



# 现代控制理论

第一章	绪论	第六章	传递函数的状态空间实现
第二章	系统的状态空间模型	第七章	状态反馈与状态观测器
第三章	状态空间方程的解	第八章	最优性原理与动态规划
第四章	系统的稳定性	第九章	极小值原理
第五章	能控性与能观性	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

2020.2.-6.



## 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

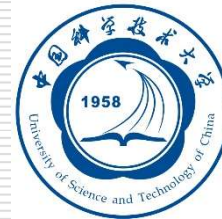
---

## § 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·奥尔德林驾馭由阿波罗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。

---



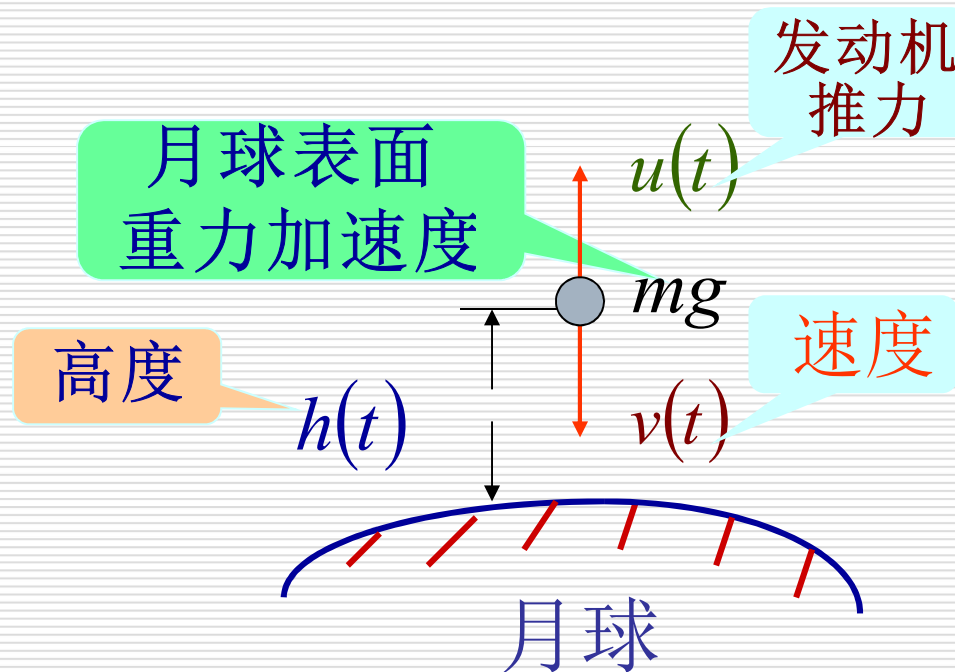
登月舱软着陆的最优控制问题。在月球表面着陆时速度、高度必须为零；由对发动机的推力控制完成

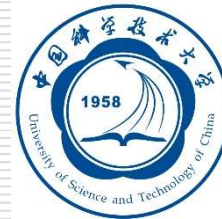
问题：

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

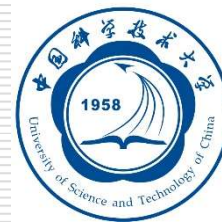
$$J = \varphi[\mathbf{x}(t_f), t_f]$$

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

软着陆过程登月舱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  $v(t_f) = 0$

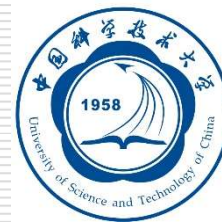
发动机推力的变化应在其能力允许的范围之内

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

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

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{f}[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), t]$$

**边界条件**（初始条件和目标）目标集多是等式约束

$$\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0, \quad \psi[\mathbf{x}(t_f), t_f] = \mathbf{0}$$

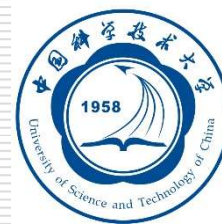
**控制约束**（容许控制）通常是不等式约束

$$\mathbf{g}[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), t] \geq \mathbf{0}$$

**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

$$\mathbf{x}[k+1] = \mathbf{f}(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k)$$

