



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

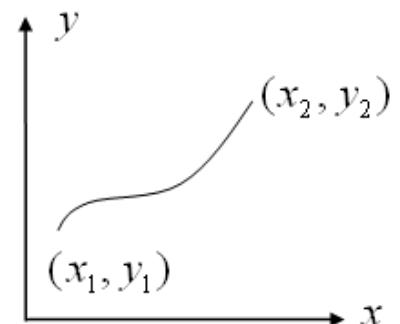
凡变量的值是由一个或几个函数的选取而确定的，这个变量称之为泛函。

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

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

i) 零阶接近度

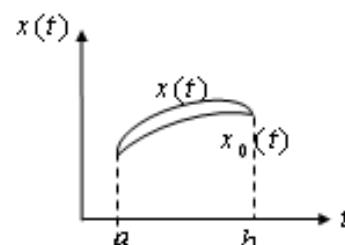
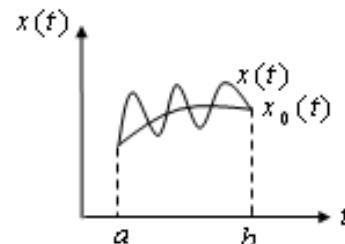
当 $|x(t) - x_0(t)|$ 很小, 称 $x(t)$ 和 $x_0(t)$ 有零阶接近度。

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 $|x(t) - x_0(t)|, |\dot{x}(t) - \dot{x}_0(t)| \cdots |x^{(k)}(t) - x_0^{(k)}(t)|$ 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

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

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

函数空间两点之间的距离

$$d[x(t) \cdot x_\sigma(t)] = \max_{a \leq t \leq b} \left\{ |x(t) - x_\sigma(t)|, |x'(t) - x'_\sigma(t)|, \dots, |x^{(k)} - x_\sigma^{(k)}(t)| \right\}$$

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 δJ 。

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

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

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 ε 的函数, 将其展开为麦克劳林级数, 可得 ΔJ :

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

所以有:

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

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

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

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

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泛函的极值

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 ε 的函数，用 $\phi(\varepsilon)$ 表示。

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

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

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 $\delta J = 0$

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

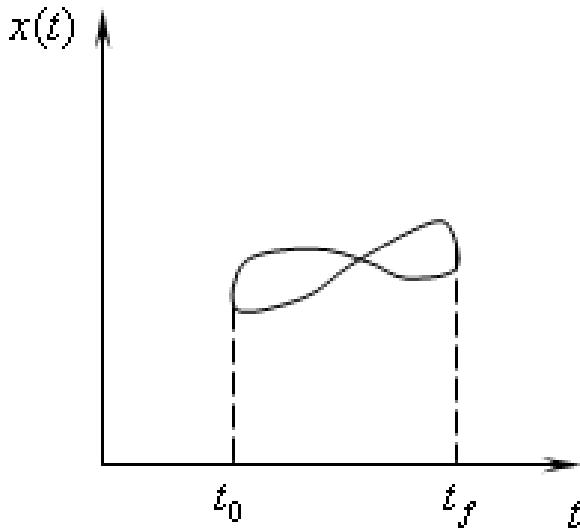
①两端固定

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

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

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

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



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

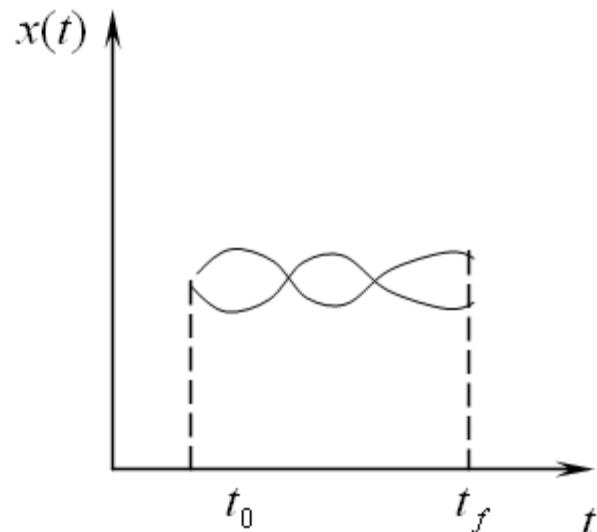
$$\frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \eta \Big|_{t_0}^{t_f} = 0, \text{ 即 } \frac{\partial F}{\partial x} \Big|_{t=t_0}^{t=t_f} = 0$$

(2) 边界条件

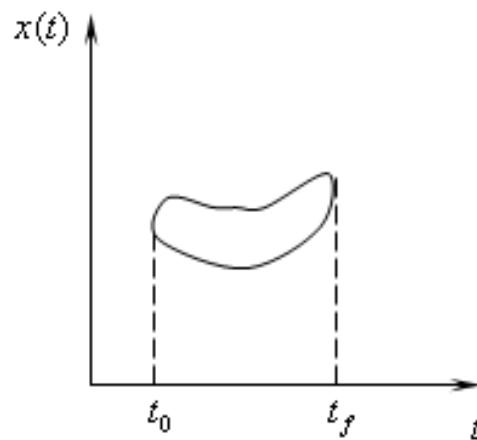
①两端固定 ②两端不固定 ③始端固定，末端不固定 ④始端不固定，末端固定

$$\textcircled{1} \quad x(t_0) = x_0, x(t_f) = x_f \quad \textcircled{2} \quad \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_f}^{t=t_0} = 0 \quad \textcircled{3} \quad \frac{\partial F}{\partial x} \Big|_{t=t_f} = 0, x(t_0) = x_0 \quad \textcircled{4} \quad \frac{\partial F}{\partial x} \Big|_{t=t_0} = 0, x(t_f) = x_f$$

