

1. 問題の設定

(1) 2次元空間の確率場  $Z(\mathbf{X})$ ;  $\mathbf{X}=(x,y)$  において、 $N$ ヶ所で観測実現値  $Z(\mathbf{X}_i)$ ;  $i=1 \sim N$  が観測されている。これらの観測量を用いて、あるいは既往の先験知識によって、確率場の期待値  $E[Z(\mathbf{X})]=m(\mathbf{X})$  は推定されている。故に、 $Z(\mathbf{X})$  は、次のように表せる。

$$Z(\mathbf{X})=m(\mathbf{X})+W(\mathbf{X}) \quad W(\mathbf{X}): \text{確率過程} \quad (1)$$

(2) 観測実現値  $Z(\mathbf{X}_i)$  あるいは先験知識により、条件(1)と同様に確率場の特性を表わす共分散関数  $C(Z(\mathbf{X}_r), Z(\mathbf{X}_s))$  が推定されている。 $\mathbf{X}_r, \mathbf{X}_s$  は任意の空間座標である。(1)式より、次のようになる。

$$E[W(\mathbf{X})]=0, \quad C(Z(\mathbf{X}_r), Z(\mathbf{X}_s))=C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_s))=E[W(\mathbf{X}_r)W(\mathbf{X}_s)] \quad (2)$$

以上の(1),(2)の条件のもとで、 $N$ ヶ所の観測点以外の非観測点  $\mathbf{X}_r$  における観測実現値  $Z^*(\mathbf{X}_r)$  を既知の  $Z(\mathbf{X}_i)$ ;  $i=1 \sim N$  の線形補間式として予測する方式を誘導する。ただし、 $\mathbf{X}_r$  が観測点  $\mathbf{X}_i$  のいずれかに一致するときは  $Z^*(\mathbf{X}_r)$  は既知の観測実現値と一致することが条件となる。(1)式より  $Z^*(\mathbf{X}_r)=m(\mathbf{X}_r)+W^*(\mathbf{X}_r)$  となるから、以下の節では  $W^*(\mathbf{X}_r)$  を予測する議論をする。

2. 不偏推定かつ最小誤差分散による補間

観測点における確率場  $W(\mathbf{X}_i)$ ;  $i=1 \sim N$  を用いて、非観測点の確率場  $W(\mathbf{X}_r)$  を次式のように線形補間する。

$$\hat{W}(\mathbf{X}_r)=\sum_{i=1}^N \lambda_i(\mathbf{X}_r)W(\mathbf{X}_i) \quad , \quad \lambda_i(\mathbf{X}_r): \text{未知関数} \quad (3)$$

(3)式の期待値をとれば、 $E[\hat{W}(\mathbf{X}_r)]=E[W(\mathbf{X}_r)]=0$  を満たすので、(3)式は不偏推定式である。また、未知関数  $\lambda_i(\mathbf{X}_r)$  を重みとした平均操作をした形式であるから、(3)式に  $W(\mathbf{X}_i)$  を代入して求まる  $\hat{W}(\mathbf{X}_r)$  は本題の  $W^*(\mathbf{X}_r)$  とは性質の異なる smoothing された量である。

さて、 $W(\mathbf{X}_r)$  との誤差分散値  $\sigma^2(\mathbf{X}_r)=E[\{W(\mathbf{X}_r)-\hat{W}(\mathbf{X}_r)\}^2]$  を最小とするように  $\lambda_i(\mathbf{X}_r)$  を求めると、

$$C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_m))=\sum_{i=1}^N \lambda_i(\mathbf{X}_r)C(W(\mathbf{X}_i), W(\mathbf{X}_m)) \quad , \quad m=1 \sim N \quad (4)$$

この連立方程式を解けば  $\lambda_i(\mathbf{X}_r)$  は求まる。また、この式を調べると、

$$\lambda_i(\mathbf{X}_r)=1 \quad ; \quad i=r \quad \lambda_i(\mathbf{X}_r)=0 \quad ; \quad i \neq r \quad (5)$$

(5)式の性質があるので、(3)式において  $r=j$  とおくと、観測場では、 $\hat{W}(\mathbf{X}_j)=\lambda_j(\mathbf{X}_j)W(\mathbf{X}_j)=W(\mathbf{X}_j)$  となっており、観測点  $\mathbf{X}_j$  における観測実現値と一致する。また(4)式が成立つとき、誤差分散値は次式となる。

$$\sigma^2(\mathbf{X}_r)=E[W^2(\mathbf{X}_r)]-\sum_{i=1}^N \lambda_i(\mathbf{X}_r)C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_i)) \quad (6)$$

