

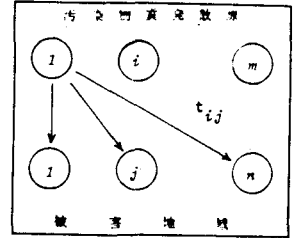
鳥取大学工学部

正員 岡田憲夫

アサヒコンサルタント

正員 〇森 裕司

1. はじめに 酸性雨とは硫酸化物(SOx)、窒素酸化物(NOx)等の大気汚染物質が大気中で移流拡散していくうちに酸化され、これが雨水に取り込まれた結果、酸性の雨が降ることをいう。実際に北米やヨーロッパ地域ではこのような酸性雨によって生態系が破壊されるといった被害が生じている。しかし酸性雨汚染はその発生メカニズムが必ずしも十分に明らかにされていないことなどもあって十分な対応が施されていないのが現状である。しかしながらこれらの地域では現段階にあっても何らかの具体的な対応策の検討が急務となっている。研究レベルでも酸性雨汚染制御計画の視点からいくつかの基礎的な研究が展開されてきている。この問題は適当な条件が成立すれば線形計画問題として定式化できることが知られている。しかしその際まだ必ずしも明確になっていない汚染の拡散のメカニズムや費用の同定などに伴う不確実性や主観的な評価が伴う規制水準の設定地のあいまいさをモデル化の段階でどのように処理するかが鍵となる。



そこで本研究ではこの種の不確実性や不明確性をファジィ量として定義づけ、これらのファジィ量をパラメータとしたファジィ計画法により当該問題をモデル化する方法について考察する。その際ファジィパラメータが1目的関数および制約条件の右辺定数項のみファジィである場合(FuzzyI) 2すべてのパラメータがファジィパラメータである場合(FuzzyII), の二通りを考える。またケーススタディとして米国の一部を含むカナダ東部地域を取り上げるとともに、線形計画法および準線形計画法によるモデル化とファジィ計画法によるモデル化の結果を比較することにより実証的な分析を試みる。

2. 定式化 (線形計画法) 本問題は図-1に示すようなモデルを想定することにより表-1のような線形計画問題として考えることができる。

$$\begin{aligned} \text{minimize} \quad & Z = \sum_{i=1}^m c_i \cdot x_i & \left| \begin{array}{l} x_i : \text{ゾーン}i\text{の削減量} \\ c_i : \text{ゾーン}i\text{の費用係数} \end{array} \right. & Z : \text{削減に必要な総費用} \\ \text{subject to} \quad & \sum_{i=1}^m t_{ij} \cdot x_i \geq \Delta_j \quad j=1, \dots, n & \Delta_j : \text{ゾーン}j\text{に要求される除去量} \\ & 0 \leq x_i \leq e_i \quad i=1, \dots, m & e_i : \text{ゾーン}i\text{の上限量} \quad t_{ij} : \text{ゾーン}i\text{からゾーン}j\text{への伝達係数} \end{aligned}$$

(準線形計画法) 線形計画問題の場合削減費用関数は削減量に比例して線形的に増加すると仮定したが、実際には削減量 x_i がその上限値 e_i に近づくにつれて費用は割高になるものと考えられる。そこで削減費用関数を各区分ごとに線形であると仮定すると上のLPは準線形計画問題(PLP)になる。なおPLPの最適解は線形計画問題を繰り返し解くことによって得られる。

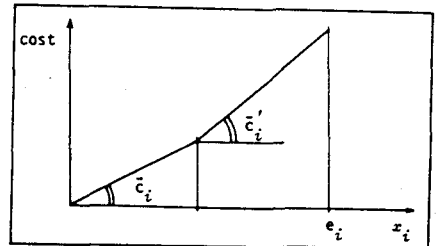


図-2 PLPの削減費用関数

(FuzzyI) 今、酸性雨汚染問題を線形計画法によって定式化した問題が表-2のようなファジィ集合で与えられたとする。これは各地域における汚染物質の除去量がだいたい Δ_j 以上でかつ発散源の削減量 x_i がだいたい e_i 以下という条件下で削減に必要な総費用をだいたい Z 以下にしたいことを意味している。以下これらを統一して $(X) \leq b$ と簡単に表す。このとき i 番目の不等式は右辺の項がだいたい b_j であればよい

