

# 现代控制理论

第一章 绪论

第二章 系统的状态空间模型

第三章 状态空间方程的解

第四章 系统的稳定性

第五章 能控性与能观性

第六章 传递函数的状态空间实现

第七章 状态反馈与状态观测器

第八章 最优性原理与动态规划

第九章 极小值原理

第十章 二次型指标的线性最优控制

中国科学技术大学自动化系



## 本课程的篇章结构

建模	直接获取	第2章 系统的状态空间模型
	模型转换	第2章 系统的状态空间模型 第6章 传递函数的状态空间实现
分析	定量分析	第3章 状态空间状态方程的解
	定性分析	第4章 系统的稳定性 第5章 能控性和能观性
设计	常规控制	第7章 状态反馈和状态观测器
	最优控制	第8章 最优性原理与动态规划 第9章 极小值原理 第10章 二次型指标的最优线性系统



# 第八章 最优性原理与动态规划

### **§ 8.1** 最优控制问题

【例8-1】1969年7月21日美国航天员尼尔·奥尔登·阿姆斯特朗(Neil Alden Armstrong)与同伴巴兹·奥尔德林驾驭由阿波罗11号飞船分离出来的"鹰"号登月舱,踏上了荒芜的月面,实现了人类的首次登月。

最优控制的任务是: 寻求发动机推力的变化规律, 在安全完成任务的前提下, 使登月仓的整个软着陆过程 消耗的燃料最少。



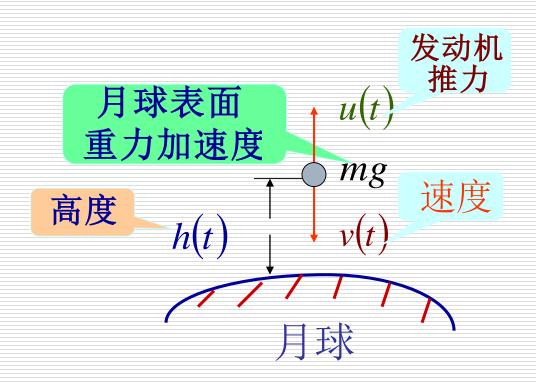


#### 问题:

如何选择发动机推力的变化规律

u(t)

使燃料消耗最少





# 最优的概念与描述

最高、最快、最重、最贵......

最值、最发达、最先进......

最美、最棒、最舒服……

如何用数学描述?



# 最优的概念与描述

### 末值型性能指标 —— 迈耶尔问题

$$J = \varphi[x(t_f), t_f]$$

积分型性能指标 —— 拉格朗日问题

$$J = \int_{t_0}^{t_f} L[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), t] dt$$

复合型性能指标 —— 波尔扎问题

$$J = \varphi[\mathbf{x}(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} L[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), t] dt$$



### 登月舱软着陆的最优控制问题的数学描述

软着陆过程登月仓应满足的动力学方程:

$$\dot{h}(t) = v(t); \quad \dot{v}(t) = \frac{u(t)}{m(t)} - g; \quad \dot{m}(t) = -k \cdot u(t)$$

软着陆的初始条件:

初始时刻 $t_0$ 、高度 $h(t_0)$ 、速度 $v(t_0)$ 、质量 $m(t_0)$ 

软着陆的完成条件:

末态时刻 $t_f$ 自由、 $h(t_f)=0$ 、速度 $v(t_f)=0$ 

发动机推力的变化应在其能力允许的范围之内

$$u_{\min} \le u(t) \le u_{\max}$$

燃料消耗最少的含义:

$$m(t_f)$$
最大。



# 最优控制问题的提法

运动方程(系统的数学模型) 微分方程或差分方程  $\dot{x}(t) = f[x(t), u(t), t]$ 

边界条件(初始条件和目标)目标集多是等式约束  $x(t_0) = x_0$ ,  $\psi[x(t_f), t_f] = 0$ 

控制约束(容许控制)通常是不等式约束 g[x(t),u(t),t] ≥ 0

性能指标 (最优的含义) 一般含有末值项和过程项

$$J = \varphi[\mathbf{x}(t_f), t_f] + \int_{t_0}^{t_f} L[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), t] dt$$



