

# 动态规划

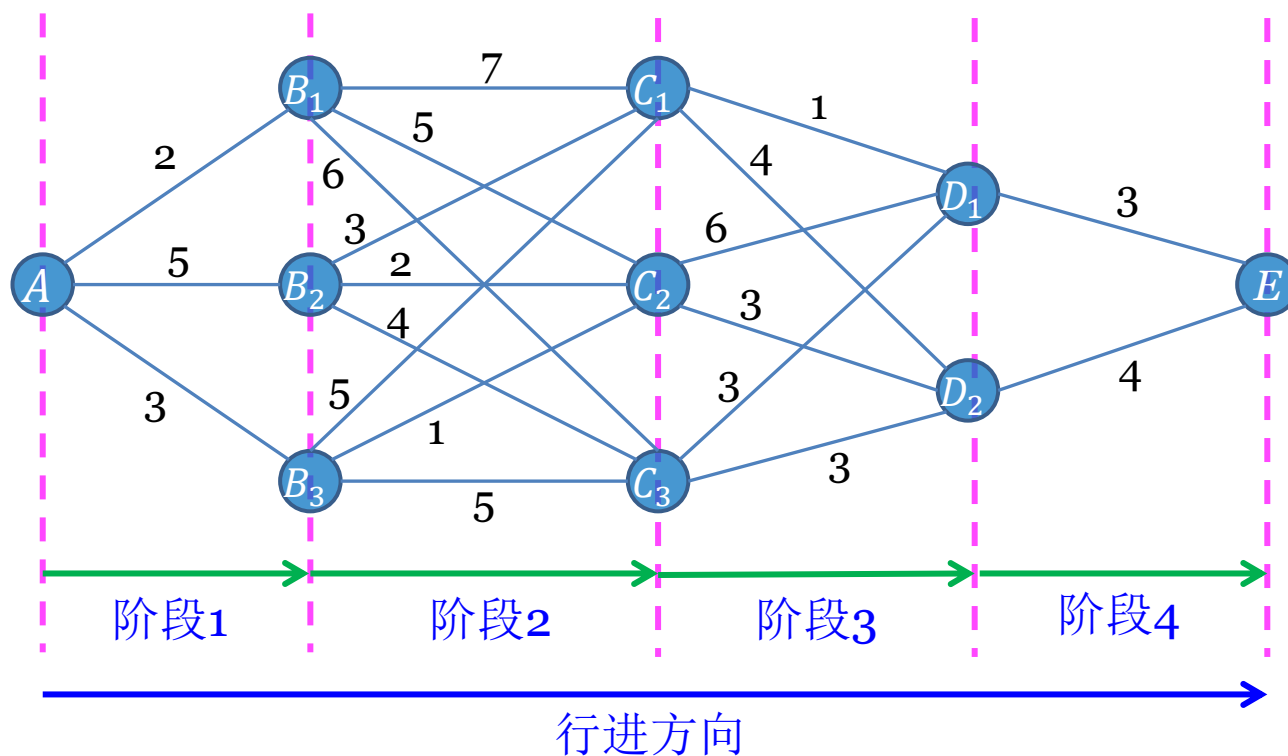
## 第八章

# 动态规划的基本概念 与基本方程

## 第2节

# 动态规划的基本概念

- 对于**例1(最短路线问题)**的分析
  - 该例是动态规划问题的典型的较为直观的实例。



# 动态规划的基本概念

- 对于**例1(最短路线问题)**的分析
  - 从A点到E点可分为4个**阶段**，在每一个阶段都需要根据该阶段所处的状况(**状态**，本例中为该阶段的出发位置)作出**决策**。各个阶段的决策不同，行走路线就不同。
  - 当某个阶段的始点（状态）给定时，它直接影响着后面各阶段的行进路线和整个路线的长短，而后面各阶段路线的发展不受这点以前各阶段路线的影响。
  - **问题要求**：在各阶段选取一个恰当的**决策**，使得由这些决策构成的**决策序列**所决定的一条路线，其总路程最短。
  - **求解方法**
    - **穷举法**：需计算 $3 \times 3 \times 2 \times 1 = 18$ 条路线的长度并进行比较。但是，当阶段数和各阶段的不同选择很多时，计算将变得极其繁杂，即使在计算机上计算也不现实。
    - **动态规划**：易于求出全局最优解，且可以大大减少计算工作量。

