\left(\frac{\sqrt{1+\dot{y}^2}}{\sqrt{2gy}}\right) - \frac{\dot{y}^2}{\sqrt{2gy} \cdot \sqrt{1+\dot{y}^2}} = C$$

$$\frac{1}{\sqrt{y(1+\dot{y}^2)}} = C' \quad y(1+\dot{y}^2) = C_1$$

$$y = \frac{C_1}{1+\dot{y}^2} \quad \text{设 } \dot{y} = \text{ctg } \alpha \quad C_1 \sin^2 \alpha$$

$$dy = \dot{y}dx \quad dx = \frac{dy}{\dot{y}} \Rightarrow dx = C_1(1 - \cos 2\alpha)d\alpha$$



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

$$\therefore x = \frac{c_1}{2}(2\alpha - \sin 2\alpha)$$

$$\text{由 } \begin{cases} x = 0 \\ y = 0 \end{cases} \Rightarrow C_2 = 0 \quad \text{曲线为 } \begin{cases} x = \frac{c_1}{2}(\alpha - \sin \alpha) \\ y = \frac{c_1}{2}(1 - \cos \alpha) \end{cases} \quad \text{圆滚线。}$$

### (2) $t_o, t_f$ 不固定, 可动端点的变分问题

已知泛函  $J = \int_{t_0}^{t_f} F[x(t), \dot{x}(t), t]dt$ , 初始端须满足  $x_0 = \phi(t)$ , 末端须满足  $x_f = \varphi(t)$ ,

不固定的问题最好利用固定的结论寻求最优轨线  $x^*(t)$ , 使  $J$  取极值:



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

由定义,  $\Delta J = \int_{t_0+\delta t_0}^{t_f+\delta t_f} F(x+h, \dot{x}+\dot{h}, t)dt - \int_{t_0}^{t_f} F(x, \dot{x}, t)dt$

$$= \int_{t_0}^{t_f} F(x+h, \dot{x}+\dot{h}, t)dt - \int_{t_0}^{t_f} F(x, \dot{x}, t)dt - \int_{t_0}^{t_0+\delta t_0} F dt + \int_{t_f}^{t_f+\delta t_f} F dt$$

上式前两项主部为  $\int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \right] \cdot h dt + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \cdot h \Big|_{t_0}^{t_f}$

后两项主部根据积分中值定理为  $-F \Big|_{t=t_0} \cdot \delta t_0 + F \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f$

$$\therefore \delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \right] \cdot h dt + \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_f} \cdot h(t_f) - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_0} \cdot h(t_0)$$
$$- F \Big|_{t=t_0} \cdot \delta t_0 + F \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

$$\text{由} \begin{cases} \phi(t_0 + \delta t_0) = x(t_0 + \delta t_0) + h(t_0 + \delta t_0) \\ \phi(t_0) = x(t_0) \end{cases} \text{有}$$

$$\dot{\phi}(t_0)\delta t_0 = \dot{x}(t_0)\delta t_0 + h(t_0)$$

$$\therefore h(t_0) = \dot{\phi}(t_0)\delta t_0 - \dot{x}(t_0)\delta t_0$$

$$\text{同理有 } h(t_f) = \dot{\phi}(t_f)\delta t_f - \dot{x}(t_f)\delta t_f$$

$$\therefore \delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left[ \frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) \right] \cdot h dt + \left[ \dot{\phi} \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{x} \right] \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f$$

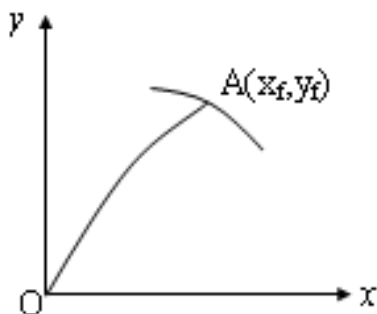
$$- \left[ \dot{\phi} \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{x} \right] \Big|_{t=t_0} \cdot \delta t_0 = 0$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