## 最优控制问题的提法

运动方程(系统的数学模型) 微分方程或差分方程 x[k+1] = f(x[k], u[k], k)

边界条件(初始条件和目标)目标集多是等式约束  $x[k_0] = x_0$   $\psi(x[k_f], k_f) = 0$ 

控制约束(容许控制)通常是不等式约束  $g(x[k],u[k],k) \geq 0$ 

性能指标(最优的含义)一般含有末值项和过程项

$$J = \varphi(\mathbf{x}[k_f], k_f) + \sum_{k=0}^{k_f - 1} L(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k)$$



# 最常见的最优控制

### 1. 最少时间控制

$$J = \int_{t_0}^{t_f} dt = t_f - t_0$$

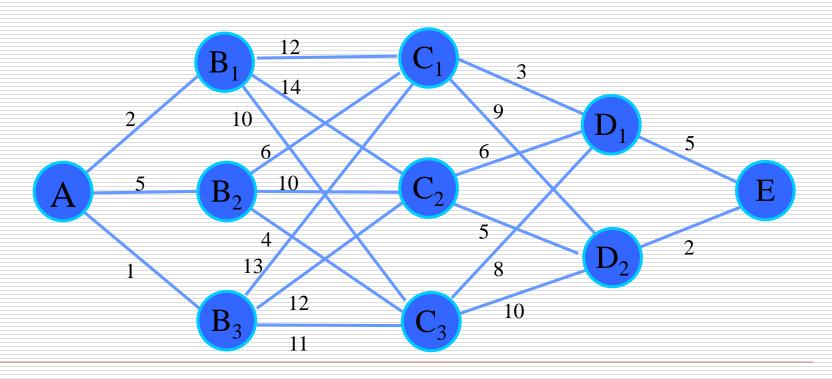
$$J = \int_{t_0}^{t_f} \sum_{j=1}^{m} \left| u_j(t) \right| dt$$