**边界条件**（初始条件和目标）目标集多是等式约束

$$\mathbf{x}[k_0] = \mathbf{x}_0 \quad \psi(\mathbf{x}[k_f], k_f) = 0$$

**控制约束**（容许控制）通常是不等式约束

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k) \geq 0$$

**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

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

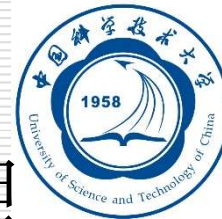
2. 最少燃料控制

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

3. 最少能量控制

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

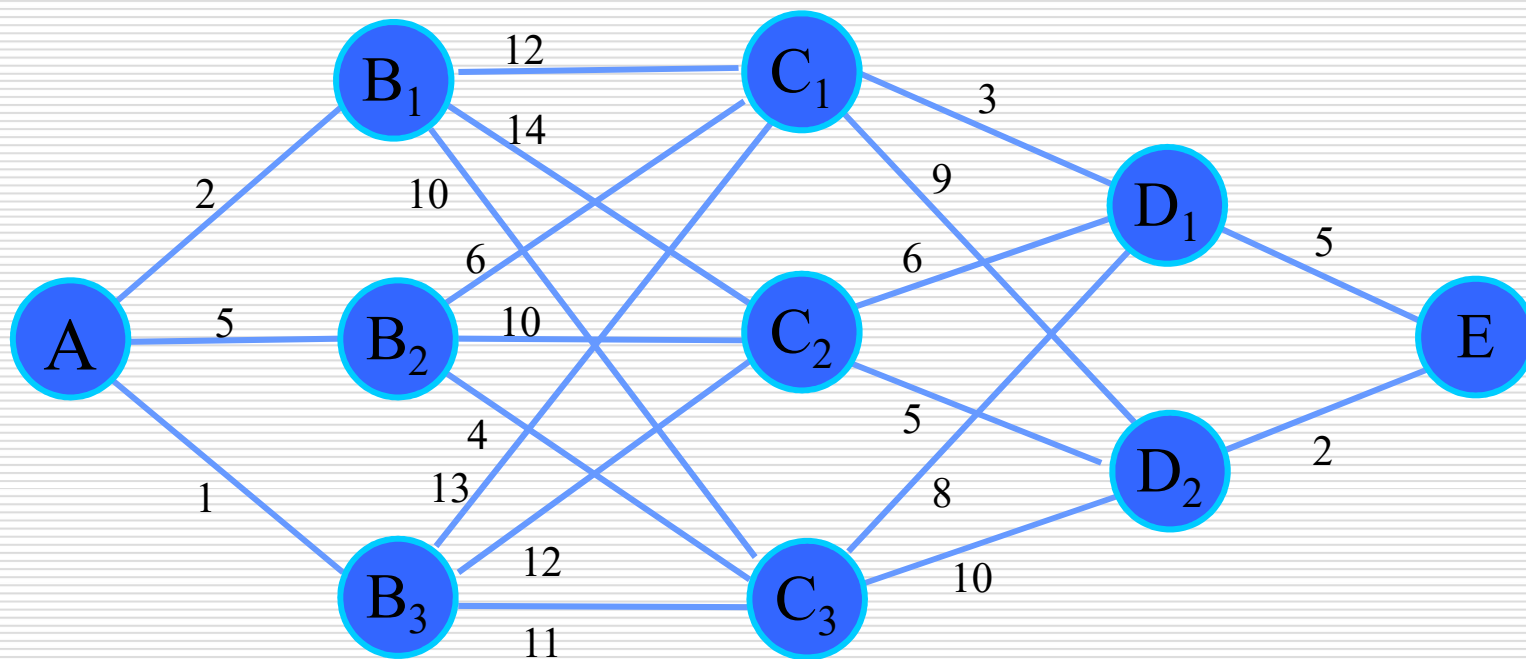
---

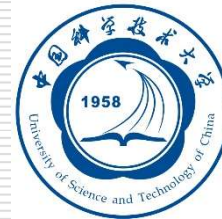


## § 8.2 多阶段决策问题及最优性原理

### 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

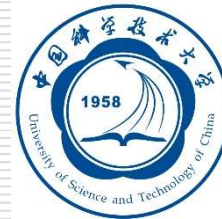
动态规划法：逆序计算法，最优性原理

**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**

---

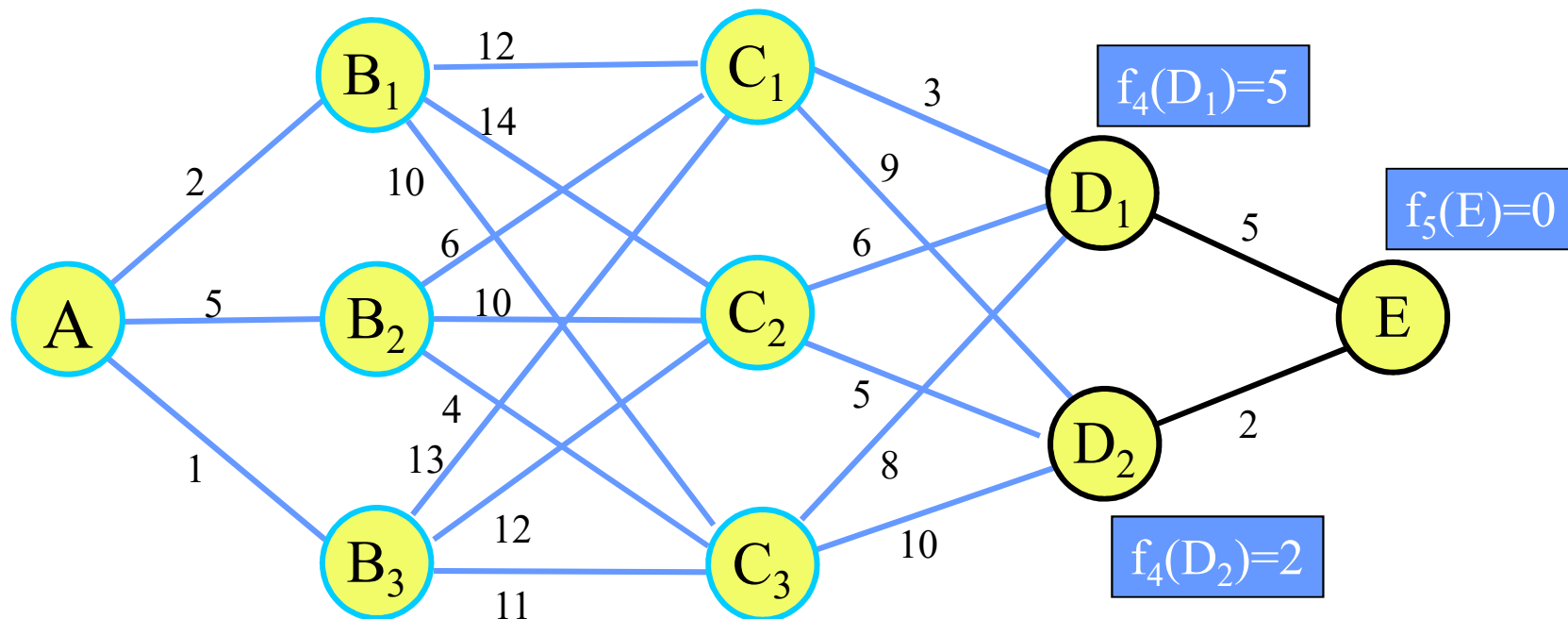


# 理查德·贝尔曼 (Richard Ernest Bellman)

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士学位。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。

