

# 有向图上的动态规划

许扬灵

(中国人民解放军理工大学理学院,南京 211101)

[摘要] 在集合论的基础上将离散的动态规划形式化,用递归函数刻划了动态规划的目标函数,并在有向图上建立了动态规划,推广了动态规划方法的应用范围.

[关键词] 有向图,动态规划,目标函数,递归函数

[中图分类号] O221.3; [文献标识码] A; [文章编号] 1001-4616(2001)04-0020-04

## 0 引言

动态规划是由 Richard Bellman 于 1957 年提出的,它是求解多阶段决策问题的有效方法.然而,正如文献 [1] 中指出的那样,“从严格的数学意义上来说,动态规划还不是很完善的数学分支”.至今,动态规划的理论仍建立在以下这些基本概念之上:级、状态、决策、策略和收益等.很明显,这些概念还不是严格意义上的数学概念.文 [1] 给出了最优性定理的证明.这个定理只是对目标函数为相加型的可分函数的动态规划而言的.实际上,动态规划的目标函数可以是多种多样的.许多人研究了可用 Bellman 原理求解的动态规划的目标函数的特征,但结果不甚完善.本文用递归函数刻划了动态规划的目标函数,并在简单有向图上建立了动态规划,因此,推广了动态规划的应用范围.

## 1 多阶段有向图上的动态规划

定义 1 设  $D = (V, E)$  是一个简单有向图,如果存在两两不相交的非空集合  $A_i, i = 0, 1, \dots, N$ , 使得

$$V = \bigcup_{i=0}^N A_i,$$

并且对于任意有向边  $e = (u, v) \in E$ , 存在自然数  $k$ , 使得

$$u \in A_{k-1}, v \in A_k,$$

对于任意顶点  $u \in V$ ,  $u$  都在某条从  $x_0$  到  $x_N$  的通路, 其中  $x_0 \in A_0, x_N \in A_N$ , 那么, 我们称这个简单有向图  $D = (V, E)$  为一个多阶段有向图.

我们假设  $A_0$  为一个单点集  $\{x_0\}$ ,  $A_N$  也为一个单点集  $\{x_N\}$ . 本文中符号  $x_k$  表示它是  $A_k$  中的某个顶点.  $W[x_0, x_k]$  表示所有从顶点  $x_0$  到顶点  $x_k$  的通路的集合. 根据上面的定义, 这种通路必为路径. 设  $f$  是一个从  $W[x_0, x_N]$  到实数集  $\mathbf{R}$  中的映射. 则我们有最优化问题:

$$\min f(w)$$

收稿日期 2000-12-22

作者简介: 许扬灵, 1959—, 中国人民解放军理工大学理学院讲师, 硕士, 主要从事应用数学的教学与研究.

$$s. t. \quad w \in W[x_0, x_N], \quad (DP^-)$$

或者  $\max f(w)$

$$s. t. \quad w \in W[x_0, x_N]. \quad (DP^+)$$

为了使用动态规划原理求解以上问题,我们要把  $f(w)$  的定义域扩大,把原始问题嵌入到一类相似的问题中去,令

$$\Gamma = \bigcup_{x_k \in V} W[x_0, x_k].$$

$\Gamma$  中的元素用  $(x_0, x_1, x_2, \dots, x_k)$  表示,  $\Gamma$  中有一条长度为 0 的路径,用  $(x_0)$  表示.这是下文递归函数所需要的.

把  $f(w), w \in W[x_0, x_N]$  的定义域扩大到  $\Gamma$ ,这在某些实际问题中是十分自然的.如求赋权图上给定两点之间的最短路径,而最短路径也可用于其它两点.而在另外一些问题,这种推广则需要一定的技巧.

设  $\varphi(s, x_{k-1}, x_k, k)$  是一个实值函数,其中  $s \in \mathbf{R}, k$  是一个自然数,  $1 \leq k \leq N, x_{k-1} \in A_{k-1}, x_k \in A_k$ .为了使目标函数可以应用动态规划原理,我们还要求函数  $\varphi$  满足单调性要求:当  $k$  取定时,  $\varphi(s, x_{k-1}, x_k, k)$  作为  $s$  的函数,不管  $x_{k-1}, x_k$  取何值,它总具有一种单调性.当它是单调增加时,令  $\lambda(k) = +1$ ,当它是单调减少时,令  $\lambda(k) = -1$ .