# 动态规划的基本概念

- 阶段

- 把所给定问题的过程，恰当地分为若干个相互联系的阶段，以便能按一定的次序去求解。
- 阶段变量：描述阶段的变量，常用 $k$ 表示。
- 阶段的划分：一般按时间和空间的自然特征来划分（要便于把问题的过程转化为多阶段决策过程）。
  - 例1中问题可分为4个阶段来求解， $k$ 分别等于1,2,3,4.

# 动态规划的基本概念

- 状态

- 表示每个阶段开始时所处的自然状况或客观条件，描述了所研究问题过程的状况，又称**不可控因素**。
- **状态变量**：描述过程状态的变量，可用一个数、一组数或一个向量(**多维**情形)来描述。常用 $s_k$ 表示第 **$k$** 阶段的状态变量， $S_k$ 表示第 **$k$** 阶段的状态变量的取值范围（**可达状态集合**）。
  - 如**例1**中， $S_3 = \{C_1, C_2, C_3\}$ 。
- **马尔科夫性**
  - **动态规划**中的**状态**应具有如下性质：若某阶段的状态给定后，则在该阶段以后过程的发展不受该阶段以前各阶段状态的影响。即：过程的过去历史只能通过当前的状态去影响它未来的发展，当前的状态是以往历史的一个总结。该性质称为**马尔科夫性**，又称**无后效性**。若选定的变量不具备无后效性，则不能作为状态变量。

# 动态规划的基本概念

- 决策

- 当过程处于某一阶段的某个状态时，可以做出的不同决定(或选择)，从而确定下一阶段的状态，这种决定称为**决策**。
  - 在最优控制中，**决策**也称为**控制**。
- **决策变量**：描述决策的变量，可用一个数、一组数、或一向量来描述。
  - 常用 $u_k(s_k)$ 表示第 $k$ 阶段当状态处于 $s_k$ 时的决策变量， $D_k(s_k)$ 来表示第 $k$ 阶段状态变量为 $s_k$ 时决策的取值范围(允许决策集合)。
  - 如**例1**中， $D_2(B_1) = \{C_1, C_2, C_3\}$ 。

# 动态规划的基本概念

## • 策略

- 各阶段决策确定后，整个问题的决策序列构成一个**策略**。
- 问题的**后部子过程**( **$k$ 子过程**): 由过程的第 **$k$ 阶段**开始到**终止状态**为止的过程。
- **$k$ 子过程策略**: 由 **$k$ 子过程**中每段的决策按顺序排列组成的决策函数序列 $\{u_k(s_k), \dots, u_n(s_n)\}$ , 简称**子策略**, 记为 $p_{k,n}(s_k)$ , 即 $p_{k,n}(s_k) = \{u_k(s_k), \dots, u_n(s_n)\}$ 。
- **全过程策略**:  **$k=1$ 时的 $k$ 子过程策略**, 简称**策略**, 记为 $p_{1,n}(s_1)$ , 即 $p_{1,n}(s_1) = \{u_1(s_1), \dots, u_n(s_n)\}$ 。
- **允许策略集合**: 可供选择的策略的范围, 用 **$P$** 表示。
- **最优策略**: 允许策略集合中达到最优效果的策略。



# 动态规划的基本概念

- 状态转移方程

- 是从第 $k$ 阶段的某一状态值到第 $k+1$ 阶段的某一状态值的转移规律。
- 给定第 $k$ 阶段状态变量 $s_k$ 的值，当该阶段决策变量 $u_k(s_k)$ 的值确定后，第 $k+1$ 阶段的状态变量的值 $s_{k+1}$ 也就随之确定。显然， $s_{k+1}$ 是 $s_k$ 和 $u_k(s_k)$ 的函数，记为

$$s_{k+1} = T_k(s_k, u_k(s_k))$$

或简记为  $s_{k+1} = T_k(s_k, u_k)$

称 $T_k$ 为状态转移函数。

- 例1中， $s_{k+1} = u_k(s_k)$ 。

# 动态规划的基本概念

- 指标函数

- 是用来衡量所选定策略优劣的一种数量指标。它是定义在**全过程**和**所有后部子过程**上的确定的数量函数，常用  $V_{k,n}$  表示，即

$$V_{k,n} = V_{k,n}(s_k, u_k, s_{k+1}, u_{k+1}, \dots, s_{n+1}), \quad k=1, 2, \dots, n$$