$$J = \int_{t_0}^{t_f} u^T(t)u(t)dt$$

# § 8.2 多阶段决策问题及最优性原理

### 8.2.1 多阶段决策问题

【例8.2】如图,求从A到E的最短路径





## 8.2.2 最优性原理

穷举法: 18条可能的路线,72次加法,比较17次

动态规划法: 逆序计算法, 最优性原理

# 最优性原理(多级决策过程的最优策略)

不论初始状态和初始决策如何,当把其中的任何一级及其状态再作为初始状态时, 其余的决策对此必定也是一个最优策略。

— Richard Ernest Bellman

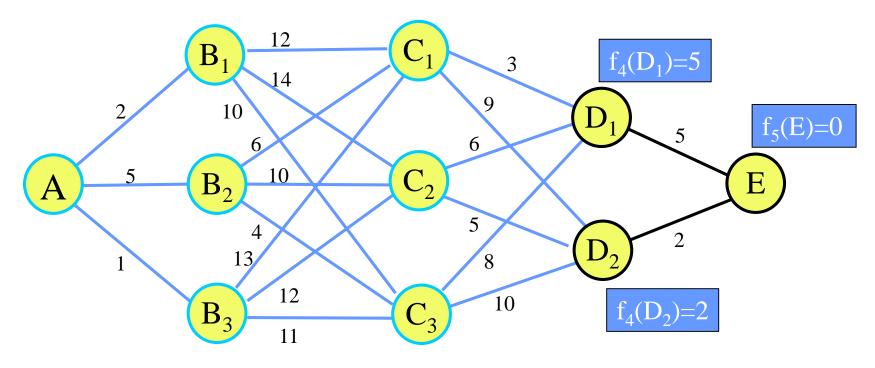


# 理查德·贝尔曼(Richard Ernest Bellman)

贝尔曼(1920.8.26.-1984.3.19.) 美国 数学家,美国国家科学院院士,动态规划理论的创 始人。贝尔曼先后在布鲁克林学院和威斯康星大学 学习数学。随后他在洛斯•阿拉莫斯为一个理论物理 部门的团体工作。于1946年获得普林斯顿大学博 七学位。贝尔曼曾是南加州大学教授,美国艺术与 科学研究院(1975年)以及美国国家工程院院士 (1977年)。由于在决策过程和控制系统理论方 面的贡献,特别是动态规划的发展和应用,他在 1979年被授予电气电子工程师协会奖。

