

1. まえがき

貯水池群の最適操作方法を DP, LP はじめとする数学的プログラミングを用いて決定したりと云ふことは、すでに数多くなされ、最近の目新しいものは Heidari 等による DDDP の開発⁽¹⁾、また Ravelle 等による Linear Decision Rule⁽²⁾等が挙げられる。さらにこゝで新しい手法 DCL を開発したのは、これまでのものよりも一層簡便である手法であるからである。例えば DDDP は決定変数の数が多く場合には計算時間上の利点があらわれて来る。Linear Decision Rule では、放流量と貯水量を定数であらわすとの観点から、決定変数として貯水池よりの直接放流水以外のものを利用することが出来ないなどの制約が課せられ、広く実用に供する段階からは遠いという事実にとどまっている。今回開発した DCL 手法は、水资源の空間的配分に LP を用い、時間的配分に DP を用いることによつて、決定変数と連続量の両方を可能にし、しかも大規模な水资源システムの最適化を可能にするものである。

2. DCL 手法

ある七期の貯水量をあらわすベクトル、 I_t を七期の流入量ベクトル、また u_t を七期の決定変数ベクトルとする。また七期の状態量が (S_t, I_t) であるとき、 u_t の決定を下した場合、七期の損失が $L_t(u_t; S_t, I_t)$ であらわされるとして、さらに $t+1$ 期頭における状態量が (S_{t+1}, I_{t+1}) であるとき、任意の大きさ整数を N として、 $t+1$ 期より N 期までの累加最大期待損失を $f_{t+1}(S_{t+1}, I_{t+1})$ と表わせば、 t 期より N 期までの累加最大期待損失は、各期の流入量から季節的周期性を取り除いたものが独立な事象であるとすると、

$$f_t(S_t, I_t) = \min_{u_t} \left[L_t(u_t; S_t, I_t) + \sum_{I_{t+1}} P_{t+1}(I_{t+1}) \cdot f_{t+1}(S_{t+1}, I_{t+1}) \right] \quad (1)$$

と表わされる。 $P_{t+1}(I_{t+1})$ は、 $t+1$ 期に流入量 I_{t+1} の実現ある確率である。DCL 手法は上の DP が各段階における最小値問題を LP を用いて解く手法である。したがって L_t ならば f_{t+1} の期待値数；これを G_{t+1} とし、

$$G_{t+1}(S_{t+1}) = \theta \cdot \sum_{I_{t+1}} P_{t+1}(I_{t+1}) \cdot f_{t+1}(S_{t+1}, I_{t+1}) \quad (2)$$

ただし θ は期毎の割引率かつ $\theta < 1$ と定義される；点線型化する必要がある。直接損失関数 L_t は給水量の限界効用遞減の法則により convex と考えることは出来る、さらに累加損失関数 G_{t+1} も、貯水量の限界効用遞減の法則により convex と考えることは出来る。したがって両関数を piece-wise linear な関数とおきれば、逐段的にはかなりの精度が得られると共に、最小値問題は convex LP によって解けることとなる。両関数は関する以上の性質を先見的条件として、 L_t , G_{t+1} を次のように線型化する。

$$L_t(u_t) = C \cdot u_t \quad (3)$$

$$G_{t+1}(S_{t+1}) = H_{t+1} \cdot S_{t+1} \quad (4)$$

また七期頭における状態変数が (S_t, I_t) であるという条件、ならびにその他の制約条件を、やはり線型の条件式として別に次のようにならわす。

$$A \cdot \begin{bmatrix} u_t \\ S_{t+1} \end{bmatrix} \leq b_t \quad (5)$$

C は n 次元の直角損失係数の行ベクトル, H_{t+1} は M 次元で $t+1$ 期の累加損失係数の行ベクトル, u_t は n 次元の決定変数列ベクトル, S_{t+1} は M 次元の貯水量列ベクトル, A は $m \times (n+M)$ の制約条件の係数マトリックス, また b_t は m 次元の制約条件の定数列ベクトルである。以上の線型化は piece-wise linear に至るから、各変数は piece 每に部分変数が用いられる点を、説明は省略するが注意されたい。

線型化された DP(1) 式は、

$$f_t(S_t, I_t) = \min_{u_t} \left[C \cdot u_t + H_{t+1} \cdot S_{t+1} \right] \quad \left. \begin{array}{l} \text{subject to } A \cdot \begin{bmatrix} u_t \\ S_{t+1} \end{bmatrix} \leq b_t \end{array} \right\} (6)$$

となる。ただし $t+1$ 期頭の状態変数 S_{t+1} が決定変数の形で入るが、 S_{t+1} は u_t, S_t, I_t によって定まるものであり、その遷移方程式は制約条件の中に含められていて、計算上 $\begin{bmatrix} u_t \\ S_{t+1} \end{bmatrix}$ を決定変数として扱っている、実質的には u_t だけが決定変数であることがありはない。

このようないDCCL 手法は、(1), (2) の一般的 DP と、(6), (2) の組み合せに変換するといつてよい。決定変数を離散化する必要性を回避したところが形式上の特徴である。次に計算手順を述べる。 $N+1$ 期の累加損失関数 G_{N+1} がゼロであるという境界条件を仮定して後進型の計算を行ふ。 $f_N(S_N, I_N)$ が求めれば (2) 式より G_N が求められ、その G_N に対して piece-wise linear な曲面を当てはめ (4) 式を導く。この際係数ベクトル H_N の推定には最小自乗法を用いる。線型近似された G_N を用いて $N-1$ 期の計算と同様に行はれどが出来、つきつき $N-2, N-3, \dots, t$ の計算を繰り返す。繰り返し計算は累加損失係数 H_t が一年の周期をもつ收敛したとき終了する。

3. DCCL 手法の適用可能性と利点

DCCL では離散化された状態変数 (S_t, I_t) の数多くの組み合せに対して LP を解かねばならないが、組み合せが変化した場合でも LP のベースの変化として表されるものは少ないと、事実は少しごく、双対レゾラベーツ法を応用すると極めて高速度で解くことができる、この点では心配がない。

本手法の利点をまとめ述べれば次のようである。(a) 累加損失係数 H_{t+1} をわかれれば、一期の最適操作は (6) の LP を解くことによって得られる。したがって最適操作ルールは H_t の形で極めてコンパクトに記憶出来る。(b) 決定変数を離散化する必要がない、DP の dimensionality の難点が一部解消される。(c) 求められた H_{t+1} を用いて最適操作ルールを計算するには観測された状態量 (S_t, I_t) を離散化する必要がなく、その段階では誤差が介入しない。

4. まとめ

これは DCCL 手法の基本的な思想を報告するにとどめたが、本手法の実用化の為にはさうにいくつかの理論展開ならびに実験が必要である、其の詳細は土木学会論文報告集を通じて発表する予定である。

5. 参考文献

1. M. Heidari et al., "Discrete Differential Dynamic Programming Approach To Water Resources Systems Operation," Water Resour. Res. 7(2), April 1971.
2. C. ReVelle et al., "The Linear Decision Rule in Reservoir Management and Design. 1, 2, and 3." Water Resour. Res. 5(4), 6(4) and 9(1).