- 动态规划的指标函数应具有可分离性，且满足递推关系。即：

$$V_{k,n}(s_k, u_k, s_{k+1}, \dots, s_{n+1}) = \psi_k[s_k, u_k, V_{k+1,n}(s_{k+1}, \dots, s_{n+1})]$$

# 动态规划的基本概念

- 指标函数

- 最优指标函数：是指标函数的最优值，记为 $f_k(s_k)$ 。它表示从第 $k$ 阶段的状态 $s_k$ 开始到第 $n$ 阶段的终止状态为止的过程，采取最优策略时所得到的指标函数值。即

$$f_k(s_k) = \text{opt}_{\{u_k, \dots, u_n\}} V_{k,n}(s_k, u_k, s_{k+1}, u_{k+1}, \dots, s_{n+1})$$

其中“opt”为最优化（optimization），可根据题意而取min或max。

# 动态规划的基本概念

- 指标函数

- 指标函数的常见形式

- $V_{k,n}(s_k, u_k, \dots, s_{n+1}) = \sum_{j=k}^n v_j(s_j, u_j)$

此时有

$$V_{k,n}(s_k, u_k, \dots, s_{n+1}) = v_k(s_k, u_k) + V_{k+1,n}(s_{k+1}, u_{k+1}, \dots, s_{n+1})$$

- $V_{k,n}(s_k, u_k, \dots, s_{n+1}) = \prod_{j=k}^n v_j(s_j, u_j)$

此时有

$$V_{k,n}(s_k, u_k, \dots, s_{n+1}) = v_k(s_k, u_k) \cdot V_{k+1,n}(s_{k+1}, u_{k+1}, \dots, s_{n+1})$$

这里  $v_j(s_j, u_j)$  表示第  $j$  阶段的阶段指标。

**例1**中，用  $d_k(s_k, u_k) = v_k(s_k, u_k)$  表示由点  $s_k$  到点  $s_{k+1} = u_k(s_k)$  的距离，如  $d_3(C_1, D_2) = 4$ 。

# 动态规划的基本思想与基本方程

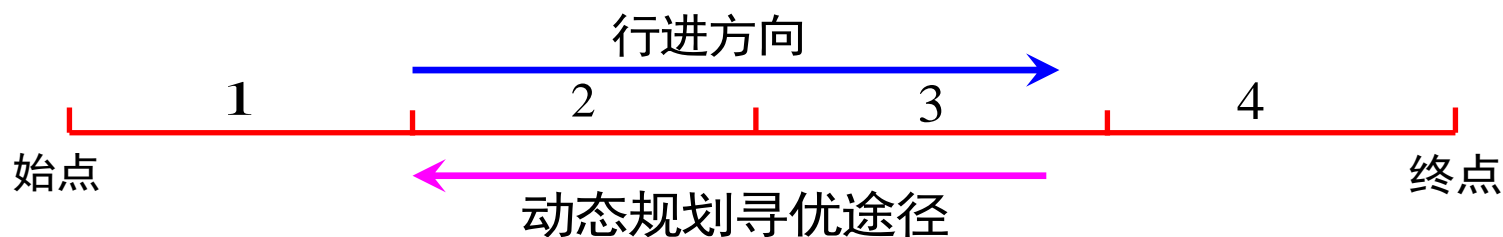
- 举例说明

- 最短路线的性质

- 如果由起点A经过P点和H点到达终点E是一条最短路线，则由P点出发经过H点到达终点E的这条子路线，对于从P点出发到达终点E的所有可能选择的不同路线来说，必定也是最短路线。