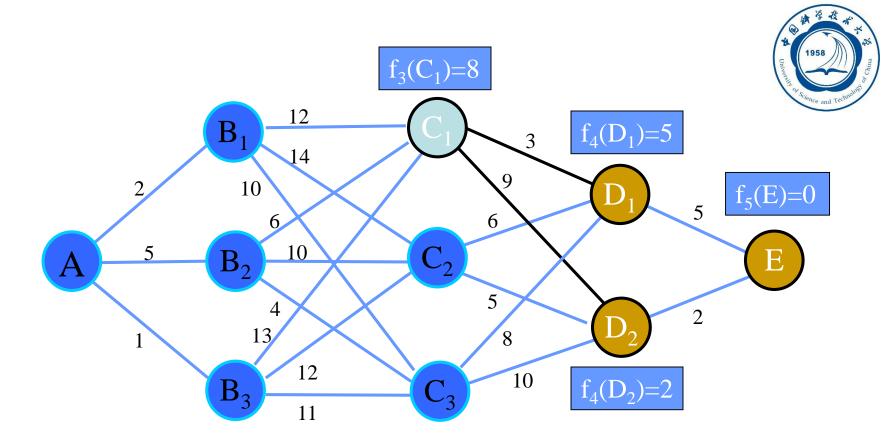
#### 动态规划法求解过程



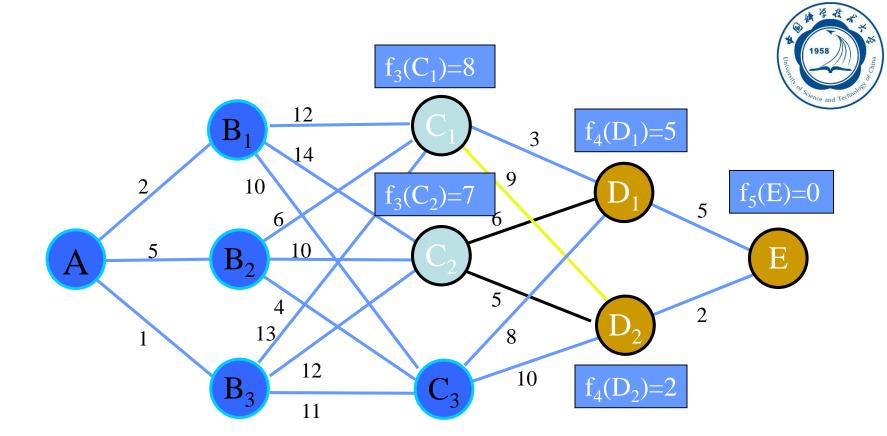


$$f_4(D_1) = d(D_1 \rightarrow E) + f_5(E) = 5 + 0 = 5$$

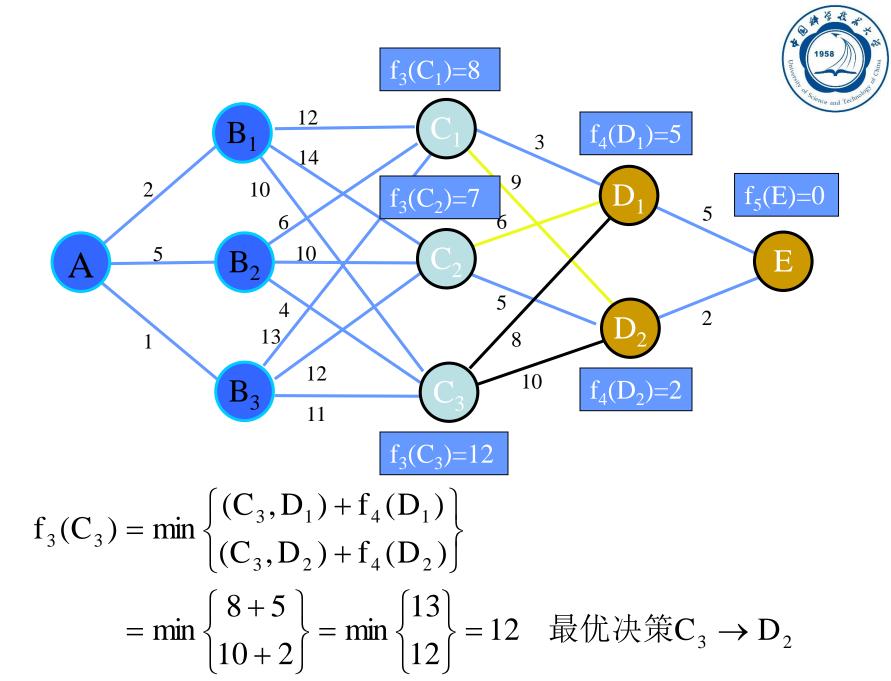
$$f_4(D_2) = d(D_2 \rightarrow E) + f_5(E) = 2 + 0 = 2$$



$$\begin{split} f_3(C_1) &= \min \left\{ \begin{matrix} (C_1, D_1) + f_4(D_1) \\ (C_1, D_2) + f_4(D_2) \end{matrix} \right\} \\ &= \min \left\{ \begin{matrix} 3+5 \\ 9+2 \end{matrix} \right\} = \min \left\{ \begin{matrix} 8 \\ 11 \end{matrix} \right\} = 8 \quad 最优决策C_1 \to D_1 \end{split}$$



$$\begin{split} f_3(C_2) &= \min \left\{ \begin{matrix} (C_2, D_1) + f_4(D_1) \\ (C_2, D_2) + f_4(D_2) \end{matrix} \right\} \\ &= \min \left\{ \begin{matrix} 6+5 \\ 5+2 \end{matrix} \right\} = \min \left\{ \begin{matrix} 11 \\ 7 \end{matrix} \right\} = 7 \quad 最优决策C_2 \to D_2 \end{split}$$



$$f_{2}(B_{1}) = \min \begin{cases} (B_{1}, C_{1}) + f_{3}(C_{1}) \\ (B_{1}, C_{2}) + f_{3}(C_{2}) \\ (B_{1}, C_{3}) + f_{3}(C_{3}) \end{cases} = \min \begin{cases} 12 + 8 \\ 14 + 7 \\ 10 + 12 \end{cases} = \min \begin{cases} 20 \\ 21 \\ 22 \end{cases} = 20$$

最优决策 $B_1 \rightarrow C_1$ 

$$f_{2}(B_{2}) = \min \begin{cases} (B_{2}, C_{1}) + f_{3}(C_{1}) \\ (B_{2}, C_{2}) + f_{3}(C_{2}) \\ (B_{2}, C_{3}) + f_{3}(C_{3}) \end{cases} = \min \begin{cases} 6 + 8 \\ 10 + 7 \\ 4 + 12 \end{cases} = \min \begin{cases} 14 \\ 17 \\ 16 \end{cases} = 14$$