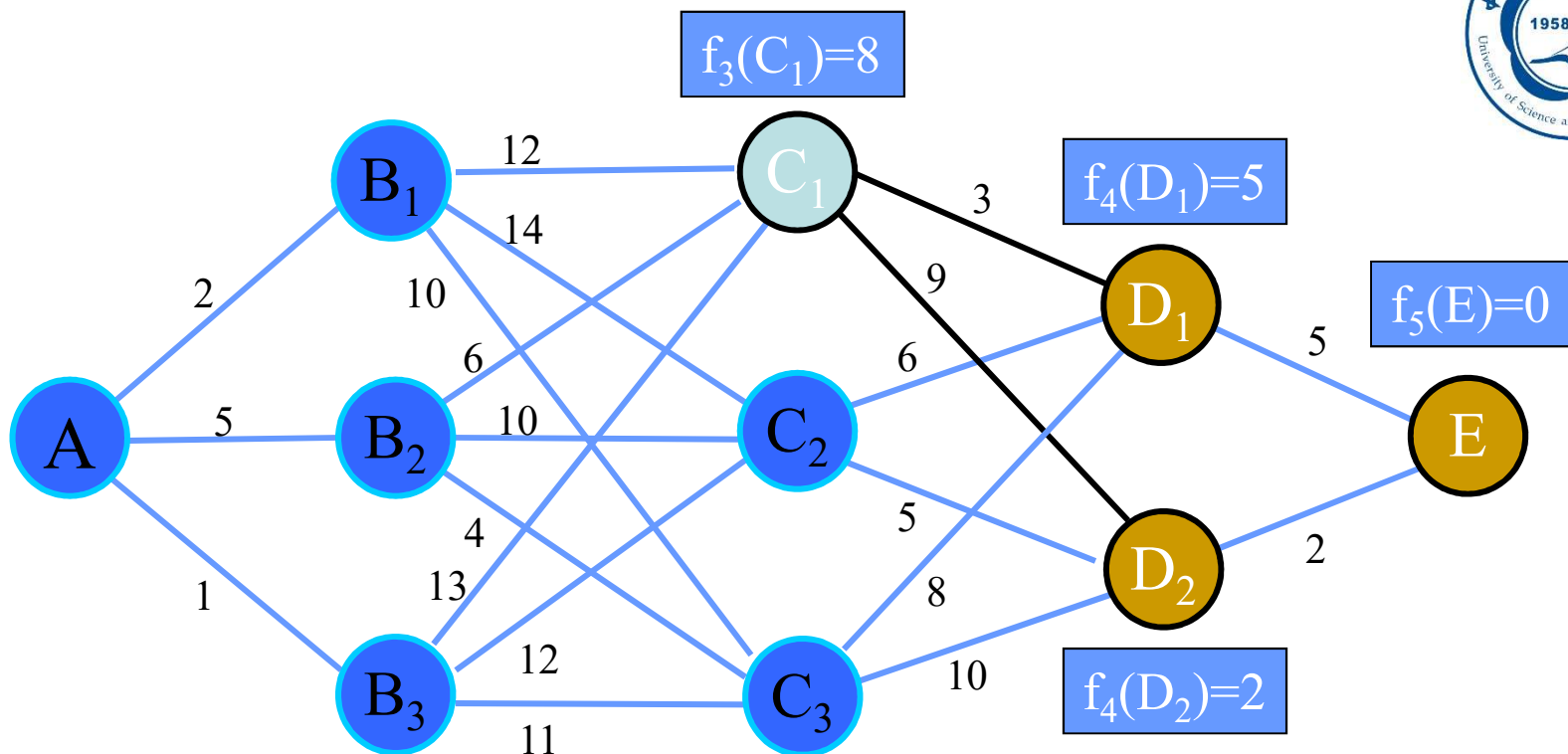


## 动态规划法求解过程



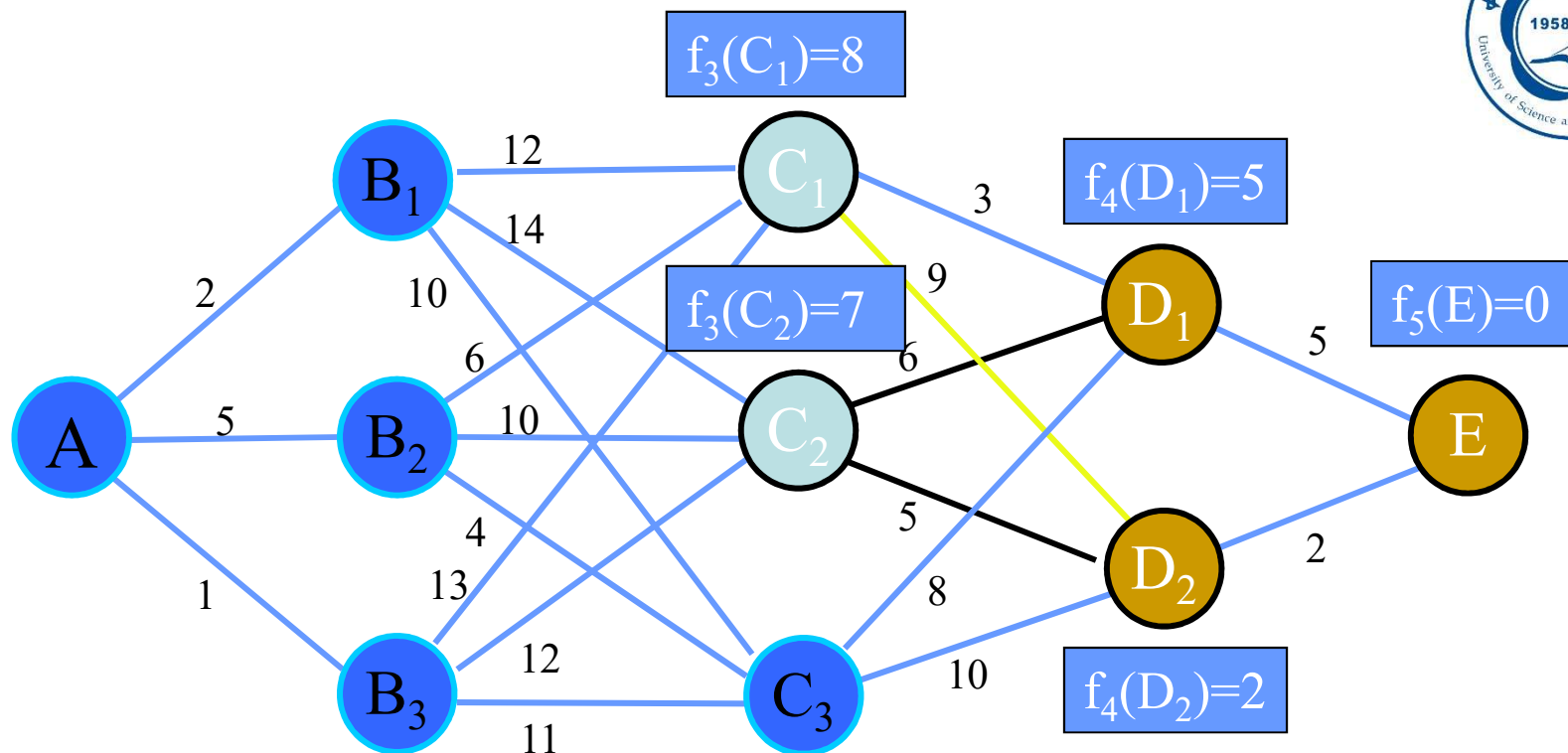
$$f_4(D_1) = d(D_1 \rightarrow E) + f_5(E) = 5 + 0 = 5$$

