

現代控制理論

(二)

(线性系统的最优控制)

哈尔滨工业大学 夏德钤 编著

郑州工学院印

目 录

第四章 变分法及无约束的最优控制 ······ 4 - 1

§ 4 - 1	最优控制的概念	·····	4 - 1
§ 4 - 2	多元函数的极值	·····	4 - 9
§ 4 - 3	求泛函数值和条件极值的变分法	·····	4 - 1 1
§ 4 - 4	无约束最优控制的变分方法	·····	4 - 2 3
§ 4 - 5	二次型性能指标的最优控制问题	·····	4 - 4 3
§ 4 - 6	线性调节器	·····	4 - 4 6
§ 4 - 7	线性伺服机构	·····	4 - 6 2
§ 4 - 8	二次型性能指标最优控制系统的频域特征	·····	4 - 7 1

第五章 极小值原理及受约束的最优控制 ······ 5 - 1

§ 5 - 1	极小值原理	·····	5 - 1
§ 5 - 2	快速控制系统(最短时间控制系统)	·····	5 - 1 9
§ 5 - 3	燃料最省控制系统	·····	5 - 4 1
§ 5 - 4	极小值原理在离散最优控制系统中的应用	·····	5 - 4 9

附录

第六章 动态规划 ······ 6 - 1

§ 6 - 1	多级决策过程	·····	6 - 1
§ 6 - 2	最优化原理	·····	6 - 5
§ 6 - 3	离散系统的线性调节器问题	·····	6 - 1 5
§ 6 - 4	动态规划的连读形式	·····	6 - 2 3
§ 6 - 5	用动态规划求解线性调节器的频率特性	·····	6 - 4 3

第四章 变分法及无约束的最优控制

§ 4-1 最优控制的概念

一个系统在某种条件下寻找它最好的控制过程的问题，称为最优控制问题。在科学技术、经济、国防等部门，特别是在空间技术中，许多控制方案的选定，控制参量的选择等等，都可以归结为最优控制问题。下面举几个例子来说明。

[例 4-1] 一个连续搅拌槽，槽内原置有与周围环境温度一样温度的液体，为简化计，认为环境温度是 0°C 。现在入口处流入温度为 $u(t)$ 的液体，流量为每小时若干立升。在槽的下部出口处流出等量的液体，使槽内液面不变，只要经过槽内搅拌，使不同温度液体均匀混合。现在要求一个最优的温度随时间的变化规律 $u^*(t)$ ，以使槽内液体的温度经过一小时能从 0°C 提高到 40°C ，并且使散失掉的热量最少。

该槽内液体温度为 $x(t)$ ，温度的变化速度与温度差 $[u(t) - x(t)]$ 成正比，为了简单设比例常数为 1，则 $x(t)$ 和 $u(t)$ 满足微分方程

$$\dot{x}(t) = u(t) - x(t) \quad (4-1)$$

散失掉的热量则与下列积分成比例

$$J(u) = \int_0^T [x^2(t) + ru^2(t)] dt \quad (4-2)$$

式中 T ——液体加温的终止时间，即 1 小时。

r ——某个确定的 > 0 的数。

面临的问题是，找出一个温度随时间变化的规律 $u^*(t)$ ，使槽内液体的温度由初始的 0°C 在一小时后升高到 40°C ，并使热量损失 $J(u)$ 最

小。

这个问题可以这样分析，即液体的初始温度 $x(0)=0^{\circ}\text{C}$ 和终端温度 $x(T)=40^{\circ}\text{C}$ 都已给定的情况下，如果我们先确定一个温度变化规律 $u_*(t)$ ，则代入式 (4-1)，就可解出槽内液体温度随时间变化的规律 $x_*(t)$ ，然后由式 (4-2) 就算出当 $u(t)=u_*(t)$ ， $x(t)=x_*(t)$ 的情况下，将槽内液体在 1 小时时间内从 0°C 提高到 40°C 的过程中热量损失

$$J(u_*) = \int_0^T [x_*^2(t) + r u_*^2(t)] dt$$

如果有几种不同的温度变化规律 $u_1(t)$ ， $u_2(t)$ ， $u_3(t)$ ……都可以在 1 小时后将槽内的液体的温度由 0°C 提高到 40°C ，相应地槽内液体的不同温度有 $x_1(t)$ ， $x_2(t)$ ， $x_3(t)$ ……，损失的热量也分别为 $J(u_1)$ ， $J(u_2)$ ， $J(u_3)$ ……，它们有的大有的小。最优控制问题就是要找到一个唯一的控制 $u^*(t)$ ，使系统的状态（槽内液体温度）由 $x(0)=0$ 转移到 $x(T)=40$ ，并使性能指标函数（又称目标函数） $J(u)$ 最小。