例：最速降线问题



第2章——变分法在最优控制中的应用



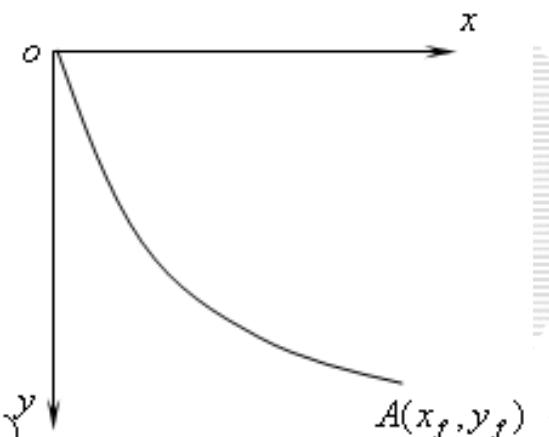
设在垂直平面上，有 o, A 两点，它们不在同一垂直线上，现有一质点自向 A 运动，假定介质的阻力可忽略不计，向应取怎样的轨线，才能使所需时间最短。

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

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

$$\therefore t = \int_0^{x_f} \frac{\sqrt{1+y'^2}}{\sqrt{2gy}} dx$$

最终成为寻求最优轨线，使泛函 $I[y(x)]$ 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 $F_y - F_{\dot{y}y}\dot{y} - F_{\ddot{y}\dot{y}}\ddot{y} = 0$

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

上式左边是 $F - \dot{y}F\dot{y}$ 对 x 的全导数,

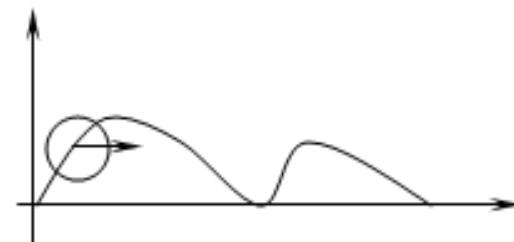
因此有 $F - \dot{y}F\dot{y} = C$, C 为常数

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

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

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

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



第2章——变分法在最优控制中的应用

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

由 $\begin{cases} x = 0 \\ y = 0 \end{cases} \Rightarrow C_2 = 0$ 曲线为 $\begin{cases} x = \frac{c_1}{2} (\alpha - \sin \alpha) \\ y = \frac{C_1}{2} (1 - \cos \alpha) \end{cases}$ 圆滚线。

(2) t_o, t_f 不固定, 可动端点的变分问题

已知泛函 $J = \int_{t_o}^{t_f} F[x(t), \dot{x}(t), t] dt$, 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

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

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 $-F \Big|_{t=t_0} \cdot \delta t_0 + F \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f$

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

第2章——变分法在最优控制中的应用

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

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

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

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

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

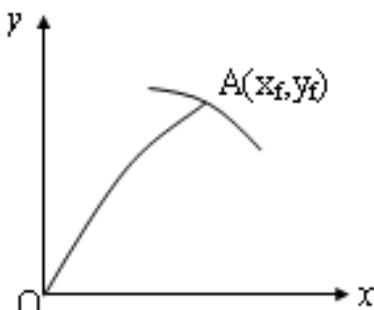
$$- \left[\dot{\phi} \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} + F - \frac{\partial F}{\partial \dot{x}} \dot{x} \right] \Big|_{t=t_0} \cdot \delta t_0 = 0$$

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 $\frac{\partial F}{\partial x} - \frac{d}{dt}(\frac{\partial F}{\partial \dot{x}}) = 0$ —— 欧拉方程

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

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 $J = \int_0^{x_f} \sqrt{1+y'^2} dx$ 最小且使满足

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

第2章——变分法在最优控制中的应用

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

整理得 $\dot{y} = a, a \text{ 为常数}$

$$\therefore y = ax + b$$

由 $y(x_0) = y(0) = 0$, 有 $b = 0$

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

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

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

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

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

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

(3) 向量对纯量求导.

第2章——变分法在最优控制中的应用

$$y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \quad y(x) \text{ --- } x \text{ 是纯量}$$

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

(4) 矩阵对纯量求导

$$y = (y_{ij})_{m \times n} \quad y(x) \text{ --- } x \text{ 是纯量}$$

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

(5) 向量对向量求导

$$y = y(g) \quad \text{其中 } y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \quad g = (g_1, g_2, \dots, g_n)^T$$

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

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 λ , $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)^T$

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

$$J = \phi[x(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} F[x(t), u(t), t] dt, \text{ 寻求最优控制 } u^*(t), \text{ 使 } J \text{ 最小。}$$

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 $H(x, u, \lambda, t) = F(x, u, t) + \lambda^T(t)f(x, u, t)$

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

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 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 δu 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

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

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

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

$$(4) \text{初始条件 } x(t_0) = x_0$$

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

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 $\psi[x(t_f), t_f] = 0$, ψ 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： $\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial \lambda}$, $\dot{\lambda} = -\frac{\partial H}{\partial x}$

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

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

$$\therefore \delta J' = \left(\frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) + \left(\frac{\partial \phi}{\partial t_f} \right)^T \cdot \delta t_f + (H - \lambda^T \dot{x}) \Big|_{t=t_f} \cdot \delta t_f - (\lambda^T \delta x) \Big|_{t=t_f}$$

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

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

$$\therefore \delta J' = \left(\frac{\partial \phi}{\partial x(t_f)} \right)^T \cdot \delta x(t_f) + \left[\frac{\partial \phi}{\partial t_f} + H(t_f) \right] \cdot \delta t_f$$

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

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。