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

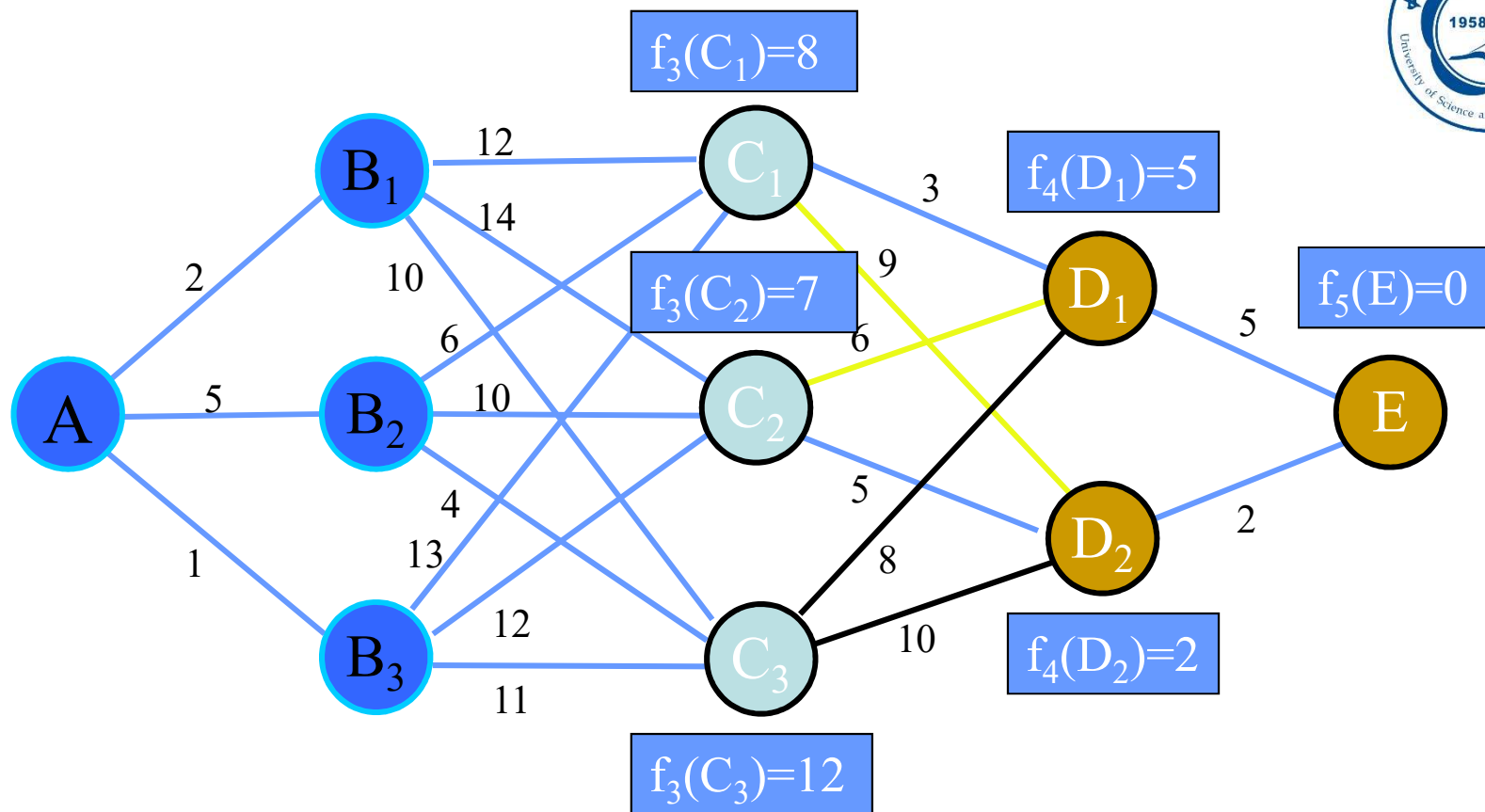
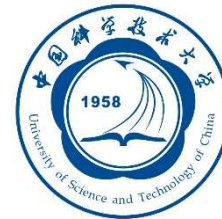


$$\begin{aligned} f_3(C_1) &= \min \left\{ \begin{array}{l} (C_1, D_1) + f_4(D_1) \\ (C_1, D_2) + f_4(D_2) \end{array} \right\} \\ &= \min \left\{ \begin{array}{l} 3 + 5 \\ 9 + 2 \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 8 \\ 11 \end{array} \right\} = 8 \quad \text{最优决策 } C_1 \rightarrow D_1 \end{aligned}$$

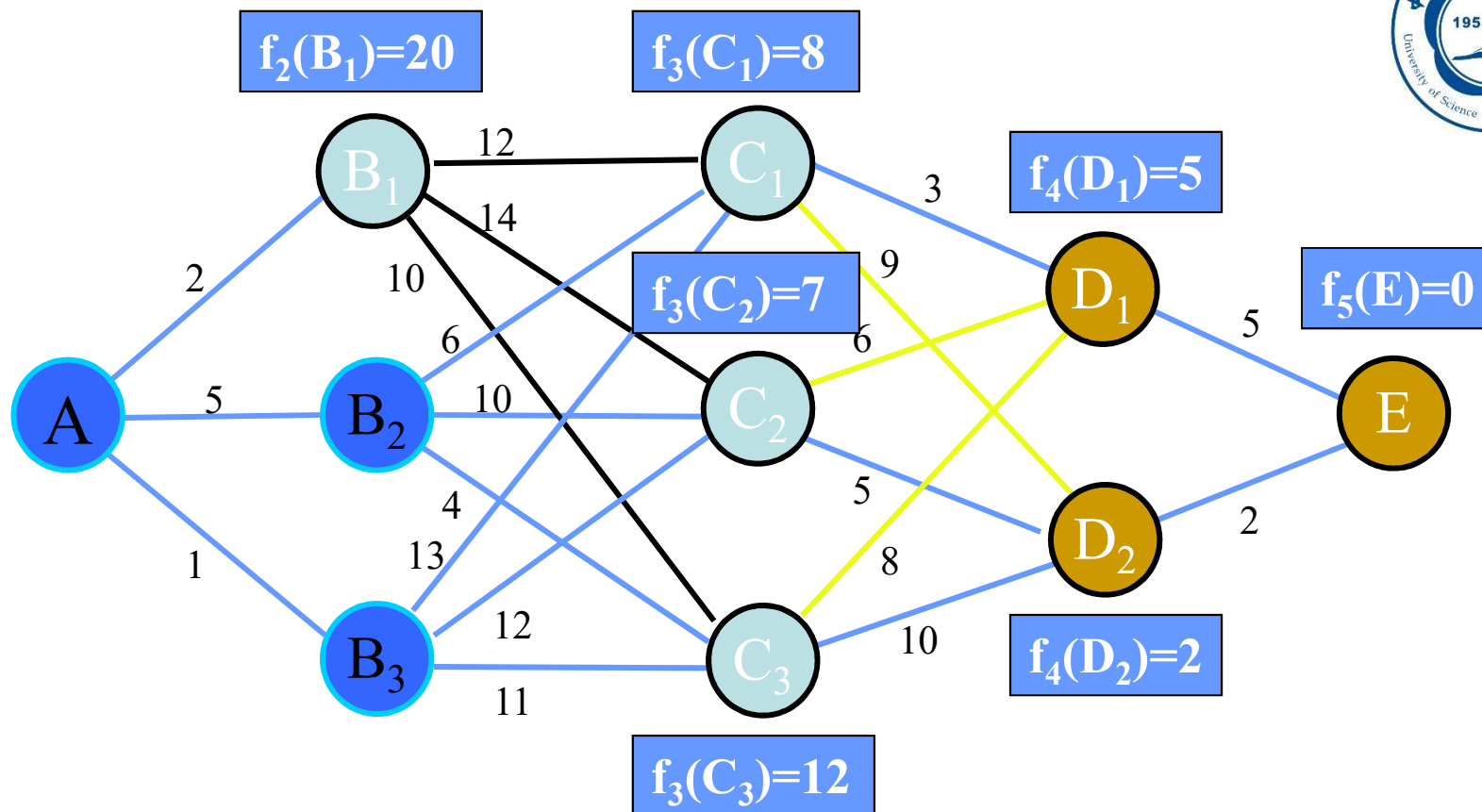




$$\begin{aligned}
 f_3(C_2) &= \min \left\{ \begin{aligned} &(C_2, D_1) + f_4(D_1) \\ &(C_2, D_2) + f_4(D_2) \end{aligned} \right\} \\
 &= \min \left\{ \begin{aligned} &6 + 5 \\ &5 + 2 \end{aligned} \right\} = \min \left\{ \begin{aligned} &11 \\ &7 \end{aligned} \right\} = 7 \quad \text{最优决策 } C_2 \rightarrow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