この式は、再び(5)式より  $r=i$  と観測点に一致させると  $\sigma^2(\mathbf{X}_j)=0$  となる。以上はすでに基本的な常識であるが、次節のために必要である。

3. 条件付シミュレーション

3.1 B.D.Ripley<sup>1)</sup> の方式 本題の観測場  $W^*(\mathbf{X}_r)$  を推定する基本式が教本の中で示されている。

$$W^*(\mathbf{X}_r)=\hat{W}(\mathbf{X}_r)+\{S(\mathbf{X}_r)-\hat{S}(\mathbf{X}_r)\} \quad \mathbf{X}_r: \text{非観測点} \quad (7)$$

ここで、 $\hat{W}(\mathbf{X}_r)=(3)$ 式、 $S(\mathbf{X}_r)$  は  $E[W(\mathbf{X}_r)]=0$  および共分散関数  $C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_s))$  を満たす確率過程。

$$\hat{S}(\mathbf{X}_r)=\sum_{i=1}^N \lambda_i(\mathbf{X}_r)S(\mathbf{X}_i) \quad (8)$$

$S(\mathbf{X}_r)$  の観測場  $\underline{S}(\mathbf{X}_r)$  を観測点も含み複数点で同時シミュレートし、(8)式より  $\hat{S}(\mathbf{X}_r)$  を求めれば、

$$W^*(\mathbf{X}_r)=\hat{W}(\mathbf{X}_r)+\{\underline{S}(\mathbf{X}_r)-\hat{S}(\mathbf{X}_r)\} \quad (9)$$

より観測場  $W^*(\mathbf{X}_r)$  が推定される。(7)式の正当性は、①  $\hat{W}(\mathbf{X}_r)$  と  $S(\mathbf{X}_r)$  は独立である。

②  $E[S(\mathbf{X}_r)S(\mathbf{X}_s)]=E[W(\mathbf{X}_r)W(\mathbf{X}_s)]$ , ③ 直交性  $E[\hat{W}(\mathbf{X}_r)\{W(\mathbf{X}_s)-\hat{W}(\mathbf{X}_s)\}]=0$  の性質を用いて、 $C(W^*(\mathbf{X}_r), W^*(\mathbf{X}_s))=C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_s))$  が成立つことより容認される。

### 3.2 誤差共分散値を用いる方式(I)

$\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ を推定する基本式として次式を考える。

$$\underline{W}^*(\mathbf{X}_r) = \widehat{W}(\mathbf{X}_r) + \{W(\mathbf{X}_r) - \widehat{W}(\mathbf{X}_r)\} = \widehat{W}(\mathbf{X}_r) + \varepsilon(\mathbf{X}_r) \quad (10)$$

$\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ は平均値 $E[\varepsilon(\mathbf{X}_r)] = 0$ で分散値は(6)式の $\sigma^2(\mathbf{X}_r)$ である。この $\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ の性質を調べてみると、(4)式を用いることにより、次の関係が証明される。

$$E[\widehat{W}(\mathbf{X}_r) \varepsilon(\mathbf{X}_r)] = 0 \quad \mathbf{X}_r: \text{非観測点} \quad (11)$$

$$E[W(\mathbf{X}_j) \varepsilon(\mathbf{X}_r)] = 0 \quad \mathbf{X}_j: \text{観測点 } j=1 \sim N \quad (12)$$

(11)式より誤差 $\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ は $\widehat{W}(\mathbf{X}_r)$ と独立であり、さらに(12)式より観測点上の $W(\mathbf{X}_j)$ とも独立であることがわかる。一方、非観測点 $\mathbf{X}_r$ と $\mathbf{X}_s$ における相関を見ると、

$$E[\varepsilon(\mathbf{X}_r) \varepsilon(\mathbf{X}_s)] = C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_s)) - \sum_{i=1}^N \lambda_i(\mathbf{X}_s) C(W(\mathbf{X}_r), W(\mathbf{X}_i)) \quad \mathbf{X}_i: \text{観測点} \quad (13)$$

(13)式は(4)式と酷似しているが $\mathbf{X}_s$ が非観測点であるから、右辺=0とはならない。

複数の非観測点上で $\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ をシミュレートするためには、(13)式に基づいて $\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ を複数点で同時シミュレートすることになる。 $\underline{\varepsilon}(\mathbf{X}_r)$ が $\mathbf{X}_r$ の実現値として得られれば、(10)式より $\mathbf{X}_r$ 場 $\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ が次のように推定される。

$$\underline{W}^*(\mathbf{X}_r) = \widehat{W}(\mathbf{X}_r) + \underline{\varepsilon}(\mathbf{X}_r) \quad (14)$$