- 动态规划方法的求解思路

- 从最后一段开始，由后向前逐步递推，求出各点到E点的最短路线，最后求得从A点到E点的最短路线。即从终点逐段向始点方向寻找最短路线。



# 动态规划的基本思想与基本方程

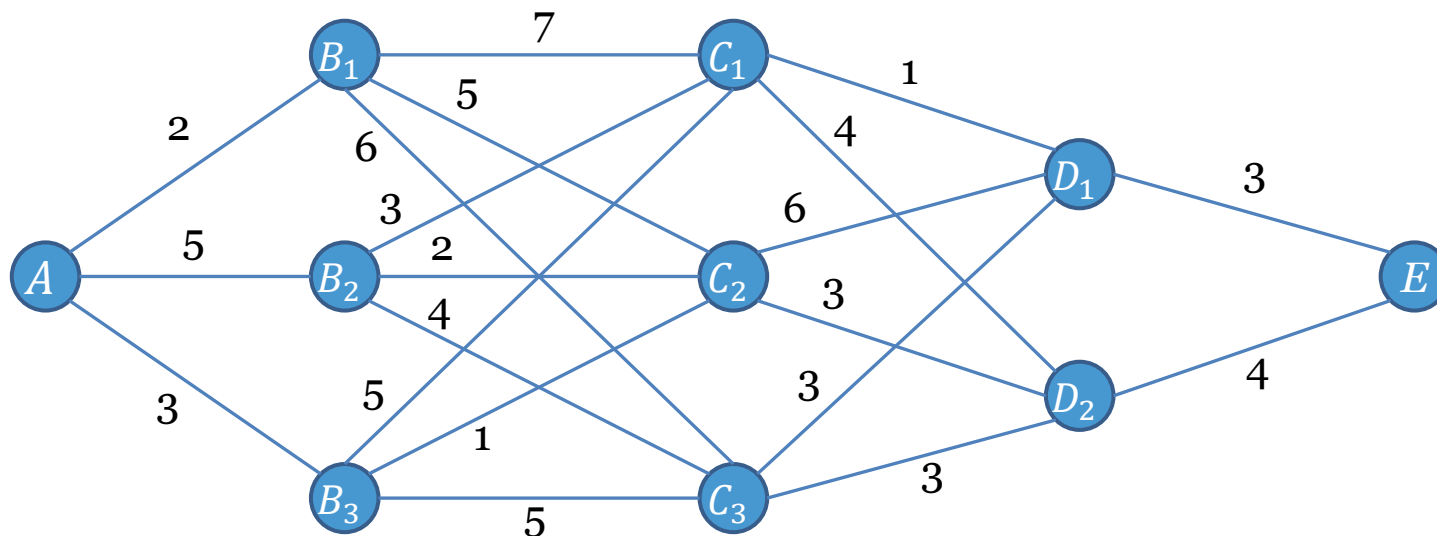
- (例1)解：用动态规划的方法来求解。

从A点到E点可分为4个阶段， $n=4$ 。

当 $k=4$ 时，

$$f_4(D_1) = 3, u_4(D_1) = E,$$

$$f_4(D_2) = 4, u_4(D_2) = E.$$



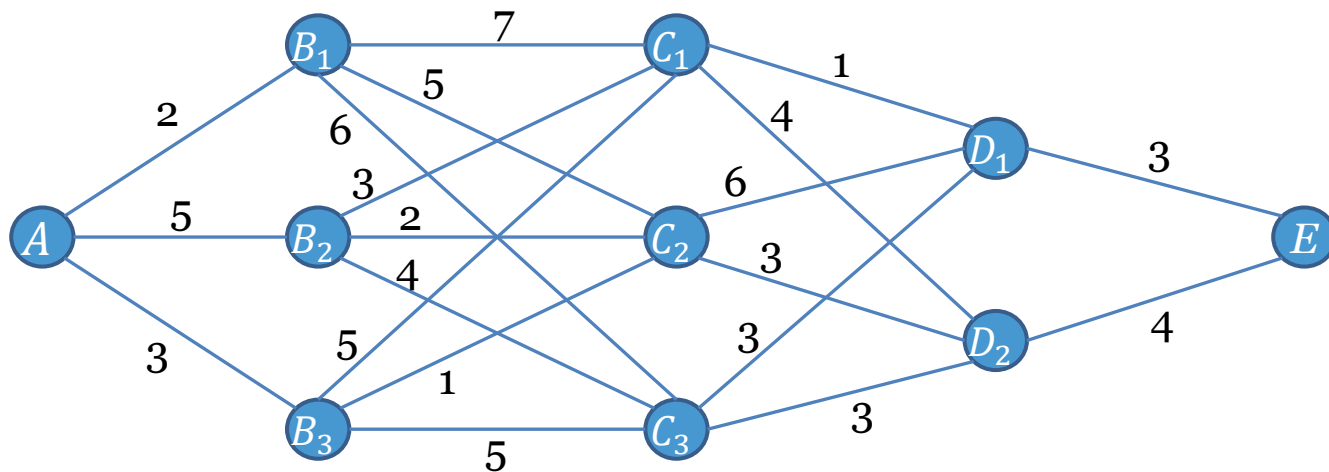
# 动态规划的基本思想与基本方程

- 解(续): 当  $k = 3$  时

$$f_3(C_1) = \min \begin{cases} d_3(C_1, D_1) + f_4(D_1) \\ d_3(C_1, D_2) + f_4(D_2) \end{cases} = \min \begin{cases} 1 + 3 \\ 4 + 4 \end{cases} = 4, u_3(C_1) = D_1,$$