(例 4-2) 电枢控制的他激直流电动机，其动态方程为

$$J \frac{d\omega}{dt} + M_L = C_M I_a$$

式中 M_L —— 恒定负载转矩；

J —— 转动惯量；

I_a —— 电枢电流；

ω —— 电机之角速度；

C_M —— 转矩常数。

希望电动机在 t_f 时间内，从静止状态起动，转过一定的角度 θ 后停止，即有

$$\omega(0) = 0; \quad \omega(t_f) = \vartheta, \quad \int_0^{t_f} \omega dt = \vartheta$$

现要求解在 $[0, t_f]$ 时间内使电枢绕组上的损耗

$$Q = \int_0^{t_f} R I_a^2 dt$$

为最小的电枢电流 I_a ，式中 R 是绕组电阻。

这也是一个最优控制问题，我们还可以将它写成更典型的形式。

设电动机转角为 $x_1(t)$ ，角速度为 $x_2(t)$ ， $I_a - \frac{M_f}{C_M} = u(t)$ ，则可

写出状态方程

$$\dot{x}(t) = A x(t) + B u(t) \quad (4-3)$$

式中

$$x(t) = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} \quad U A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{C_M}{J} \end{pmatrix}$$

其初始状态和终端状态给定为

$$x_1(0) = 0 \quad x_1(t_f) = \vartheta$$

$$x_2(0) = 0, \quad x_2(t_f) = 0$$

求最优控制 $u^*(t)$ ，以使下列性能指标函数为最小

$$J(u) = \int_0^{t_f} R(u(t) + \frac{M_f}{C_M})^2 dt \quad (4-4)$$

【例 4-3】例 [4-2] 也可以不要求使电枢绕组的损耗最小，而要求求电动机的转角 $x_1(t)$ 从 $x_1(0) = 0$ 转到 $x_1(t_f) = \vartheta$ 所经历的时间

t_f 最短，但是需要满足约束条件 $|u(t)| \leq 1$ 。这时问题的提法是已知状态方程

$$\dot{X}(t) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} X(t) + B u(t)$$

和给定的初始状态及终端状态

$$x_1(0) = 0 \quad x_1(t_f) = 9$$

$$x_2(0) = 0 \quad x_2(t_f) = 0$$

在约束条件 $|u(t)| \leq 1$ 之下，确定出最优控制 $u^*(t)$ ，使性能指标函数

$$J(u) = \int_0^{t_f} dt = t_f \quad (4-5)$$

达到极小值。

从以上这些例子可以总结出以下这一点，即最优控制问题都有一个描述受控系统过程的状态方程，又都有一个评价性能是否优良的性能指标函数。这种性能指标函数是依赖于控制 $u(t)$ 的泛函，能使指标泛函取最小值或最大值的控制 $u^*(t)$ 称为最优控制。以下如果不指明，均指取最小值意义下的最优。

下面对最优控制问题的状态方程和指标泛函分别作一些讨论。

(1) 求解最优控制时对系统状态方程有些要求。将状态方程写成

$$\dot{X}(t) = f(X, U) \quad (4-6)$$

式的 $X = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ 是 n 维向量， $U = [u_1, u_2, \dots, u_r]^T$ 是 r 维向量， $f(X, U) = [f_1(X, U), f_2(X, U), \dots, f_n(X, U)]^T$ 是 n 维向量函数。

在最优控制问题中，要求对于向量变量 $X(t)$ 的每一个值和控制向量 $U(t)$ 的每一个值，向量函数 $f(X(t), U(t))$ 的诸分量，即函数 f_i ($i=1, 2, \dots, n$) 是有定义的，又设 f_i ($i=1, 2, \dots, n$) 对于一切变量 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ ($i=1, 2, \dots, n$; $j=1, 2, \dots, r$) 连续，对于变量 $x_i(t)$ ($i=1, 2, \dots, n$) 连续可微，换句话说，函数

$$f_i(x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t), u_1(t), u_2(t), \dots, u_r(t))$$