由于  $h(t)$  的任意性, 最后得到  $\frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \right) = 0$  ——欧拉方程

$$\left. \begin{aligned} \left[ \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{\phi} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{x} \right] \Big|_{t=t_0} &= 0 \\ \left[ \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{\phi} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{x} \right] \Big|_{t=t_f} &= 0 \end{aligned} \right\} \text{横截条件}$$

例: 在平面上给定 O、A 两点, O 点位于坐标原点, A 点沿曲线  $y_f = \psi(x)$  移动, 求一条曲线, 连接 OA 两点, 且有最短长度。



解: 即求最优曲线使  $J = \int_0^{x_f} \sqrt{1 + \dot{y}^2} dx$  最小且使满足

$y_f = \psi(x)$  由欧拉方程  $\frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dx} \left( \frac{\partial F}{\partial \dot{y}} \right) = 0$ , 可得  $\frac{\partial F}{\partial y} = C$ ,  $C$  为常数

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

即  $\frac{2\dot{y}}{2\sqrt{1+\dot{y}^2}} = c, c$  为常数

整理得  $\dot{y} = a, a$  为常数

$$\therefore y = ax + b$$

由  $y(x_0) = y(0) = 0$ , 有  $b = 0$

由横截条件:  $\left[ \frac{\partial F}{\partial \dot{y}} \dot{\psi} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{y}} \cdot \dot{y} \right] \Big|_{x=x_f} = 0$

有  $\dot{y}(x_f) \dot{\psi}(x_f) + 1 = 0$

$$\therefore a = -\frac{1}{\dot{\psi}(x_f)}$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### 3、等式约束条件下的变分问题

#### (1) 矩阵微分法

(1) 纯量对向量求导

$$y = y(x) \quad y - \text{纯量} \quad x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

$$\frac{\partial y}{\partial x} = \left( \frac{\partial y}{\partial x_1}, \frac{\partial y}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial y}{\partial x_n} \right)^T$$

(2) 纯量对矩阵求导

$$y = y(x) \quad x = (x_{ij})_{m \times n}$$

$$\frac{dy}{dx} = \left( \frac{\partial y}{\partial x_{ij}} \right)_{m \times n}$$

(3) 向量对纯量求导.

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

已知向量  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$   $y(x)$  —  $x$  是纯量

$$\frac{dy}{dx} = \left( \frac{\partial y_1}{\partial x}, \frac{\partial y_2}{\partial x}, \dots, \frac{\partial y_n}{\partial x} \right)^T$$

(4) 矩阵对纯量求导

已知矩阵  $y = (y_{ij})_{m \times n}$   $y(x)$  —  $x$  是纯量

$$\frac{dy}{dx} = \left( \frac{\partial y_{ij}}{\partial x} \right)_{m \times n}$$

(5) 向量对向量求导

已知向量  $y = y(g)$  其中  $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$   $g = (g_1, g_2, \dots, g_m)^T$

$$\frac{dy^T}{dg} = \left( \frac{\partial y_j}{\partial g_i} \right)_{m \times n} \quad \frac{dy}{dg^T} = \left( \frac{\partial y_i}{\partial g_j} \right)_{n \times m}$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### (2) 条件极值

问题：已知泛函  $J = \int_{t_0}^{t_f} F(x, \dot{x}, t) dt$ ,  $F$  对  $x, \dot{x}$  二阶连续可微,

寻求最优轨线  $x^*(t)$  使  $J$  取极值。其中  $x(t)$  须满足等式约束条件

$\Phi(x, \dot{x}, t) = 0$ , 其中  $x(t) = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $\Phi = (\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_m)^T$

求解：引进拉格朗日乘子  $\lambda$ ,  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)^T$

构造  $L = F(x, \dot{x}, t) + \lambda^T \Phi(x, \dot{x}, t)$

于是有  $J = \int_{t_0}^{t_f} L(x, \dot{x}, t) dt = \int_{t_0}^{t_f} [F(x, \dot{x}, t) + \lambda^T \Phi(x, \dot{x}, t)] dt$

此时，欧拉方程  $\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left( \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) = 0$

注： $x$  为  $n$  维向量，故有  $n$  个一阶方程。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