$$f_3(C_2) = \min \begin{cases} d_3(C_2, D_1) + f_4(D_1) \\ d_3(C_2, D_2) + f_4(D_2) \end{cases} = \min \begin{cases} 6 + 3 \\ 3 + 4 \end{cases} = 7, u_3(C_2) = D_2,$$

$$f_3(C_3) = \min \begin{cases} d_3(C_3, D_1) + f_4(D_1) \\ d_3(C_3, D_2) + f_4(D_2) \end{cases} = \min \begin{cases} 3 + 3 \\ 3 + 4 \end{cases} = 6, u_3(C_3) = D_1.$$



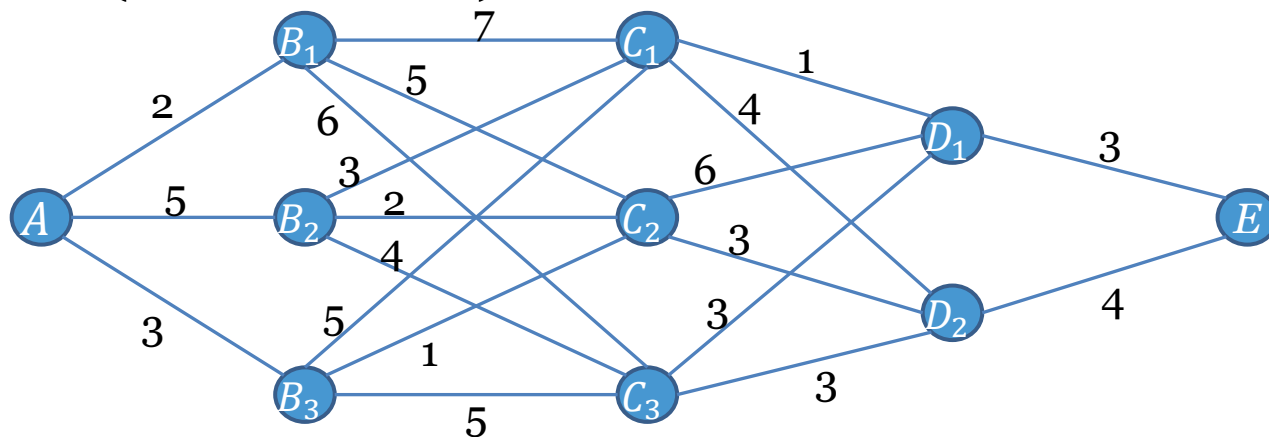
# 动态规划的基本思想与基本方程

- 解(续): 当  $k = 2$  时,

$$f_2(B_1) = \min \begin{cases} d_2(B_1, C_1) + f_3(C_1) \\ d_2(B_1, C_2) + f_3(C_2) \\ d_2(B_1, C_3) + f_3(C_3) \end{cases} = \min \begin{cases} 7 + 4 \\ 5 + 7 \\ 6 + 6 \end{cases} = 11, u_2(B_1) = C_1,$$