最优决策 $B_2 \rightarrow C_1$ 

$$f_{2}(B_{1})=20$$

$$f_{3}(C_{1})=8$$

$$f_{4}(D_{1})=5$$

$$f_{5}(E)=0$$

$$f_{2}(B_{3})=19$$

$$f_{2}(B_{3})=19$$

$$f_{3}(C_{2})=7$$

$$f_{3}(C_{2})=7$$

$$f_{4}(D_{2})=2$$

$$f_{2}(B_{3})=19$$

$$f_{3}(C_{3})=12$$

$$f_{4}(D_{2})=2$$

$$f_{5}(B_{3})=19$$

$$f_{13}(B_{3},C_{1})+f_{3}(C_{1})$$

$$f_{2}(B_{3},C_{2})+f_{3}(C_{2})$$

$$f_{3}(C_{3})=12$$

$$f_{4}(D_{2})=2$$

$$f_{11}+12$$

$$f_{21}+26$$

$$f_{3}(D_{2})=19$$

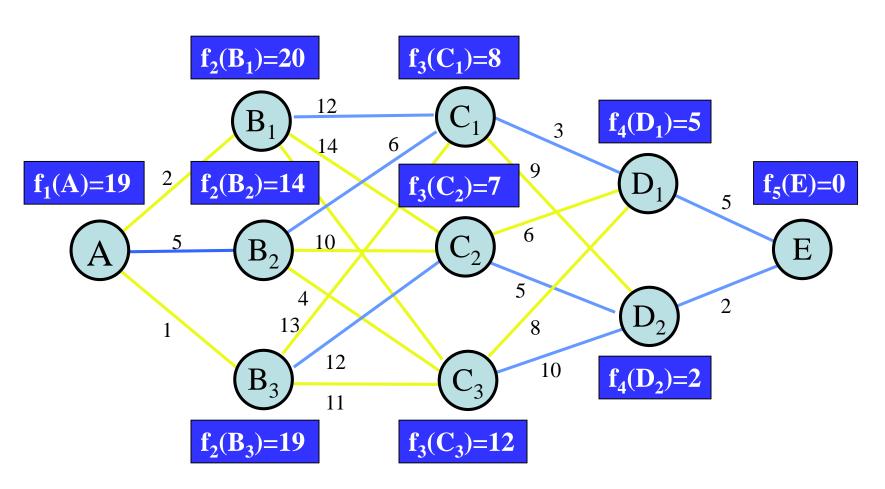
$$f_{3}(D_{3})=19$$

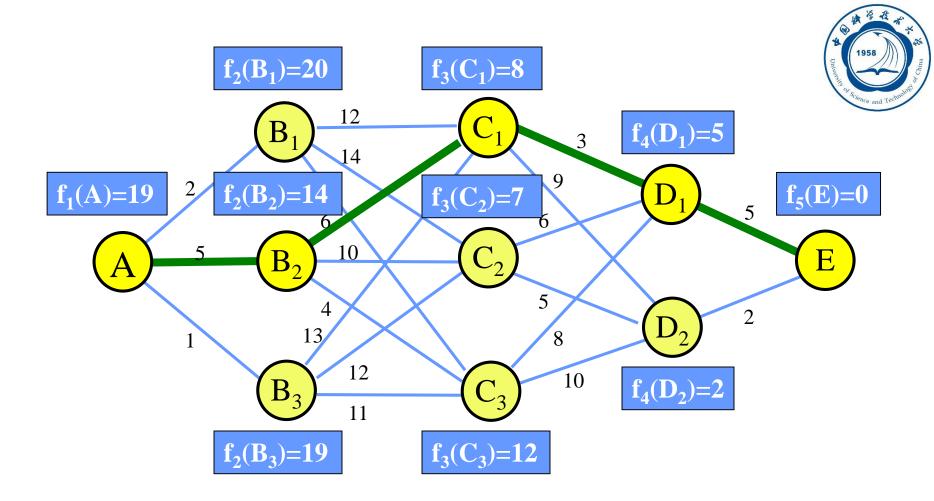
$$f_{4}(D_{3})=19$$

最优决策 $B_3 \rightarrow C_2$ 

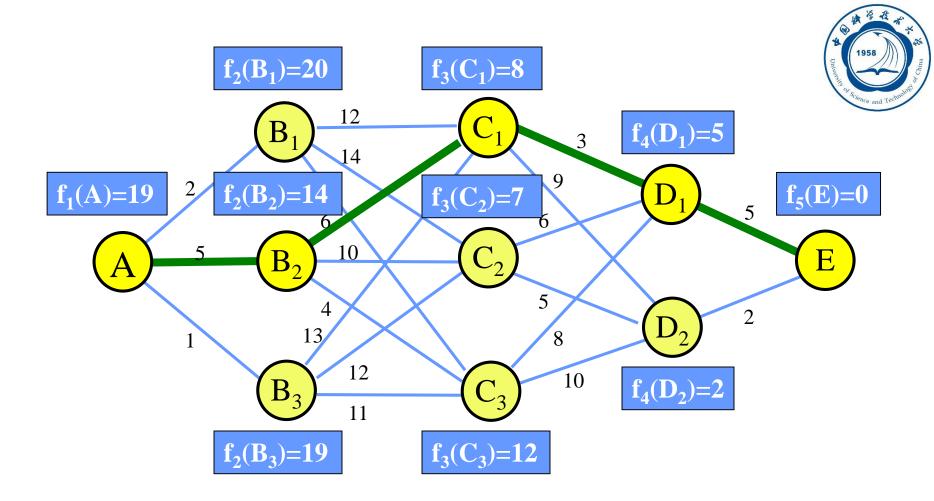
最优决策 $A \rightarrow B_2$ 







