

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

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

Γ 中的元素用 $(x_0, x_1, x_2, \dots, x_k)$ 表示, Γ 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 Γ ,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.而在另外一些问题上,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 φ 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, $f(n)$ 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

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

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

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

万方数据

$$\begin{aligned}
 &= \left(\begin{array}{c} \text{opt}(r) \\ (x_0 \dots x_N) \in \mathbb{W}(x_0, x_N) \end{array} \right) \varphi(f(x_0 \dots x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, N) \\
 &= \left(\begin{array}{c} \text{opt} \left\{ \begin{array}{c} \text{opt}(r) \\ (x_0 \dots x_{N-1}) \in \mathbb{W}(x_0, x_{N-1}) \end{array} \right\} \\ x_{N-1} \in A_{N-1} \end{array} \right) \varphi(f(x_0 \dots x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, N) \} \\
 &= \left(\begin{array}{c} \text{opt} \left\{ \varphi \left(\begin{array}{c} \text{opt}(r(N)) \\ (x_0 \dots x_{N-1}) \in \mathbb{W}(x_0, x_{N-1}) \end{array} \right) \\ x_{N-1} \in A_{N-1} \end{array} \right\} \\ x_{N-1} \in A_{N-1} \end{array} \right) \varphi(f(x_0 \dots x_{N-1}), x_{N-1}, x_N, N) \}
 \end{aligned}$$

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.

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

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

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

一般地,我们有

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

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, $\varphi(x_0) = 0$ 则

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

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

$$f(x_0, x_1, \dots, x_k) = x_0 x_1 + x_1 x_2 + \dots + x_{k-1} x_k.$$

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

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

令 $k := 1$.

(2) 对任一 $x_k \in A_k$ 求解

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

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. $\underset{x_{N-1} \in A_{N-1}}{\operatorname{opt}}(\alpha_N)(x_0, \dots, x_N)$ 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]