表-2 ファジィ不等号を用いた場合

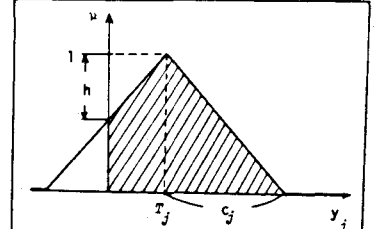
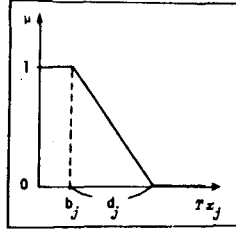
$$\begin{aligned} Z &\geq \sum c_i \cdot x_i \\ \sum_{i=1}^m t_{ij} \cdot x_i &\geq \Delta_j \quad (j=1, \dots, n) \\ 0 \leq x_i &\leq e_i \quad (i=1, \dots, m) \end{aligned}$$

ことを意味しているが、これを数学的に表-3のメンバシップ関数で定義する。またこのメンバシップ関数を図示すると図-3のようになる。以下、ファジ環境における意志決定として最小オペレータによる決定

表-3 メンバシップ関数

0	;(Tx)j ≤ bj
$\mu_j((Tx)j) = 1 - ((Tx)j - bj) / dj$	;bj(Tx)j ≤ bj + dj
1	;(Tx)j ≥ bj + dj

を用いれば決定集合Dのメンバシップ関数は $\mu_i(x) = \max \min \mu_j((Tx)j)$ となりこれは結局表-4のような線形計画問題を解くことに帰着される。



(FuzzyII) 今度は伝達係数を含むすべてのパラメータをファジパラメータであると

する。このときファジ集合Yjを導入して表-5のように図-3

図-4 メンバシップ関数形 FuzzyIで与えられる問題

表-4 FuzzyIで与えられる問題

統一する。このときそれぞれのファジパラメータを中心 t_{ij} , 幅 C_{ij} のピラミッド型メンバシップ関数で定義するとファジ集合Yjのメンバシップ関数図-4のようになる。この条件は次のような条件と同値であると考えられる。

$$\begin{aligned} &\text{maximize } \lambda \\ &\text{subject to } \lambda \leq 1 - (b'_j - (Tx)j) \quad j=0,1,\dots,n+m \\ &\quad (b'_j = b_j/d_j, [T']_{ij} = [T]_{ij}/d_j) \end{aligned}$$

$$Y_j \geq 0 \iff \mu_{Y_j}(0) \leq 1-h \quad (0 \leq h \leq 1, (Tx)j \geq 0)$$

これより本問題は表-6のようなファジ線形計画問題と表-5 ファジ集合を用いた場合

$$\begin{aligned} &Y_j = \tilde{T}_{0j}x_0 + \tilde{T}_{1j}x_1 + \dots + \tilde{T}_{mj}x_m \geq 0 \\ &\quad j=0,1,\dots,n,n+1,\dots,n+m \end{aligned}$$

表-6 FuzzyIIで与えられる問題

$$\begin{aligned} &\text{maximum } h = h^* \\ &\quad (T_j - hC_j)^T x \geq 0 \quad j=0,1,\dots,n+m \end{aligned}$$

3. 分析結果 本研究ではカナダおよび米国東部を対象として表-7 堆積量を50%除去する実際に19の発散地域と20の被害地域を取り上げてモデル化を行った。場合の各解法による削減量

その際計算ケースとして被害地域の現在の汚染物質堆積量(予測値)からその30%,50%,70%の量を除去する3つの場合を考えて分析を行った。その結果次の知見を得た。

1ファジ計画法では結果として一部地域のための極端な負担や優先を回避するような解が選択される。これはファジ計画法に明示的に組こまれたミニマックス基準のメカニズムが作用する結果であり、公正配分原理の視点から見ても妥当であると言える。

2あいまい量を個々のパラメータによって独立的に変えることができるので実際の場合に即した定式化を行なうことができる。

3ファジ計画法は一種の多目的計画法に通じるものがありトレードオフのある問題への適用は極めて有効であると考えられる。

その他、分析結果の詳細については講演時に譲る。

((参考文献))

1)E.A.Mcbean: Linear programming screening model for development and evaluation of acid rain abatement strategies, (1983)

2)H.Tanaka and K.Asai: Fuzzy linear programming problems with fuzzy numbers, fuzzy Set & system (1984)

i	LP	%	PLP	%	FI	%	FII	%
1								
2								
3			0.9	22				
4								
5								
6								
7								
8								
9								
10	11.3	86	6.7	51	11.4	87	11.3	86
11			3.2	25				
12	11.6	62	8.5	45	11.4	61	11.6	62
13	9.4	43	11.2	51	10.1	46	9.5	43
14			9.4	87	7.8	68	2.8	26
15	61.9	87	61.9	87	59.7	84	60.8	85
16								
17	34.7	70	34.7	70	33.5	68	34.1	69
18	6.2	78	4.1	51	6.5	82	6.2	78
19								