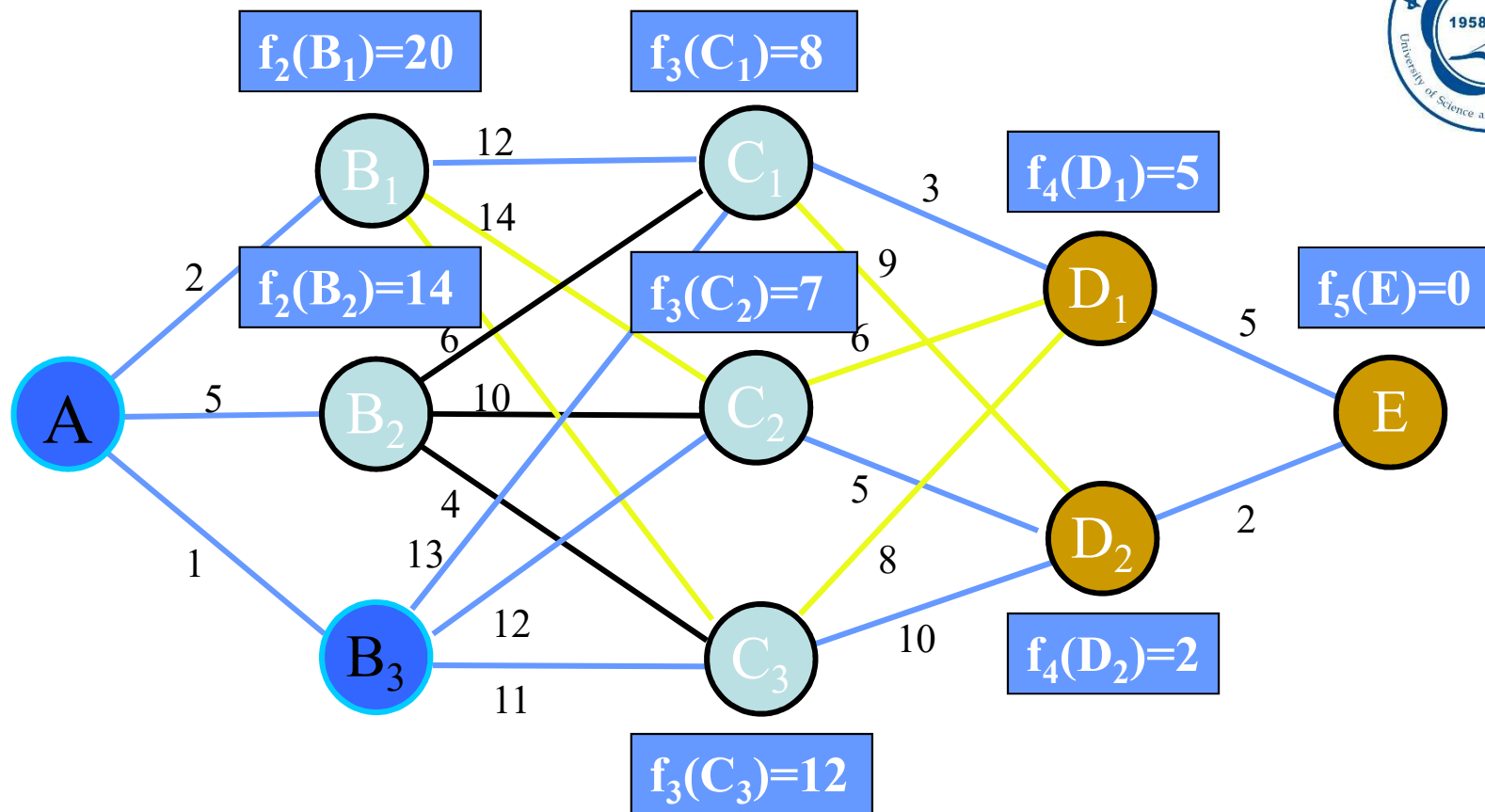
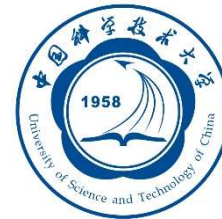


$$\begin{aligned}
 f_3(C_3) &= \min \left\{ \begin{aligned} &(C_3, D_1) + f_4(D_1) \\ &(C_3, D_2) + f_4(D_2) \end{aligned} \right\} \\
 &= \min \left\{ \begin{aligned} &8 + 5 \\ &10 + 2 \end{aligned} \right\} = \min \left\{ \begin{aligned} &13 \\ &12 \end{aligned} \right\} = 12 \quad \text{最优决策 } C_3 \rightarrow D_2
 \end{aligned}$$



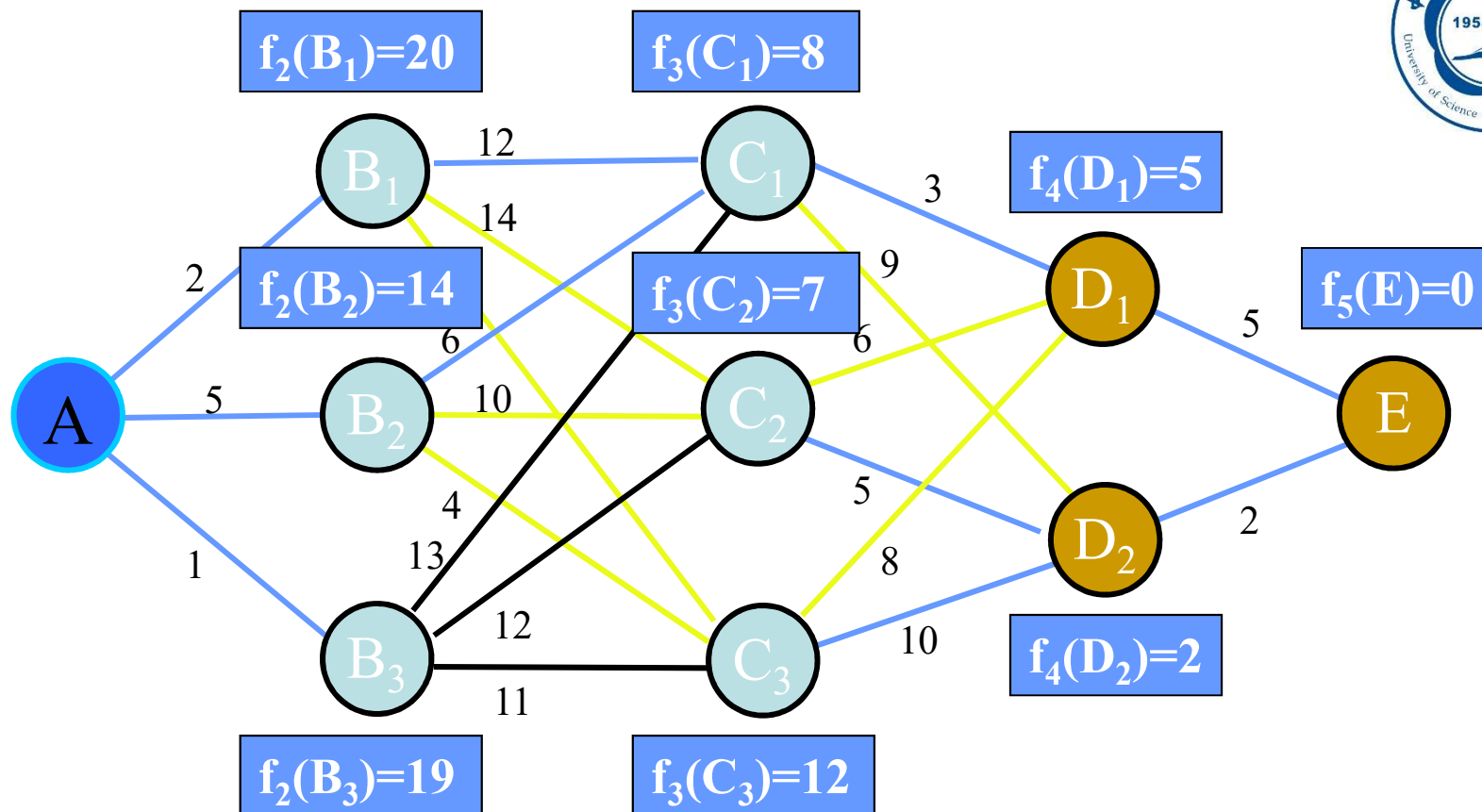
$$f_2(B_1) = \min \left\{ \begin{array}{l} (B_1, C_1) + f_3(C_1) \\ (B_1, C_2) + f_3(C_2) \\ (B_1, C_3) + f_3(C_3) \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 12 + 8 \\ 14 + 7 \\ 10 + 12 \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 20 \\ 21 \\ 22 \end{array} \right\} = 20$$