及 $\frac{\partial}{\partial x_j} f_i(x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t), u_1(t), u_2(t), \dots, u_r(t))$
 $(i, j=1, 2, \dots, n)$

对变量 x_i, u_j 是连续的。

(2) 有的系统对于 $U(t)$ 不加约束，有的系统对 $U(t)$ 要加以约束，即要求控制函数 $U(t)$ 满足如下的约束条件：

$$\varphi_j(X, U) \leq 0 \quad (j=1, 2, \dots, l, l \leq r) \quad (4-7)$$

例如我们在 [例 4-3] 中给出的 $|u(t)| \leq I_a$ 或 $\left| \frac{u(t)}{I_a} \right| - 1 \leq 0$ ，

就是对控制 $U(t)$ 经常使用的一种约束条件。

如果认为对 $U(t)$ 不加约束时，是表示 $U(t)$ 在空间 R^r 中取值，即认为 $U(t)$ 属于 R^r 空间，往往表示为

$$U(t) \in R^r, \text{ 对于每一个 } t \in [t_0, t_f] \quad (4-8)$$

上式中的符号 \in 表示“属于”， $[t_0, t_f]$ 表示时间闭区间。

对控制 $U(t)$ 加约束条件时，则认为控制 $U(t)$ 在 R^r 空间中的某一个闭集 U 内取值，表示为

$$U(t) \in U, \text{ 对于每一个 } t \in [t_0, t_f] \quad (4-9)$$

我们今后对于 $U(t)$ 不加形如式 (4-7) 那样的不等式约束条件的最优控制问题称为无约束的最优控制，反之则称为有约束的最优控制。

(3) 对于系统的初始状态都是给定的，即

$$x(t_0) = x^{(0)}$$

而在终端时刻 $t = t_f$ ，要求满足终端约束条件：

$$\phi_i(x(t_f), t_f) = 0, \quad i=1, 2, 3, \dots, m, \quad (m \leq n) \quad (4-10)$$

满足终端条件式 (4-10) 的 $x(t_f)$ 可能是一个固定的点，则称为固定终端的最优控制问题，例如 [例 4-1]，[例 4-2]，[例 4-3] 都是这一类。

无终端约束的问题称为自由端点的最优控制问题。

(4) 指标泛函一般的形式是

$$J(U) = \phi(x(t_f), t_f) + \int_{t_0}^{t_f} f_o(x(t), U(t)) dt \quad (4-11)$$

式 (4-11) 等号右侧第一项称为末值项或终端代价，第二项称为积分项。在指标泛函中设置末值项的目的是为了保证在终端时间 t_f 时，系统的终端状态能与给定终端状态尽量接近，而积分项则是为了保证系统的某些综合性能。

如果在指标泛函 $J(U)$ 的表示式中无末值项，即 $\phi(x(t_f), t_f) = 0$ ，则称

$$J(U) = \int_{t_0}^{t_f} f_o(x(t), U(t)) dt \quad (4-12)$$

为积分型性能指标。

如果在指标泛函 $J(U)$ 的表示式中无积分项，即

$$J(U) = \phi(X(t_f)) \quad (4-13)$$

则称 $J(U)$ 为末值型性能指标。

如果指标泛函 $J(U)$ 是有积分项，而且其被积函数

$$f_0(X(t), U(t)) = 1$$

即

$$J(U) = \int_0^{t_f} dt = t_f \quad (4-14)$$

则称为快速控制问题，例如前面举出的（例 4-3）即属此类。

(5) 解最优控制问题要求指标泛函中的被积函数 $f_0(X(t), U(t))$ 对于 $n+r$ 个变量 $x_i(t), u_j(t)$ ($i=1, 2, \dots, n; j=1, 2, \dots, r$) 连续，而对于所有的 $x_i(t)$ ($i=1, 2, \dots, n$) 连续可微。

(6) 状态方程不明显地依赖于时间 t 的系统称为自治系统。自治系统解的轨迹相对于沿时间轴 t 来回移动都是不变的。因此对于自治系统，重要的仅是过程的持续时间，并且可以认为初始时间 $t_0 = 0$ 。

对于非自治系统，其状态方程和指标泛函将是

$$\dot{x}_i(t) = f_i(t, X(t), U(t)), \quad i=1, 2, \dots, n \quad (4-15)$$

$$J(U) = \phi(X(t_f), t_f) + \int_{t_0}^{t_f} f_0(t, X(t), U(t)) dt \quad (4-16)$$

