

II-137 降雨特性に関する情報論的考察

九州大学工学部 正会員 篠原 謹 爾
清水建設 正会員 高崎 英 邦
九州大学工学部 学生員 迫 田 末 寛

I. まえがき

降雨現象は、極めて不確実性が強く、その特性を計量的に把握することは、困難であるが、重要な問題である。降雨については、「雨がどれだけ降るか」だけでなく、「どのように降るか」という向題も考えられるべきである。そこで、本報では、筑後川上流域における梅雨、及び、台風型の雨の資料を用いて、降雨時系列の特性の計量化を試みた。即ち、降雨強度より降雨特性を知ろうという過程を一因子情報路と考え、さらに、降雨時系列をマルコフ連鎖と仮定することにより、降雨の時系列的特性を計量化して、若干の考察と発展の可能性を検討した。

II. 基礎理論

1) 一因子情報路 降雨特性について考えるとき、降雨強度は、一種の情報伝達の媒介体とみなすことができる。そこで、ここでは、降雨強度という一因子により、構成される情報路を設定する。降雨強度の小さな変動成分を除去するためと、実用上、降雨強度を適当な区間(レベル)個に分割し、各々の区間には特性値を与える。いま、表-1の情報路を設定すると、一因子情報路容量に関する理論より、次の様にして、各レベルの生起確率が求められる。

$\sum_{i=1}^l n_i = n$ が十分に大であれば、近似的に $n_i/n = p_i$ ($i=1, 2, \dots, l$) が成立し、また、特性値の総和は、 $\sum_{i=1}^l n_i t_i$ であるから、この情報路により伝達される単位特性値あたりの情報量は、次式で示される。

レベル	1, 2, 3, ----, l
特性値	$t_1, t_2, t_3, ----, t_l$
出現回数	$n_1, n_2, n_3, ----, n_l$
生起確率	$p_1, p_2, p_3, ----, p_l$

表-1

$$I = \frac{-\sum_{i=1}^l n_i \log p_i}{\sum_{i=1}^l n_i t_i} = \frac{-\sum_{i=1}^l n_i/n \log p_i}{\sum_{i=1}^l n_i/n t_i} = \frac{-\sum_{i=1}^l p_i \log p_i}{\sum_{i=1}^l p_i t_i} = \frac{H}{\bar{t}} \quad (1)$$

ただし、 H : 平均情報量(エントピーにあたる), $\bar{t} = \sum_{i=1}^l p_i t_i / \sum_{i=1}^l p_i$

ここで、単位特性値あたりの情報量 $H/\bar{t}$ を最大にするように各レベルが生起するものと仮定する。 $\sum_{i=1}^l p_i = 1$ という制約条件の下に、 $H/\bar{t}$ を最大にしなければならないから、この問題は、極値問題となる。そこで、 λ を Lagrange 乗数として、

$$\sum_{i=1}^l p_i \{ H/\bar{t} + \lambda \sum_{i=1}^l p_i \} = 0 \quad (2)$$

$$\text{を計算すると、} \log p_i = -1 - t_i \cdot H/\bar{t} + \lambda \bar{t} \quad (3)$$

となる。(3)式の両辺に p_i をかけ、 $i(=1, 2, \dots, l)$ について和を求めることにより、 $\lambda = 1/\bar{t}$ が求まる。 $\lambda = 1/\bar{t}$ を(3)式に代入して、

$$p_i = a^{-t_i \cdot H/\bar{t}} = W^{-t_i} \quad (4)$$

ただし、 a : 対数の底, $a^{-H/\bar{t}} = W^{-1}$

$\sum_{i=1}^l p_i = 1$ であるから、

$$\sum_{i=1}^l W^{-t_i} = 1 \quad (5)$$

(5)の方程式には、正根が唯一存在するから、 $C = H/\bar{\epsilon} = \log W$ (C :単位特性値あたりエントロピー)とすると、 i レベルの生起確率は、次式で示される。

$$p_i = a^{-ct_i} \quad (6)$$

(6)式による推定値が求まったら、実測値との適合度を調べるために χ^2 検定を行なう。すなわち、

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^l \{(\text{実測個数}) - (\text{推定個数})\}^2 / (\text{推定個数}) \quad (7)$$