最优决策  $B_1 \rightarrow C_1$



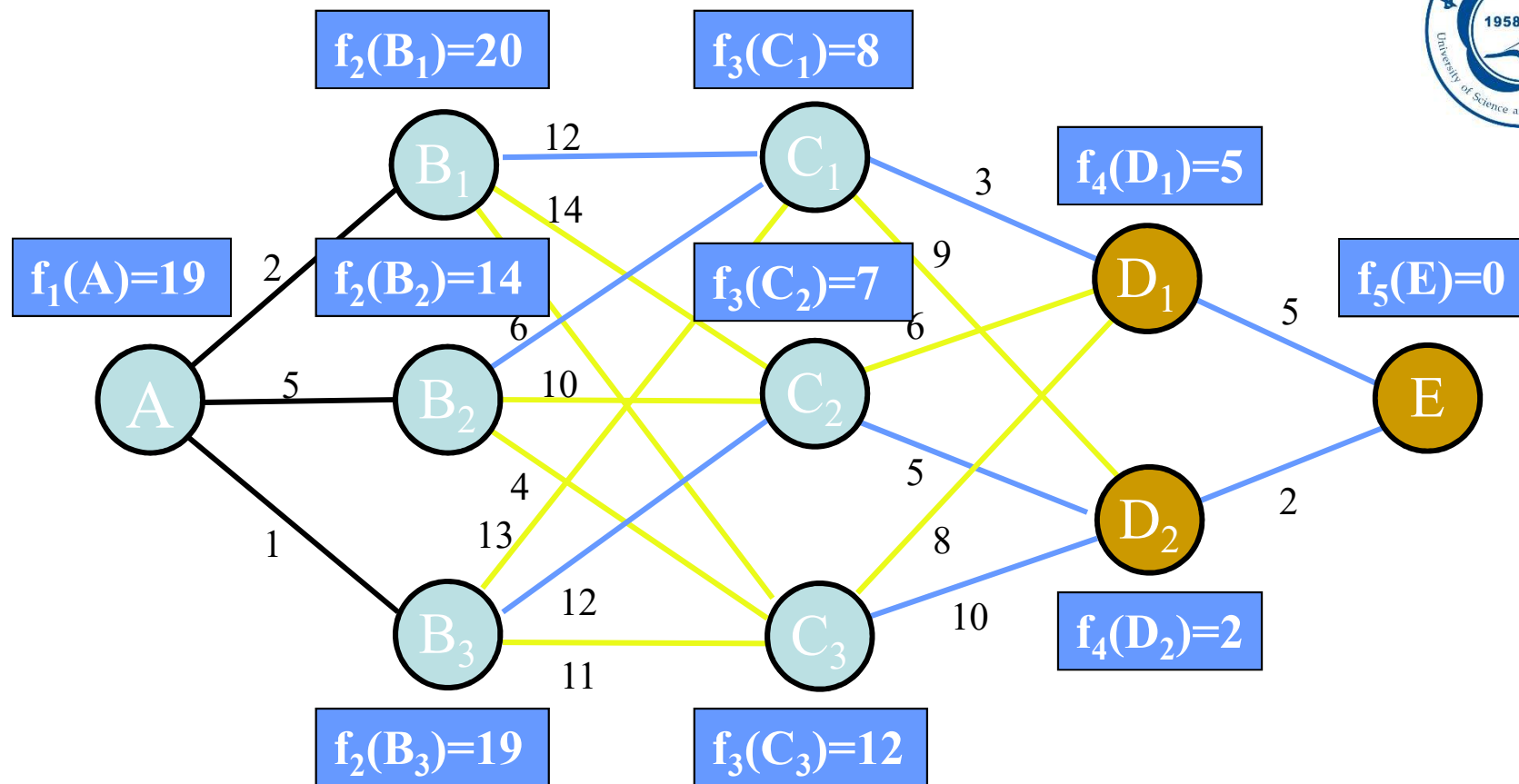
$$f_2(B_2) = \min \begin{Bmatrix} (B_2, C_1) + f_3(C_1) \\ (B_2, C_2) + f_3(C_2) \\ (B_2, C_3) + f_3(C_3) \end{Bmatrix} = \min \begin{Bmatrix} 6 + 8 \\ 10 + 7 \\ 4 + 12 \end{Bmatrix} = \min \begin{Bmatrix} 14 \\ 17 \\ 16 \end{Bmatrix} = 14$$