状态 最优决策 状态 最优决策 状态 最优决策 状态 最优决策 状态 A (A,B<sub>2</sub>) B<sub>2</sub> (B<sub>2</sub>,C<sub>1</sub>) C<sub>1</sub> (C<sub>1</sub>,D<sub>1</sub>) D<sub>1</sub> (D<sub>1</sub>,E) E 从A到E的最短路径为19,路线为A→B<sub>2</sub>→C<sub>1</sub>→D<sub>1</sub>→E



从A到E的最短路径为19,路线为A $\rightarrow$ B<sub>2</sub> $\rightarrow$ C<sub>1</sub> $\rightarrow$ D<sub>1</sub> $\rightarrow$ E

穷 举 法: 18条可能的路线,72次加法,比较17次

动态规划法: 20次加法, 比较11次



### §8.3 离散动态规划

### 8.3.1 离散时间最优控制问题

运动方程(系统的数学模型)微分方程或差分方程 x[k+1] = f(x[k], u[k], k)

边界条件(初始条件和目标)目标集多是等式约束  $x[k_0] = x_0$   $\psi(x[k_f], k_f) = 0$ 

控制约束 (容许控制) 通常是不等式约束  $g(x[k],u[k],k) \ge 0$ 

性能指标 (最优的含义) 一般含有末值项和过程项

$$J = \varphi(\mathbf{x}[k_f], k_f) + \sum_{k=0}^{k_f - 1} L(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k)$$