$$f_2(B_2) = \min \begin{cases} d_2(B_2, C_1) + f_3(C_1) \\ d_2(B_2, C_2) + f_3(C_2) \\ d_2(B_2, C_3) + f_3(C_3) \end{cases} = \min \begin{cases} 3 + 4 \\ 2 + 7 \\ 4 + 6 \end{cases} = 7, u_2(B_2) = C_1,$$

$$f_2(B_3) = \min \begin{cases} d_2(B_3, C_1) + f_3(C_1) \\ d_2(B_3, C_2) + f_3(C_2) \\ d_2(B_3, C_3) + f_3(C_3) \end{cases} = \min \begin{cases} 5 + 4 \\ 1 + 7 \\ 5 + 6 \end{cases} = 8, u_2(B_3) = C_2.$$



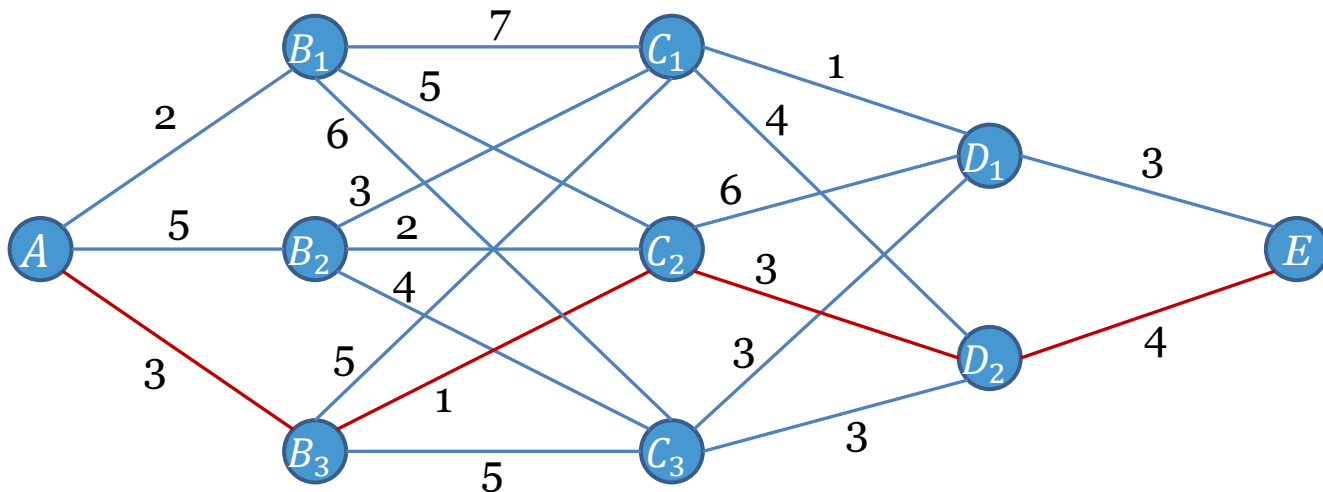


# 动态规划的基本思想与基本方程

- 解(续): 当  $k = 1$  时,

$$f_1(A) = \min \begin{cases} d_1(A, B_1) + f_2(B_1) \\ d_1(A, B_2) + f_2(B_2) \\ d_1(A, B_3) + f_2(B_3) \end{cases} = \min \begin{cases} 2 + 11 \\ 5 + 7 \\ 3 + 8 \end{cases} = 11, u_1(A) = B_3.$$

按计算顺序反推, 得最优决策序列, 从而得到相应的最短路线为  $A \rightarrow B_3 \rightarrow C_2 \rightarrow D_2 \rightarrow E$ , 最短路线的长度为11.