最优决策  $B_2 \rightarrow C_1$



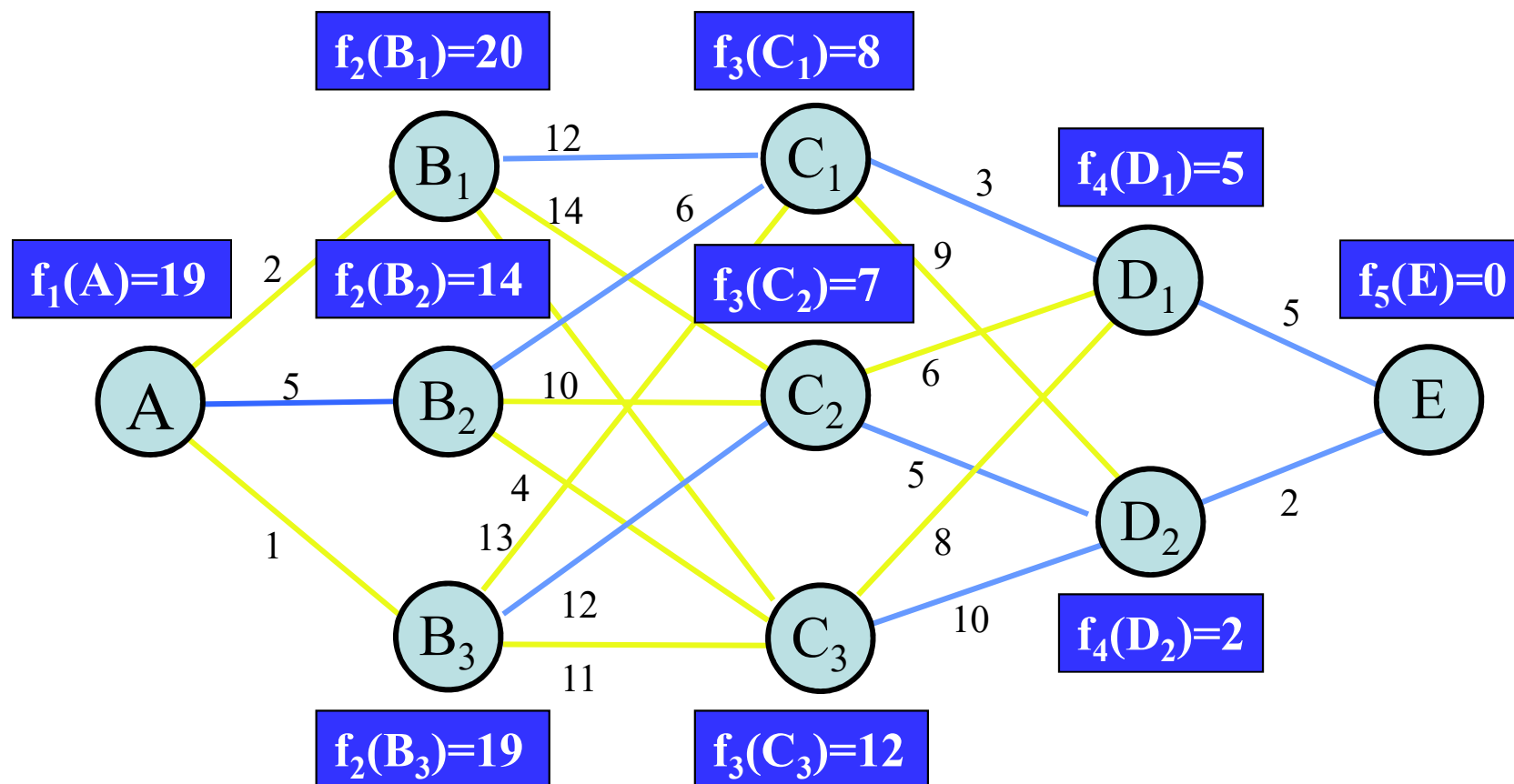
$$f_2(B_3) = \min \left\{ \begin{array}{l} (B_3, C_1) + f_3(C_1) \\ (B_3, C_2) + f_3(C_2) \\ (B_3, C_3) + f_3(C_3) \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 13 + 8 \\ 12 + 7 \\ 11 + 12 \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 21 \\ 19 \\ 23 \end{array} \right\} = 19$$

最优决策  $B_3 \rightarrow C_2$

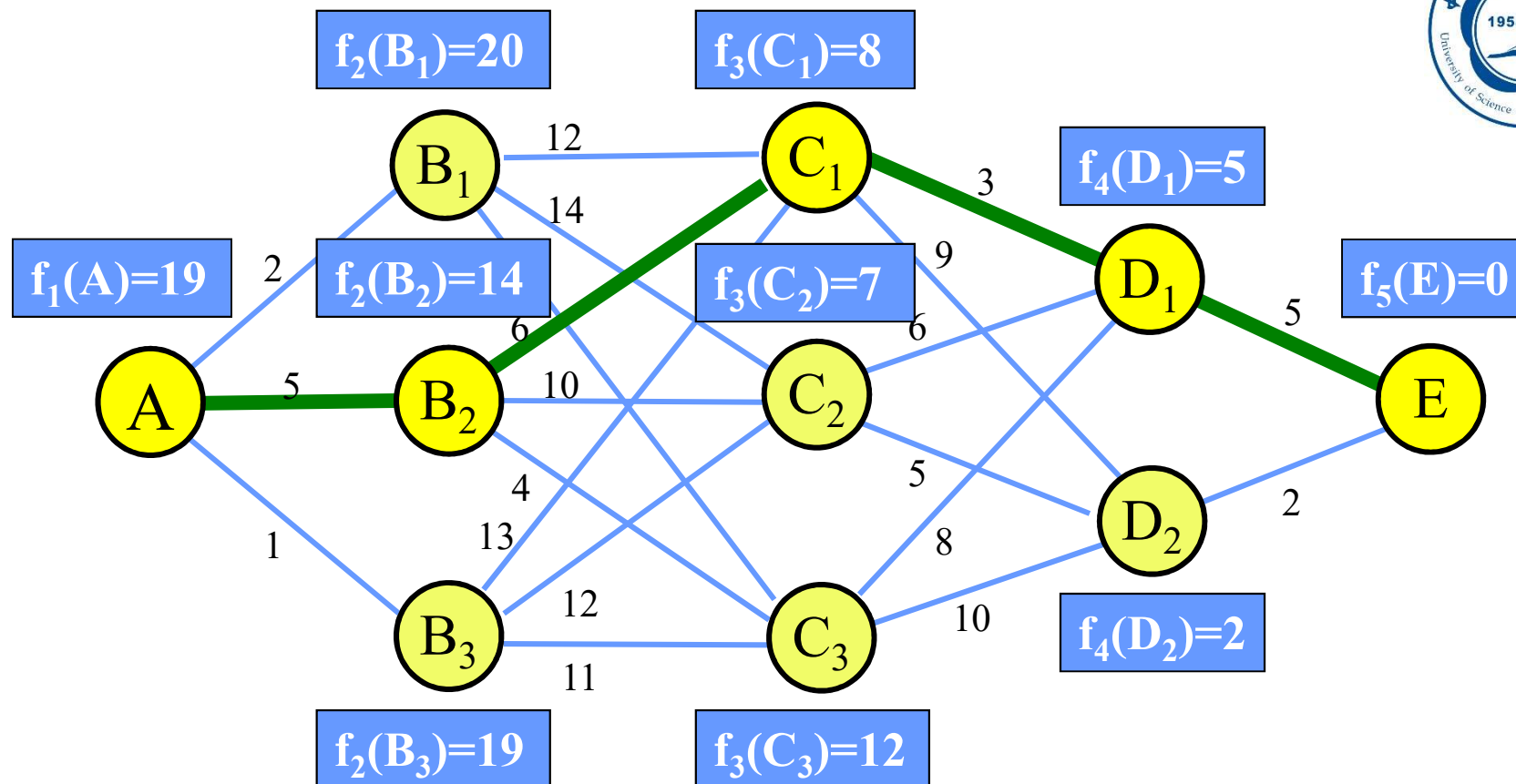


$$f_1(A) = \min \left\{ \begin{array}{l} (A, B_1) + f_2(B_1) \\ (A, B_2) + f_2(B_2) \\ (A, B_3) + f_2(B_3) \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 2 + 20 \\ 5 + 14 \\ 1 + 19 \end{array} \right\} = \min \left\{ \begin{array}{l} 22 \\ 19 \\ 20 \end{array} \right\} = 19$$