の値により、有意か否かを検定する。ここで、推定個数とは、表-1の出現回数 n_i のことであり、実測個数とは、同じレベルの実測の出現回数のことである。

ii) マルコフ連鎖 ある時間、例えば、 $T_k \sim T_{k+1}$ の降雨強度 r_k は、それ以前の降雨強度の分布に対して、必ずしも独立でないと推定される。 $T_k \sim T_{k+1}$ の降雨強度 r_k は、直前の $T_{k-1} \sim T_k$ の降雨強度 r_{k-1} に関係するものと仮定する。また、 r_k は、降雨開始時からの経過時間 T_k に無関係であるとする、この降雨時系列は、マル

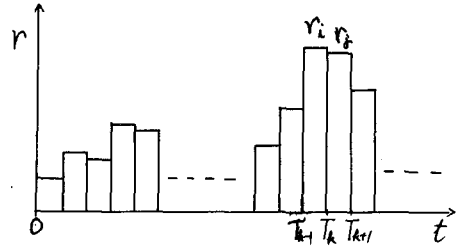


図-1

コフ連鎖とみなせる。このとき、 r_k が与えられると、次の時間の降雨強度 r_{k+1} の生起確率は、条件付き確率 P_{ij} によって与えられる。(後述の推移確率行列 P の各元が、 P_{ij} となる。)

III. 適用

上述の仮定を、筑後川上流小平量水標地実上流域に適用した。降雨資料としては、昭和35年から、40年にかけて、1000 mm/sec以上の出水を引き起こした7個を選り、ティーンズにより求めた流域平均雨量を用いた。

i) レベル分割 まず、降雨強度(ここでは時間雨量)分布表、或いは図を作成する。これを参考にして、適当な間隔のレベルに分割する。特性値としては、各レベルの最大降雨強度をとることとし、 χ^2 検定により適合度を調べ、分割法を変化させる。はじめ、等間隔のレベルに分割して、順次、変えていくと、最終的に図-3に示す結果となり、図-4は、推定値と実測値とを比較したものである。