这里初始时间 t_0 是给定的。

我们可以引入一个新的辅助变量 $x_{n+1}(t)$ ，它服从以下状态方程

$$\dot{x}_{n+1}(t) = 1 \quad x_{n+1}(t_0) = t_0 \quad (4-17)$$

于是 $x_{n+1}(t) = t$, 利用引入 $x_{n+1}(t)$, 则可将非自治系统的方程式
(4-15) 写成

$$\dot{x}_i(t) = f_i(x, u), \quad i=1, 2, \dots, n, n+1, \quad f_{n+1}(x, u) = 1 \quad (4-18)$$

这样, 非自治系统与自治系统就无本质的区别了, 只是将状态变量的维数扩大了。

对于离散系统, 其状态方程是

$$x_{k+1} = \varphi(k, x_k, u_k), \quad x_0 = x^{(0)} \\ k=1, 2, \dots, N \quad (4-19)$$

其中 $x_k = (x_{1k}, x_{2k}, \dots, x_{nk})^T$ 是 n 维向量, 而 $u_k = (u_{1k}, u_{2k}, \dots, u_{rk})^T$ 是 r 维向量, $\varphi = (\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_n)^T$ 是 n 维向量函数。

终端约束条件是

$$\psi_i(x_N, N) = 0, \quad i=1, 2, \dots, m \quad (m \leq n) \quad (4-20)$$

对控制 u_k 的约束是

$$\rho_i(k, x_k, u_k) \leq 0, \quad i=1, 2, \dots, l \quad (l \leq r) \quad (4-21)$$

要求解出最优控制 u_k^* , 使指标泛函

$$J(U) = \phi(x_N, N) + \sum_{k=1}^N \varphi_k(k, x_k, u_k) \quad (4-22)$$

达到最小值。

对于非确定性的随机系统, 其状态方程和指标泛函将在第八章中去介绍。

§ 4-2 多元函数的极值

最优控制问题就是求指标泛函的最小值的问题，对于无约束的最优控制通常用变分方法就可以求解，对于有约束的最优控制通常用以变分法为基础的极小值原理（也可以称为极大值原理）去求解，当然对以上两种最优控制也可以用动态规划方法去求解。变分法可以称为解最优控制问题的一个重要工具。变分法与函数求极值的方法是类似的，这一节先简单地将多元函数求极值的方法回顾一下，然后介绍变分法。

设两个自变量 x_1, x_2 的函数 $f(x_1, x_2)$ 在区间 $a < x_1 < b; c < x_2 < d$ 上有定义，并且存在二阶连续偏导数，又设函数 $f(x_1, x_2)$ 在定义区间有极小点 (x_1^0, x_2^0) 。当任意给变量 x_1 和 x_2 一个充分小的变分 $\delta x_1, \delta x_2$ （微分），则可求得函数 f 的增量 Δf 。根据泰勒公式，如果只取 $\delta x_1, \delta x_2$ 的线性和二阶部分，则

$$\Delta f = f(x_1^0 + \delta x_1, x_2^0 + \delta x_2) - f(x_1^0, x_2^0)$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x_1} \left|_{(x_1^0, x_2^0)} \right. \delta x_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} \left|_{(x_1^0, x_2^0)} \right. \delta x_2 +$$

$$+ \frac{1}{2} \left[\delta x_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \delta x_2 \frac{\partial}{\partial x_2} \right]^2 f \left|_{(x_1^0, x_2^0)} \right. \geq 0 \quad (4-23)$$

式中: $\left[\delta x_1 \frac{\partial}{\partial x_1} + \delta x_2 \frac{\partial}{\partial x_2} \right]^2 f$ 表示

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} (\delta x_1)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} (\delta x_1 \delta x_2) + \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} (\delta x_2)^2$$

它是比 $(|\delta x_1|, |\delta x_2|)$ 高阶的无穷小量。

式(4-23)对任意的 δx_1 和 δx_2 都成立, 所以函数在点 (x_1^0, x_2^0) 取极小值(局部的)的必要条件是 Δf 中的线性部分等于零, 即应有

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} \Big|_{(x_1^0, x_2^0)} = 0 \quad (4-24)$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} \Big|_{(x_1^0, x_2^0)} = 0$$