# 动态规划的基本思想与基本方程

- 例1中，第 $k$ 阶段与第 $k+1$ 阶段的递推关系

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \min_{u_k \in D_k(s_k)} \{d_k(s_k, u_k(s_k)) + f_{k+1}(u_k(s_k))\}, k = 4, 3, 2, 1 \\ f_5(s_5) = 0 \end{cases}$$

- 一般动态规划模型，第 $k$ 阶段与第 $k+1$ 阶段的递推关系

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \text{opt}_{u_k \in D_k(s_k)} \{v_k(s_k, u_k(s_k)) + f_{k+1}(u_k(s_k))\}, k = n, n-1, \dots, 1 \\ f_{n+1}(s_{n+1}) = 0 \quad (\text{边界条件}) \end{cases}$$

或

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \text{opt}_{u_k \in D_k(s_k)} \{v_k(s_k, u_k(s_k)) \cdot f_{k+1}(u_k(s_k))\}, k = n, n-1, \dots, 1 \\ f_{n+1}(s_{n+1}) = 1 \quad (\text{边界条件}) \end{cases}$$

这种递推关系式称为动态规划的基本方程。

(边界条件 $f_{n+1}(s_{n+1})$ 的值要根据具体问题的条件来确定)

# 动态规划的基本思想与基本方程

- 动态规划的基本思想

- 正确地写出基本方程(基本递推关系式和边界条件)。
  - 将问题的过程分成几个相互联系的阶段，恰当地选取状态变量和决策变量，定义最优指标函数，从而把一个大问题转化为一族同类型的子问题，然后逐个求解。
  - 从边界条件开始，逐段递推寻优，在每一个子问题的求解中，均利用了其前面子问题的最优化结果，依次进行，最后一个子问题所得的最优解，就是整个问题的最优解。
- 在多阶段决策过程中，动态规划方法既把当前阶段和未来各段分开，有把当前效益与未来效益结合起来考虑，是着眼全局来选取每段的决策，因此与每段的局部最优选择往往不同。

# 动态规划的基本思想与基本方程

- 动态规划的两种求解方法

- 逆序解法

- 从问题的最后一个阶段开始，逆着多阶段决策的实际过程逐段递推寻优。

- 顺序解法

- 从问题的最初阶段开始，顺着多阶段决策的实际过程逐段递推寻优。

- 备注

- 动态规划的求解较多采用逆序解法。
    - 例1的上述解法为逆序解法。

# 动态规划的基本思想与基本方程

- 几点说明

- 逆序解法和顺序解法本质上是相同的，两者只是对行进方向或始点终点的看法上相反。
  - 即：用动态规划方法求最优解时，无论是采用逆序解法还是顺序解法，都是在行进方向规定后，均要逆着这个规定的行进方向，逐段递推寻优。
- 动态规划方法与穷举法相比有以下优点：
  - 大大减少了计算量。
  - 丰富了计算结果。
    - 求出的不仅仅是一个最优策略，而是一族最优策略，对于许多实际问题很有用，有利于帮助分析所得结果。

# 动态规划的基本思想与基本方程

- 动态规划逆序解法的基本方程  
(假设指标函数为各阶段指标之和)

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \underset{u_k \in D_k(s_k)}{\text{opt}} \{v_k(s_k, u_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, k = n, n-1, \dots, 1 \\ f_{n+1}(s_{n+1}) = 0 \quad (\text{边界条件}) \end{cases}$$

其中  $s_{k+1} = T_k(s_k, u_k)$ .

- 求解过程
  - 根据边界条件, 从  $k = n$  开始, 由后向前逆推, 从而逐步求得各段的最优决策和相应的最优值, 最后求出  $f_1(s_1)$  时, 即得到整个问题的最优解。

# 动态规划的基本思想与基本方程

- 动态规划顺序解法的基本方程  
(假设指标函数为各阶段指标之和)

$$\begin{cases} f_k(s_{k+1}) = \underset{u_k \in D_k^r(s_{k+1})}{\text{opt}} \{v_k(s_{k+1}, u_k) + f_{k-1}(s_k)\}, k = 1, 2, \dots, n \\ f_0(s_1) = 0 \quad (\text{边界条件}) \end{cases}$$

其中  $s_k = T_k^r(s_k, u_k(s_{k+1}))$ ,  $k$  和  $s_k$  的定义与逆序解法中相同。

- 求解过程
  - 根据边界条件, 从  $k = 1$  开始, 由前向后顺推, 从而逐步求得各段的最优决策和相应的最优值, 最后求出  $f_n(s_{n+1})$  时, 即得到整个问题的最优解。

Thank you!

谢谢!