### 4、用变分法求解最优控制问题 (注: $u(t)$ 不受约束)

已知被控系统  $\dot{x}(t) = f(x(t), u(t), t)$ ,  $x(t_0) = x_0$ , 其中  $x(t)$  为  $n$  维状态向量,  $u(t)$  为  $m$  维控制向量,  $f$  为  $n$  维向量函数。性能指标  $J = \phi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} F[x(t), u(t), t] dt$ , 寻求最优控制  $u^*(t)$ , 使  $J$  最小。

1、 $t_f$  固定,  $x(t_f)$  自由

方法: 将状态方程视为等式约束条件, 即有

$$f(x(t), u(t), t) - \dot{x}(t) = 0,$$

引进拉格朗日乘子  $\lambda(t)$ , 构造

$$J' = \phi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} \{F[x(t), u(t), t] + \lambda^T(t)[f(x(t), u(t), t) - \dot{x}(t)]\} dt,$$



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

定义哈密顿函数  $H(x, u, \lambda, t) = F(x, u, t) + \lambda^T(t) f(x, u, t)$

$$\text{则 } J' = \phi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} [H(x, u, \lambda, t) - \lambda^T(t) \dot{x}(t)] dt$$

$$\text{其中 } \int_{t_0}^{t_f} \lambda^T(t) \dot{x}(t) dt = \lambda^T(t) x(t) \Big|_{t_0}^{t_f} - \int_{t_0}^{t_f} \dot{\lambda}^T(t) x(t) dt$$

$$\therefore J' = \phi[x(t_f), t_f] - \lambda^T(t_f) x(t_f) + \lambda^T(t_0) x(t_0) + \int_{t_0}^{t_f} [H(x, u, \lambda, t) + \dot{\lambda}^T(t) x(t)] dt$$

$$\because \text{宗量 } \delta u, \delta x, \delta x(t_f) \rightarrow \delta J'$$

$$\therefore \delta J' = \left( \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) - \lambda^T(t_f) \delta x(t_f)$$

$$+ \int_{t_0}^{t_f} \left[ \left( \frac{\partial H}{\partial x} \right)^T \cdot \delta x + \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u + \dot{\lambda}^T(t) \delta x \right] dt$$

$$= \left[ \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} - \lambda(t_f) \right]^T \delta x(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} \left[ \left( \frac{\partial H}{\partial x} + \dot{\lambda}(t) \right)^T \cdot \delta x + \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u \right] dt$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

根据泛函极值必要条件  $\delta J' = 0$ ,

引进  $\lambda(t)$ , 使满足  $\frac{\partial H}{\partial x} + \dot{\lambda}(t) = 0$  和边界条件  $\lambda(t_f) = \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)}$

$$\text{则 } \delta J' = \int_{t_0}^{t_f} \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u dt = 0$$

又  $u(t)$  不受约束, 即  $\delta u$  任意,  $\therefore \frac{\partial H}{\partial u} = 0$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

小结：  $u^*(t)$  为最优控制的必要条件为

(1) 状态方程  $\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial \lambda}$

(2) 协态方程  $\dot{\lambda} = -\frac{\partial H}{\partial x}$

(3) 控制方程  $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$

(4) 初始条件  $x(t_0) = x_0$

(5) 横截条件  $\lambda(t_f) = \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)}$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

说明：

(1) 协态方程和控制方程就是变分法中的欧拉方程；

(2) 由控制方程  $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$  可知， $u^*(t)$  使  $H$  函数取极值，同时也就使性能指标  $J$  取极值；

(3) 对最优控制  $u^*(t)$  和最优轨线  $x^*(t)$  而言， $H$  函数对  $t$  的全导数等于  $H$  函数对  $t$  的偏导数：

$$\frac{dH(x, u, \lambda, t)}{dt} = \frac{\partial H}{\partial t}$$

对于定常系统  $\frac{\partial H}{\partial t} = 0$ ， $H$  函数保持常数。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