**定义 2** 如果对于任意路径

$$(x_0, x_1, \dots, x_k) \in \Gamma,$$

函数  $f(x_0, x_1, \dots, x_k)$  由下式递归地给出:

$$f(x_0, x_1, \dots, x_k) = \varphi(f(x_0, x_1, \dots, x_{k-1}), x_{k-1}, x_k, k),$$

$f(x_0)$  为一已知实数.那么,我们称  $f(w)$  为关于有向图  $(D, x_0, x_N)$  的一个 Bellman 函数.  $\varphi(s, x_{k-1}, x_k, k)$  称为  $f(w)$  的发生函数.当  $f(w)$  为一个 Bellman 函数时,我们称  $(DP^-)$  或  $(DP^+)$  为一个动态规划问题.

一个动态规划问题可以记为  $(D, x_0, x_N, f)$ .其中  $D$  称为基础图,  $x_0, x_N$  分别称为始点和终点,  $f(x_N)$  称为目标函数,  $N$  称为阶段数,  $A_k$  称为  $k$  级状态集,  $V$  称为状态空间,  $W[x_0, x_N]$  称为策略空间.

我们规定  $opt(+1)$  表示  $\max$ ,  $opt(-1)$  表示  $\min$ .

**定理** 对于定义 2 提出的动态规划问题,它的最优性递归方程为

$$opt(\alpha_k) f(x_0, \dots, x_k) = \underset{x_{k-1} \in A_{k-1}}{opt(\alpha_k)} \{ \varphi(\underset{(x_0, \dots, x_{k-1}) \in W[x_0, x_{k-1}]}{opt(\alpha_k)} s(k)) f(x_0, \dots, x_{k-1}), k_{k-1}, x_k, k \}.$$

其中

$$\alpha_k = \begin{cases} r\lambda(N)\lambda(N-1)\dots\lambda(k+1), & k < N \\ r, & k = N \end{cases}$$

**证明** 对于  $(DP)$  问题

$$opt(r) f(w)$$

$$s. t. \quad w \in T,$$

根据  $f(w)$  的递归结构和  $\varphi(s, x_{k-1}, x_k, k)$  的单调性,我们有

$$\begin{aligned} & \underset{(x_0, \dots, x_N) \in W[x_0, x_N]}{opt(r)} f(x_0, \dots, x_N) \\ &= \underset{(x_0, \dots, x_N) \in W[x_0, x_N]}{opt(r)} f(x_0, \dots, x_N) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \underset{(x_0, \dots, x_N) \in \mathbb{M}(x_0, x_N)}{\text{opt}(r)} \{ \varphi(f(x_0, \dots, x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, rN) \} \\
 &= \underset{x_{N-1} \in A_{N-1}}{\text{opt}} \{ \underset{(x_0, \dots, x_{N-1}) \in \mathbb{M}(x_0, x_{N-1})}{\text{opt}(r)} \{ \varphi(f(x_0, \dots, x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, rN) \} \} \\
 &= \underset{x_{N-1} \in A_{N-1}}{\text{opt}} \{ \varphi(\underset{(x_0, \dots, x_{N-1}) \in \mathbb{M}(x_0, x_{N-1})}{\text{opt}(r\lambda(N))} f(x_0, \dots, x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, rN) \}
 \end{aligned}$$

上式中的第二个优化符要寻找的路径的长为  $N - 1$  称之为第  $(N - 1)$  个路径优化符.

下面略去部分优化符下面的约束.

$$\begin{aligned}
 &\text{opt}(r\lambda(N)) f(x_0, \dots, x_{N-1}) \\
 &= \text{opt}(r\lambda(N)) \varphi(f(x_0, \dots, x_{N-2}), x_{N-2}, x_{N-1}, r(N-1)) \\
 &= \underset{x_{N-2} \in A_{N-2}}{\text{opt}(r\lambda(N))} \{ \text{opt}(r\lambda(N)) \varphi(f(x_0, \dots, x_{N-2}), x_{N-2}, x_{N-1}, r(N-1)) \} \\
 &= \underset{x_{N-2} \in A_{N-2}}{\text{opt}(r\lambda(N))} \{ \varphi(\text{opt}(r\lambda(N))\lambda(N-1) f(x_0, \dots, x_{N-2}), x_{N-1}, r(N-1)) \}.
 \end{aligned}$$

上式中出现的路径优化符是第  $(N - 2)$  个.