最优决策  $A \rightarrow B_2$



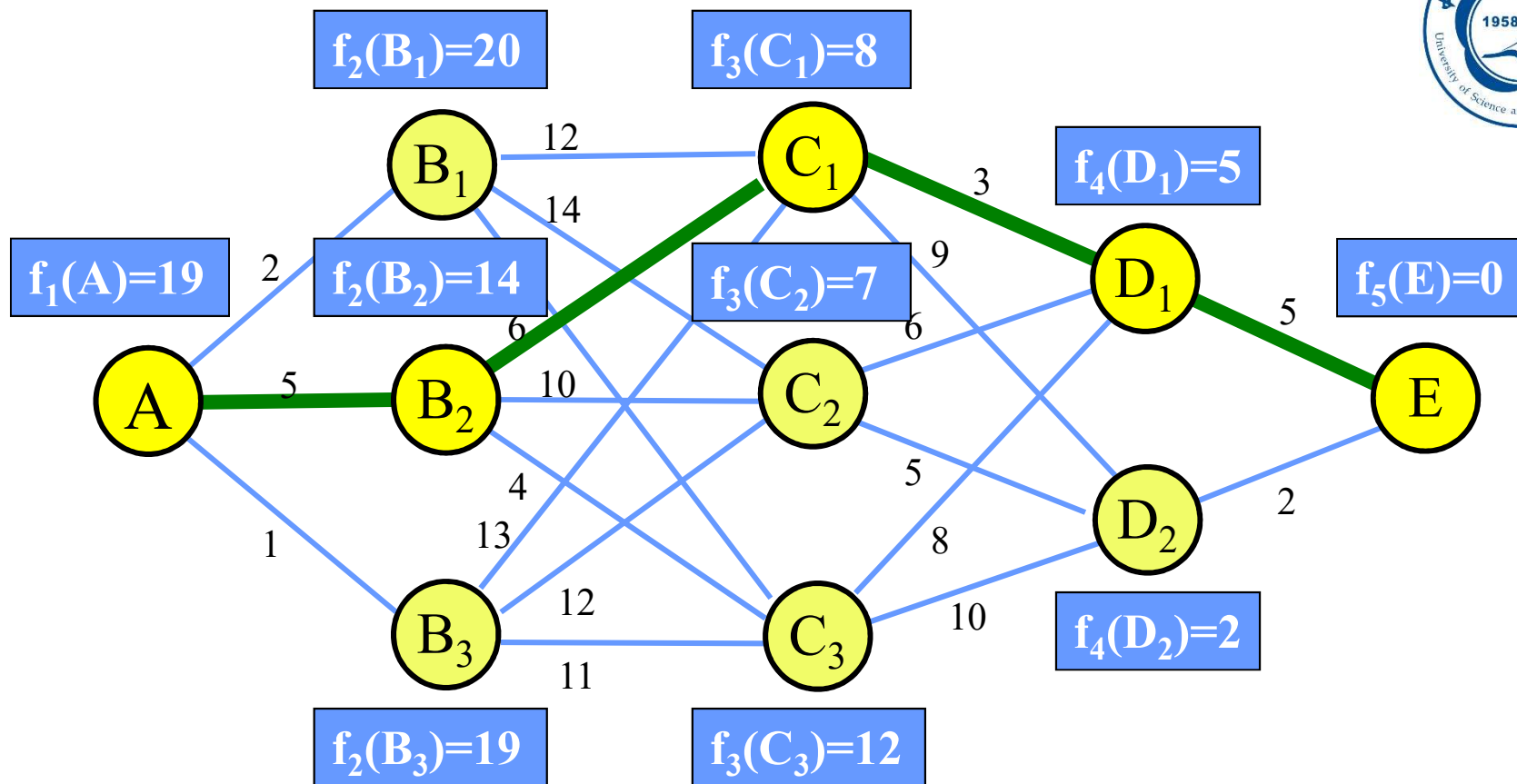
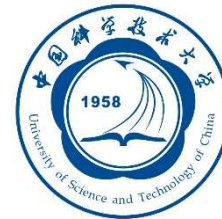




状态 最优决策 状态 最优决策 状态 最优决策 状态 最优决策 状态

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

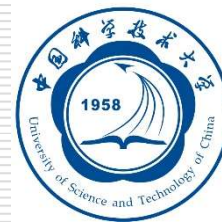
从A到E的最短路径为19, 路线为A → B<sub>2</sub> → C<sub>1</sub> → D<sub>1</sub> → E



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

$$\mathbf{x}[k+1] = \mathbf{f}(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k)$$

**边界条件**（初始条件和目标）目标集多是等式约束

$$\mathbf{x}[k_0] = \mathbf{x}_0 \quad \psi(\mathbf{x}[k_f], k_f) = 0$$

**控制约束**（容许控制）通常是不等式约束

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}[k], \mathbf{u}[k], k) \geq 0$$

**性能指标**（最优的含义）一般含有末值项和过程项

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



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

【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**



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

状态方程及初态

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

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**

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



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

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

为使  $J_2$  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

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

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



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

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

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

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

循此法再继续做下去，注意到系统的初始条件  $x[0] = 1$





## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

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

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

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

$$u^*[0] = -1.6x[0] \xrightarrow{x[0]=1} u^*[0] = -1.6$$

**这就是最初的最优控制，同时最终的代价函数是**

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



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

将前面得到最优控制关系代入系统的状态方程

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

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

可依次得到

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

$$x^*[2] = 2x[1] + u^*[1] = 0.2, \quad u^*[2] = -x^*[2] = -0.2$$

$$x^*[3] = 2x[2] + u^*[2] = 0.2$$

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：

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



## 8.3.2 离散时间最优控制问题的动态规划解

将前面得到最优控制关系代入系统的状态方程

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

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

可依次得到

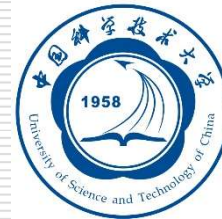
$$x^*[1] = 2x[0] + u^*[0] = 0.4, \quad u^*[1] = -1.5x^*[1] = -0.6$$

$$x^*[2] = 2x[1] + u^*[1] = 0.2, \quad u^*[2] = -x^*[2] = -0.2$$

$$x^*[3] = 2x[2] + u^*[2] = 0.2$$

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：

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



## § 8.4 连续动态规划

---

(自学)

习题

4-1, 4-4, 4-7

---