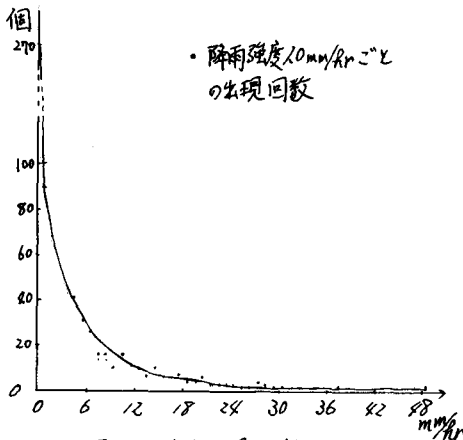


図-2: 時間雨量分布

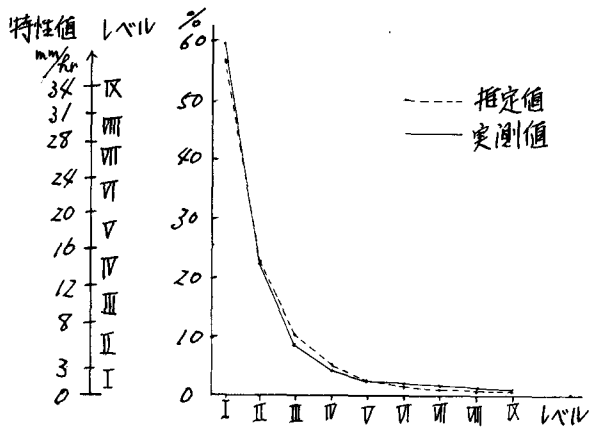


図-3

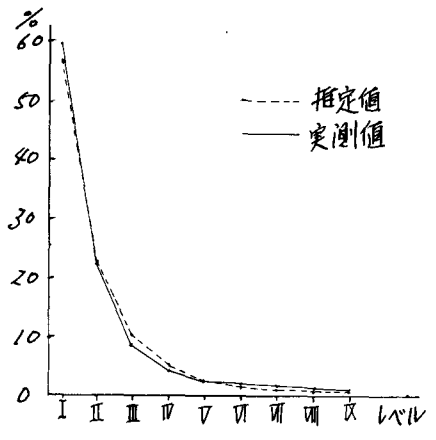


図-4

ii) 推移確率行列 降雨強度と上記のレベルに置換して、推移確率 P_{ij} を求めた。その推移確率

行列 P を表-2に示す。表-2は、各レベルの1段階(ここでは1時間の)推移確率を示すものであるが、これより、2段階、3段階、...後の状態を示す確率を求めることができる。たとえば、2段階の推移確率は、表-3で示される。

	I	II	III	IV	V	VI	VII	VIII	IX
$P_{I=}$	0.868	0.128	0.002	0	0.002	0	0	0	0
II	0.278	0.454	0.143	0.081	0.006	0.006	0.006	0.006	0
III	0.073	0.400	0.218	0.145	0.091	0.055	0.018	0	0
IV	0.065	0.161	0.452	0.173	0.097	0	0.032	0	0
V	0	0.274	0.176	0.059	0.118	0.059	0.176	0.118	0
VI	0.090	0.182	0.091	0.182	0.091	0.182	0	0	0.182
VII	0	0	0	0.143	0.286	0.428	0	0	0.143
VIII	0	0	0.250	0	0.500	0	0.250	0	0
IX	0	0.250	0	0	0	0.250	0	0.250	0.250

表-2

	I	II	III	IV	V	VI	VII	VIII	IX
$P_{I=}$	0.791	0.171	0.021	0.011	0.003	0.001	0.001	0.001	0
II	0.410	0.317	0.136	0.076	0.030	0.015	0.011	0.003	0.002
III	0.213	0.338	0.191	0.110	0.057	0.038	0.027	0.013	0.013
IV	0.150	0.322	0.226	0.126	0.082	0.045	0.032	0.012	0.005
V	0.110	0.257	0.163	0.103	0.152	0.104	0.057	0.016	0.036
VI	0.167	0.265	0.161	0.102	0.054	0.070	0.025	0.057	0.079
VII	0.048	0.221	0.154	0.122	0.087	0.130	0.055	0.067	0.114
VIII	0.018	0.247	0.142	0.102	0.153	0.150	0.073	0.057	0.036
IX	0.077	0.221	0.121	0.066	0.147	0.110	0.064	0.064	0.108

表-3

2段階では、まだ、0となる元が残るが、3段階では、全ての元が正となる。 $(P_{ij} > 0)$ すなわち、3段階を経ると、任意のレベルから、他の任意のレベルに移りうることを示している。また、これより推移確率行列 P は、3次で正則である。正則であるから、初期状態に無関係となる極限分布 W を求めることができる。 $WP = W$ より、 W を求めると、下記の通りである。

$$W = (0.591, 0.228, 0.077, 0.044, 0.024, 0.015, 0.010, 0.006, 0.005) \dots (8)$$

iii)モデル降雨 上記の推移確率行列を用いて、モンテカルロ法により、簡単なモデル降雨を作成することができる。初期確率を仮定し、推移確率に対応した数の範囲を定め乱数発生によって、順次、対応するレベルを求めていく。いま、初期レベルをIレベルと仮定した場合の一例を図-5に示す。