如若式(4-24)的解确实是使函数 f 取极小值, 还必须将式(4-24)代入到式(4-23)中得到的 Δf 满足

$$\begin{aligned} \Delta f &= \frac{1}{2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \Big|_{(x_1^0, x_2^0)} (\delta x_1)^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \Big|_{(x_1^0, x_2^0)} (\delta x_2)^2 + \right. \\ &\quad \left. + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \Big|_{(x_1^0, x_2^0)} \delta x_1 \delta x_2 \right) > 0 \end{aligned} \quad (4-25)$$

将式(4-25)写成矩阵的形式, 即

$$\Delta f = (\delta X)^T \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix}_{(x_1^0, x_2^0)} (\delta X) > 0 \quad (4-26)$$

式中 $\delta X = [\delta x_1, \delta x_2]^T$

当矩阵

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{pmatrix}_{(x_1^0, x_2^0)}$$

是正定的，则式(4-24)就是函数 $f(x_1, x_2)$ 在点 (x_1^0, x_2^0) 取极小值（当然还是局部的）的必要而且充分的条件。

以上结果很容易推广到多元函数。

如果多元函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 在点 $(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$ 存在二阶连续偏导数且有极小值，则

$$\frac{\partial f(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial x_i} \Big|_{(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)} = 0, \\ i = 1, 2, \dots, n \quad (4-27)$$

矩阵

$$\left\{ \frac{\partial^2 f(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial x_i \partial x_j} \right\}_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n} \Big|_{(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)}, \quad (4-28)$$

是正定的。

式(4-27), (4-28)是函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 在点 $(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$ 处取极小值（局部的）的必要而且充分的条件。

§ 4-3 求泛函的极值和条件极值的变分法

依赖于某一类函数中的一个函数或几个函数的函数称为泛函。象上一节所介绍的性能指标 J 取决于向量函数 $x(t)$ 及 $U(t)$ 的选取而定，故称为指标泛函，记作

$$J(u(t)) \quad \text{或} \quad J(u(t), x(t))$$

当函数 $u(t)$ 及 $x(t)$ 之间又必须满足一定的关系（例如前述状态方程）， $u(t)$ 的选取又影响到 $x(t)$ 的选取，往往又将泛函只记作

$$J(u(t))$$

函数 $u(t)$ 称为泛函 $J(u(t))$ 的宗量。宗量 $u(t)$ 的变分 δu 是指两个函数间的差，即

$$\delta u \triangleq u(t) - u^*(t) \quad (4-27)$$

式中符号“ \triangleq ”代表“定义为”的意思。

当宗量的变分取无穷小时，泛函的变化也趋于无穷小，则称泛函对于宗量是连续的。当然这是很不严格的说法。

泛函的变分与函数的微分的定义类似。若连续泛函 $J(u)$ 的增量按泰勒公式，可以表示为

$$\begin{aligned} \Delta J(u) &= J(u + \delta u) - J(u) \\ &= L(u, \delta u) + o(\delta u) \end{aligned} \quad (4-28)$$

上式等号右侧第一项 $L(u, \delta u)$ 是关于 δu 的线性连续泛函，第二项是关于 δu 的高阶无穷小 ($o(\delta u)$) 中当然也包含有 u ，但此时 u 是作为给定的函数)。将式 (4-28) 右侧第一项称为泛函的变分，并记为

$$\begin{aligned} \delta J &= L(u, \delta u) \\ &= \frac{\partial J}{\partial u} \delta u \end{aligned} \quad (4-29)$$

亦即，泛函的变分就是泛函增量的线性的主部。有时也将线性主部称为一次变分。

和函数求极值类似，泛函 $J(u)$ 在 $u^*(t)$ 上达到极值的必要条件是泛函的一次变分等于零，即

$$\delta J = \left. \frac{\partial J(u)}{\partial u} \right|_{u=u^*} \delta u = 0 \quad (4-30)$$