### 3.3 誤差分散値を用いる方式(II)

(11), (12)式が成り立つから、1つの非観測点で $\mathbf{X}_r$ 場 $\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ を推定するためならば、(13)式に頼る必要はない。 $E[\varepsilon(\mathbf{X}_r)] = 0$ 、且つ分散 $\sigma^2(\mathbf{X}_r)$ を有する誤差 $\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ をシミュレートする。 $\underline{\varepsilon}(\mathbf{X}_r)$ が得られれば、 $\mathbf{X}_r$ 場 $\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ は(14)式で求まる。しかし、ここでは複数点での $\mathbf{X}_r$ 場を推定する方式を議論している。そこで、この $\underline{W}^*(\mathbf{X}_r)$ を既知の $\mathbf{X}_r$ 場 $W(\mathbf{X}_i)$ ,  $i=1 \sim N$ に追加し、合計 $N+1$ ヶ所で $\mathbf{X}_r$ 場 $W(\mathbf{X}_i)$ が得られていると考えるのである。これより2節の各式で $N$ の代わりに $N+1$ とすることで、 $\widehat{W}(\mathbf{X}_s)$ ,  $\sigma^2(\mathbf{X}_s)$ 等が求まる。 $\varepsilon(\mathbf{X}_s)$ は(11), (12)式の性質があるから、最初のSTEPと同様に $\underline{\varepsilon}(\mathbf{X}_s)$ が単独でシミュレートされ、(14)式より $\underline{W}^*(\mathbf{X}_s)$ が推定される。以下、順次1つづつ $\mathbf{X}_r$ 場 $W(\mathbf{X}_i)$ の数を増やすことにより、複数の非観測点上での $\mathbf{X}_r$ 場を推定することができる。

## 4. 考察と展望

- (1) いずれの方式でも、 $\mathbf{X}_r$ 場の推定値は観測点上では $\mathbf{X}_r$ 場 $W(\mathbf{X}_i)$ と一致する。
- (2) 3.1節と3.2節の方式はそれぞれ $\underline{S}(\mathbf{X}_r)$ または $\underline{\varepsilon}(\mathbf{X}_r)$ の同時シミュレーション(リスト分解など)が必要であり、個数が増大すると精度上の問題がある。3.1節の方式は $\widehat{S}(\mathbf{X}_r)$ を求める必要があるから、同時シミュレーションの次元は3.2節の方式より観測点数 $N$ だけ大きくなる。その意味からは3.2の方式がややよい。
- (3) 3.3節の方式は1 $\mathbf{X}_r$ 場のシミュレーションを順次行うものであるから、単純であり、数値解析的に安定している。3者では1番よい方式であると思われる。3.2節の方式は $\varepsilon(\mathbf{X}_r)$ 間に空間場の相関を考慮し、3.3節の方式は $\widehat{W}(\mathbf{X}_r)$ 間に空間場の相関を持たせる点が対照的となっている。
- (4) 3.1節の方式はVanmarcke<sup>2)</sup>, 鈴木, 石井<sup>3)</sup>等が採用しているが、注意すべきことは平均値 $m(\mathbf{X})$ が未知の場合には3.1節に示す直交性が成り立たないので、一般には(7)式は不適格である。
- (5) 本題の議論は時空間の確率場 $Z(\mathbf{X}, t)$ に容易に拡張できる。そして、Fourier変換せず時空間場において誘導できる。故にVanmarcke<sup>2)</sup>, 盛川, 亀田<sup>4)</sup>, 川上, 小野<sup>5)</sup>の研究と同一の命題を簡単に解決できる。
- (6) 3.3節の方式は1点シミュレーションをもとに拡張することにより、無条件シミュレーション理論も包含する。
- (7) 本論の工学上の応用範囲は広い。

### 参考文献

- 1) B. D. Ripley, Spatial Statistics, John Wiley and Sons, 1981.
- 2) E. H. Vanmarcke and G. A. Fenton, Conditional Simulation of Local Fields of Earthquake Ground Motion, Jour. of Structural Safety, Oct, 1991, p. 247-264.
- 3) 鈴木誠, 石井清, 土質定数の空間分布推定法を用いた確率有限要素法, 土木学会論文集第394号/III-9, 1988年6月, P. 97-104.
- 4) 盛川仁, 亀田弘行, 既知波形を条件とする確率場のシミュレーション理論に関する基礎的研究, JCROSSAR '91論文集, 1991年, P. 137-144.
- 5) 川上英二, 小野牧夫, 一地点での観測記録を用いた時空間地震波のシミュレーション, 土木学会論文集 NO. 441/I-18, 1992年1月, P. 167-175.