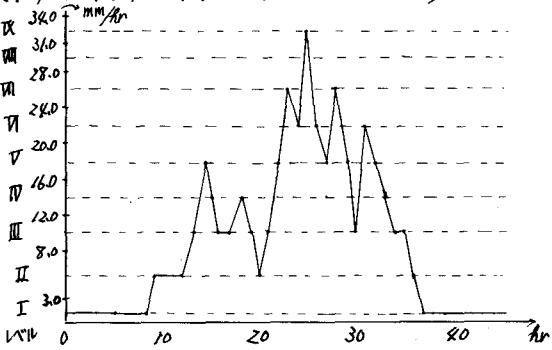


図-5：モデル降雨の一例

IV. 考察

i)レベル分割 χ^2 -検定の結果、有意とみなされたのは、図-3に示す分割法のみであった。これより、図-3のレベル分割が、この流域特有のものであるとみなすことができよう。すなわち、一因子情報路の仮定の下では、図-3のレベル分割の結果が、この流域の降雨の一特性を表わすものといえる。

ii)推移確率 降雨時系列をマルコフ連鎖と仮定したことは、まだ、疑問が残るところであるが推移確率行列は、降雨が時間的にどのように変化していくかを示す一手法ではある。ただ、④の極限分布には、問題がある。なぜなら、降雨強度の分布は、はじめから与えられており、その分布にしたがう範囲内で、推移確率を求めているからである。実際、この極限分布は、実測の分布と完全に一

致しているのである。(ただし、図-4に示す実測値の分布とは、わずかに異なる。それは、推移確率行列において、資料の各降雨の降り始めと終りの降雨強度の推移か、入っているからである。)

iii) モデル降雨 図-5に示すモデル降雨の一例は、あくまでも、過去の資料から、確率的に起こりうる降雨分布を示しているにすぎない。あらゆる可能な経路のうち一つを示しているのである。

日雨量によって、判別を与えるには、次のような方法がある。

日雨量を R_d 、時間雨量を R_i とするとき、

$$\sum_{i=1}^{24} R_i = R_d \quad (9)$$

であるから、①日雨量 R_d についても、時間雨量 R_i と同様に、レベル分割を行なって、日雨量とレベルに置換する。

②乱数発生により、まず、日雨量 R_d を発生させる。

③次に、時間雨量 R_i を、順次、発生させる。

④ $\sum_{i=1}^m R_i > R_d$ となるとき、その差を R_m から差し引き、 $(m+1)$ 時間以後は、 $R_i = 0$ とする。(ただし $0 < m \leq 24$)

$\sum_{i=1}^m R_i < R_d$ となるときは、最後の R_m にその差を加える。

(日雨量を規準に、かなり長期に及ぶモデル降雨を考える場合は、 R_d についても、推移確率を求めればよいものと思われる。)

iv) まとめ この方法の問題として、次の点があげられる。

①連続した一つの降雨資料ではなく、7降雨を個々の時間雨量に、ばらばらに分解した上で、降雨時系列を考えていること。

②降雨期間の時間雨量 0 となるものも、イレベルに含まれていること

③7降雨の累計時間は、719時間であり、資料として、決して少ないとは思われないが、推移確率行列の値は、析取の取り方によって、微妙に変わるなど、数値の精度が十分に信頼できないうこと。

したがって、ここでは、 $1000 \text{ m}^3/\text{sec}$ 以上の出水を引き起こした降雨を対象としたが、月、あるいは年というような長期にわたって、平時の雨をも含めた流域の降雨について考えるような場合の方が、望ましいかもしれない。

降雨強度という一因子でもって、降雨特性を考えたわけであるが、信頼性が欠かれないので、日雨量など、他の因子も考慮に入れて、この方法を適用することも考えられる。モデル降雨のうち、日雨量を導入する方法は、現在、続行中であるが、2因子、あるいは、多因子の場合の情報設定も今後、検討の必要があると考えている。本報では、降雨特性の一指標を示したにすぎないが、降雨特性の正確な把握が、可能になれば、モデル降雨も有効となってくるものと思われる。

図-4の情報路容量を算出することにより求めた推定曲線と、実測曲線は、よく一致している。推定曲線は、指数曲線である。統計学における指数分布となす現象が、時間の制約の下で、最大のエントロピーの下に起こると解釈するのは、すでに考えられたことであるが、このことか、(図-4の結果と見る範囲ではあるが)、降雨という自然現象に対してもいえることは、興味深いことである。統計的に把握しようという試みは、いろいろあるが、また、この段階では、極めて実用の可能性が大きいものの、情報という立場からの接近も、興味ある結果を示しているものと思われる。