由于 δu 是任意的，所以上述必要条件又可写成

$$\left. \frac{\partial J(u)}{\partial u} \right|_{u=u_0} = 0 \quad (4-31)$$

现在就根据上述原理，求无其他附加条件时泛函的极值条件。

现在我们研究下述泛函

$$J(u) = \int_{t_0}^{t_f} f_0(t, u, \dot{u}) dt \quad (4-32)$$

式中 $\dot{u}(t) = \frac{du}{dt}$, 设在区间 $t_0 \leq t \leq t_f$, $f_0(t, u, \dot{u})$ 是关于 t , $u(t)$, $\dot{u}(t)$ 的连续函数, 且对 t , $u(t)$, $\dot{u}(t)$ 有连续的偏导数。现在需要确定函数 $u^*(t)$, 使泛函 $J(u)$ 取极小值。我们分析一种比较简单的情况, 就是端点固定的情况。这时 $u(t_0)$ 和 $u(t_f)$ 固定。于是端点的边界条件就给定为

$$u(t_0) = u_0, \quad u(t_f) = u_f \quad (4-33)$$

这就意味着, 在端点 $u(t)$ 的变分必须满足

$$\delta u(t_0) = 0, \quad \delta u(t_f) = 0 \quad (4-34)$$

的条件。

假定已经找到了 $u^*(t)$, 现给 $u^*(t)$ 一个变分 $\delta u^*(t)$, 则泛函式 (4-32) 的变分

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left[\frac{\partial f_0}{\partial u} \delta u + \frac{\partial f_0}{\partial \dot{u}} \delta \dot{u} \right] dt \quad (4-35)$$

由于

$$\delta \dot{u} = \frac{d}{dt} \delta u$$

所以由分部积分法得

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left(\left(\frac{\partial f_0}{\partial u} - \frac{d}{dt} \frac{\partial f_0}{\partial \dot{u}} \right) \delta u \right) dt + \left. \frac{\partial f_0}{\partial \dot{u}} \delta u \right|_{t_0}^{t_f} \quad (4-36)$$

根据式 (4-34) 的条件知, 上式等号右侧中的第二项等于零, 所以

$$\delta J = \int_{t_0}^{t_f} \left(\left(\frac{\partial f_0}{\partial u} - \frac{d}{dt} \frac{\partial f_0}{\partial \dot{u}} \right) \delta u \right) dt \quad (4-37)$$

泛函 $J(u(t))$ 取极小值的必要条件是其一次变分等于零, 即有

$$\delta J(u^0(t)) \equiv 0 \quad (4-38)$$

由于 δu 是任意变分, 所以式 (4-38) 的条件又可以成为 $u^0(t)$ 必须满足微分方程

$$\frac{\partial f_0}{\partial u} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial f_0}{\partial \dot{u}} \right) = 0 \quad (4-39)$$

式 (4-39) 就是 Euler 方程。

为了求出使泛函式 (4-32) 取极值的函数, 就须求解欧拉方程。欧拉方程是二阶微分方程, 它的通解包含两个任意常数。在端点固定的情况下, 这两个积分常数正好可以利用两个边界条件式 (4-34) 去决定。一般地说, 二阶微分方程在很多情况下, 还不能很容易地求得解析解。但在几种特定的情况下, Euler 方程是能够积分求解的。

[例 4-4] 求泛函

$$J(x(t)) = \int_0^{\pi} \left(\dot{x}^2 - x^2 \right) dt$$

在边界条件 $x(0) = 0$, $x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1$

下的极值函数。

解：写出欧拉方程

$$\ddot{x}(t) + x = 0$$

这个方程是熟悉的，其通解为

$$x(t) = C_1 \cos t + C_2 \sin t$$

利用边界条件得 $C_1 = 0$, $C_2 = 1$, 所以泛函的极值函数是

$$x(t) = \sin t$$

现在分析含多个未知函数的泛函的极值问题，这时泛函的形式是

$$J(u_1, u_2, \dots, u_n) =$$

$$= \int_{t_0}^{t_f} f_o(t, u_1, u_2, \dots, u_n, \dot{u}_1, \dot{u}_2, \dots, \dot{u}_n) dt \quad (4-40)$$

其中 $u_1 = u_1(t)$, $u_2 = u_2(t)$, ..., $u_n = u_n(t)$ 都是 t 的函数。

为了说明问题，首先从只含有两个未知函数的泛函开始，即泛函取如下的形式

$$J(u_1, u_2) = \int_{t_0}^{t_f} f_o(t, u_1, u_2, \dot{u}_1, \dot{u}_2) dt \quad (4-41)$$

已知边界条件

$$u_1(t_0) = u_{10}, u_2(t_0) = u_{20}, u_1(t_f) = u_{1f}, u_2(t_f) = u_{2f} \quad (4-42)$$