2、 $t_f$ 固定,  $x(t_f)$ 受约束

即有  $\psi[x(t_f), t_f] = 0$ ,  $\psi$  为  $k$  维向量函数

方法: 再引进拉格朗日乘子  $v = (v_1, v_2, \dots, v_k)^T$ ,  $v$  为  $k$  维常向量  
构造

$$J' = \phi[x(t_f), t_f] + v^T \psi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} \{H[x(t), u(t), \lambda(t), t] - \lambda^T(t) \dot{x}(t)\} dt$$

$$\text{同样 } \int_{t_0}^{t_f} \lambda^T(t) \dot{x}(t) dt = \lambda^T(t) x(t) \Big|_{t_0}^{t_f} - \int_{t_0}^{t_f} \dot{\lambda}^T(t) x(t) dt$$

$$\therefore \delta J' = \left( \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) + v^T \frac{\partial \psi}{\partial^T x(t_f)} \cdot \delta x(t_f) - \lambda^T(t_f) \delta x(t_f)$$

$$+ \int_{t_0}^{t_f} \left[ \left( \frac{\partial H}{\partial x} \right)^T \cdot \delta x + \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u + \dot{\lambda}^T(t) \delta x \right] dt$$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

根据泛函极值的必要条件可得

(1)正则方程组:  $\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial \lambda}, \quad \dot{\lambda} = -\frac{\partial H}{\partial x}$

(2)边界条件  $x(t_0) = x_0, \quad \psi[x(t_f), t_f] = 0,$

$$\frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} + \frac{\partial \psi^T}{\partial x(t_f)} \cdot v - \lambda(t_f) = 0$$

(3)在系统完全可控条件下, 有控制方程  $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

3、 $t_f$ 固定,  $x(t_f)$ 固定

$u^*(t)$ 为最优控制的必要条件:

(1)正则方程组:  $\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial \lambda}, \quad \dot{\lambda} = -\frac{\partial H}{\partial x}$

(2)边界条件  $x(t_0) = x_0, \quad x(t_f) = x_f$

(3)在系统完全可控条件下,  $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

4、 $t_f$ 变动,  $x(t_f)$ 自由

$$\text{则 } J' = \phi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} [H(x, u, \lambda, t) - \lambda^T(t) \dot{x}(t)] dt$$

$\because$  宗量  $\delta u, \delta x, \delta x(t_f), \delta t_f \rightarrow \delta J'$

$$\begin{aligned} \therefore \delta J' &= \left( \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) + \left( \frac{\partial \phi}{\partial t_f} \right)^T \cdot \delta t_f + (H - \lambda^T \dot{x}) \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f - (\lambda^T \delta x) \Big|_{t=t_f} \\ &+ \int_{t_0}^{t_f} \left[ \left( \frac{\partial H}{\partial x} + \dot{\lambda}(t) \right)^T \cdot \delta x + \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u \right] dt \end{aligned}$$

注意在  $t_f$  变动的情况下,  $(\delta x)_{t=t_f} = \delta x(t_f) - \dot{x}(t_f) \delta t_f$

$$\begin{aligned} \therefore \delta J' &= \left( \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) + \left[ \frac{\partial \phi}{\partial t_f} + H(t_f) \right] \cdot \delta t_f \\ &+ \int_{t_0}^{t_f} \left[ \left( \frac{\partial H}{\partial x} + \dot{\lambda}(t) \right)^T \cdot \delta x + \left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)^T \cdot \delta u \right] dt \end{aligned}$$



## 第2章——变分法在最优控制中的应用

$\therefore u^*(t)$ 为最优控制的必要条件为

(1)正则方程组:  $\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial \lambda}, \quad \dot{\lambda} = -\frac{\partial H}{\partial x}$

(2)边界条件  $x(t_0) = x_0, \quad \lambda(t_f) = \frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)}$

(3)控制方程  $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$

(4) $H$ 函数末值为  $H(t_f) = -\frac{\partial \phi}{\partial t_f}$

对于定常系统  $\frac{\partial H}{\partial t} = 0$ ,  $H$ 函数保持常数零值。

## 第2章——变分法在最优控制中的应用

---

### 5、古典变分法的局限性

- (1)  $u(t)$ 在有界闭域取值时，完全可能不存在 $\frac{\partial H}{\partial u} = 0$
- (2) 对可微性要求很高。