【例 8.3】已知离散系统方程

$$x[k+1] = 2x[k] + u[k], \quad x[0] = 1$$

及代价函数

$$J = x^{2}[3] + \sum_{k=0}^{2} (x^{2}[k] + u^{2}[k])$$

系统的状态 x[k] 和控制 u[k] 均不受约束。试求最优控制序列  $\{u^*[k], k=0,1,2\}$ 

使代价函数最小。

3级最优决策问题,依最优性原理,保证后段决策最优

#### 状态方程及初态

$$x[k+1] = 2x[k] + u[k], x[0] = 1$$

代价函数

$$J = x^{2}[3] + \sum_{k=0}^{2} (x^{2}[k] + u^{2}[k])$$

#### 后段代价函数

$$J_3 = x^2[3]$$

$$J_2 = x^2[2] + u^2[2] + J_3$$

$$J_1 = x^2[1] + u^2[1] + J_2$$

$$J_0 = J = x^2[0] + u^2[0] + J_1$$

#### 注意到x[k+1]仅与x[k]及u[k]有关,于是可依次得到

$$J_2 = x^2[2] + u^2[2] + x^2[3] = x^2[2] + u^2[2] + (2x[2] + u[2])^2$$

$$J_2 = x^2[2] + u^2[2] + x^2[3] = x^2[2] + u^2[2] + (2x[2] + u[2])^2$$

为使 J, 达到最优, 注意到控制无约束, 立即有

$$\frac{\partial J_2}{\partial u[2]} = 2u[2] + 2(2x[2] + u[2]) = 0$$

#### 于是

$$u^*[2] = -x[2]$$

$$J_2^* = x^2[2] + (u^*[2])^2 + (2x[2] + u^*[2])^2 = 3x^2[2]$$

#### 以此为基点再考查

$$J_1 = x^2[1] + u^2[1] + 3x^2[2] = x^2[1] + u^2[1] + 3(2x[1] + u[1])^2$$
 同样

$$\frac{\partial J_1}{\partial u[1]} = 2u[1] + 6(2x[1] + u[1]) = 0 \qquad \qquad \qquad \qquad u^*[1] = -1.5x[1]$$

$$J_1^* = x^2[1] + (u^*[1])^2 + 3(2x[1] + u^*[1])^2 = 4x^2[1]$$

循此法再继续做下去,注意到系统的初始条件 x[0]=1

$$J_0 = x^2[0] + u^2[0] + J_1 = x^2[0] + u^2[0] + 4x^2[1]$$

$$J = J_0 = x^2[0] + u^2[0] + 4(2x[0] + u[0])^2$$

$$\frac{\partial J^*}{\partial u[0]} = 2u[0] + 8(2x[0] + u[0]) = 0$$

$$u^*[0] = -1.6x[0] \qquad x[0] = 1 \qquad u^*[0] = -1.6$$

#### 这就是最初的最优控制,同时最终的代价函数是

$$J = x^{2}[0] + u^{2}[0] + 4(2x[0] + u[0])^{2} = 4.2$$

#### 将前面得到最优控制关系代入系统的状态方程

$$x[k+1] = 2x[k] + u[k], \quad x[0] = 1$$
  
 $u^*[2] = -x[2] \qquad u^*[1] = -1.5x[1] \qquad u^*[0] = -1.6x[0] = -1.6$ 

#### 可依次得到

$$x^*[1] = 2x[0] + u^*[0] = 0.4,$$
  $u^*[1] = -1.5x^*[1] = -0.6$   
 $x^*[2] = 2x[1] + u^*[1] = 0.2,$   $u^*[2] = -x^*[2] = -0.2$   
 $x^*[3] = 2x[2] + u^*[2] = 0.2$ 

得到本例题要求的最优控制序列、最优轨线和最优的代价函数是:

$$u^* = \{-1.6, -0.6, -0.2\}, \qquad x^* = \{1, 0.4, 0.2, 0.2\}, \qquad J^* = 4.2$$

#### 将前面得到最优控制关系代入系统的状态方程

$$x[k+1] = 2x[k] + u[k], \quad x[0] = 1$$
  
 $u^*[2] = -x[2] \qquad u^*[1] = -1.5x[1] \qquad u^*[0] = -1.6x[0] = -1.6$ 

#### 可依次得到

$$x^*[1] = 2x[0] + u^*[0] = 0.4,$$
  $u^*[1] = -1.5x^*[1] = -0.6$   
 $x^*[2] = 2x[1] + u^*[1] = 0.2,$   $u^*[2] = -x^*[2] = -0.2$   
 $x^*[3] = 2x[2] + u^*[2] = 0.2$ 

得到本例题要求的最优控制序列、最优轨线和最优的代价函数是:

$$u^* = \{-1.6, -0.6, -0.2\}, \qquad x^* = \{1, 0.4, 0.2, 0.2\}, \qquad J^* = 4.2$$



# §8.4 连续动态规划

(自学)

习题

4-1, 4-4, 4-7