应用数学归纳法,可以得到第  $k(1 \leq k \leq N)$  个路径优化符为  $\text{opt}(\alpha_k)$  其中

$$\alpha_k = \begin{cases} r\lambda(N)\lambda(N-1)\dots\lambda(k+1), & k < N, \\ r, & k = N. \end{cases}$$

一般地,我们有

$$\begin{aligned}
 &\underset{(x_0, \dots, x_k) \in \mathbb{M}(x_0, x_k)}{\text{opt}(\alpha_k)} f(x_0, \dots, x_k) \\
 &= \underset{x_{k-1} \in A_{k-1}}{\text{opt}(\alpha_k)} \{ \varphi(\underset{(x_0, \dots, x_{k-1}) \in \mathbb{M}(x_0, x_{k-1})}{\text{opt}(\alpha_k\lambda(k))} f(x_0, \dots, x_{k-1}), x_{k-1}, x_k, k) \}.
 \end{aligned}$$

## 2 例子和算法

下面是三个 Bellman 函数的例子. 其中  $x, y$  为赋权顶点所对应的数值.

例 1 令  $\varphi(s, x, y, k) = S + \psi_k(y)$ ,  $\psi_k(y)$  为已知函数,  $f(x_0) = 0$  则

$$f(x_0, x_1, \dots, x_k) = \sum_{i=1}^k \psi_i(x_i).$$

例 2 令  $\varphi(s, x, y, k) = s + xy$ ,  $f(x_0) = 0$  则

$$f(x_0, x_1, \dots, x_k) = x_0x_1 + x_1x_2 + \dots + x_{k-1}x_k.$$

例 3 令  $\varphi(s, x, y, k) = s \cdot \sin \frac{k\pi}{3} + y - x$ ,  $f(x_0) = 1$  则

$$f(x_0, x_1) = x_1 - x_0 + \frac{\sqrt{3}}{2};$$

$$f(x_0, x_1, x_2) = x_2 - (1 - \frac{\sqrt{3}}{2})x_1 - \frac{\sqrt{3}}{2}x_0 + \frac{3}{4}.$$

当动态规划问题中的基础图  $D$ 、发生函数  $\varphi(s, x, y, k)$  以及  $f(x_0)$  确定后,可用下面的算法求解这个问题.

多阶段有向图上的动态规划的算法步骤:

(1) 对  $k = 1, 2, \dots, N$ , 计算

$$\alpha_k = \begin{cases} r\lambda(N)\lambda(N-1)\dots\lambda(k+1), & k < N \\ r, & k = N \end{cases}$$

令  $k := 1$ .

(2) 对任一  $x_k \in A_k$  求解

$$\begin{aligned} & \underset{(x_0, \dots, x_k) \in \mathbb{W}_{x_0, x_k}}{\text{opt}}(\alpha_k) \quad f(x_0, \dots, x_k) \\ &= \underset{x_{k-1} \in A_{k-1}}{\text{opt}}(\alpha_k) \quad \mathcal{X}_{\underset{(x_0, \dots, x_{k-1}) \in \mathbb{W}_{x_0, x_{k-1}}}{\text{opt}}(\alpha_{k-1})} \quad \varphi(f(x_0, \dots, x_{k-1}), x_{k-1}, x_k, k), \end{aligned}$$

并保存所求得的最优值及其路径.

(3) 检查  $k$  是否为  $N$ , 若是, 算法终止.  $\underset{x_{N-1} \in A_{N-1}}{\text{opt}}(\alpha_N)(x_0, \dots, x_N)$  即为原问题的最优值; 否则, 令

$k := k + 1$  转 (2).

当  $f(n)$  取得 (DP) 的最优值时,  $w$  称为 (DP) 的最优路径 (即最优策略). 这条最优路径可以通过逆序跟踪求得.

### [ 参考文献 ]

- [ 1 ] 张有为. 动态规划 [ M ]. 长沙 : 湖南科学出版社, 1991.
- [ 2 ] 耿素云, 方新贵. 离散数学 [ M ]. 北京 : 北京大学出版社, 1989.
- [ 3 ] Bellman R E. Dynamic Programming [ M ]. Princeton : Princeton University Press, 1957.

## Dynamic Programming on a Directed Graph

Xu Yangling

(PLA University of Science and Technology, Nanjing 211101, PRC)

**Abstract** : Dynamic programming is built up on a basis of set theory. Its criterion functions are described by recursive functions. We build up dynamic programming on a directed graph. So the range of applications of dynamic programming should be widened.

**Key words** : directed graph ; dynamic programming ; objective function ; recursive function

[ 责任编辑 : 陆炳新 ]