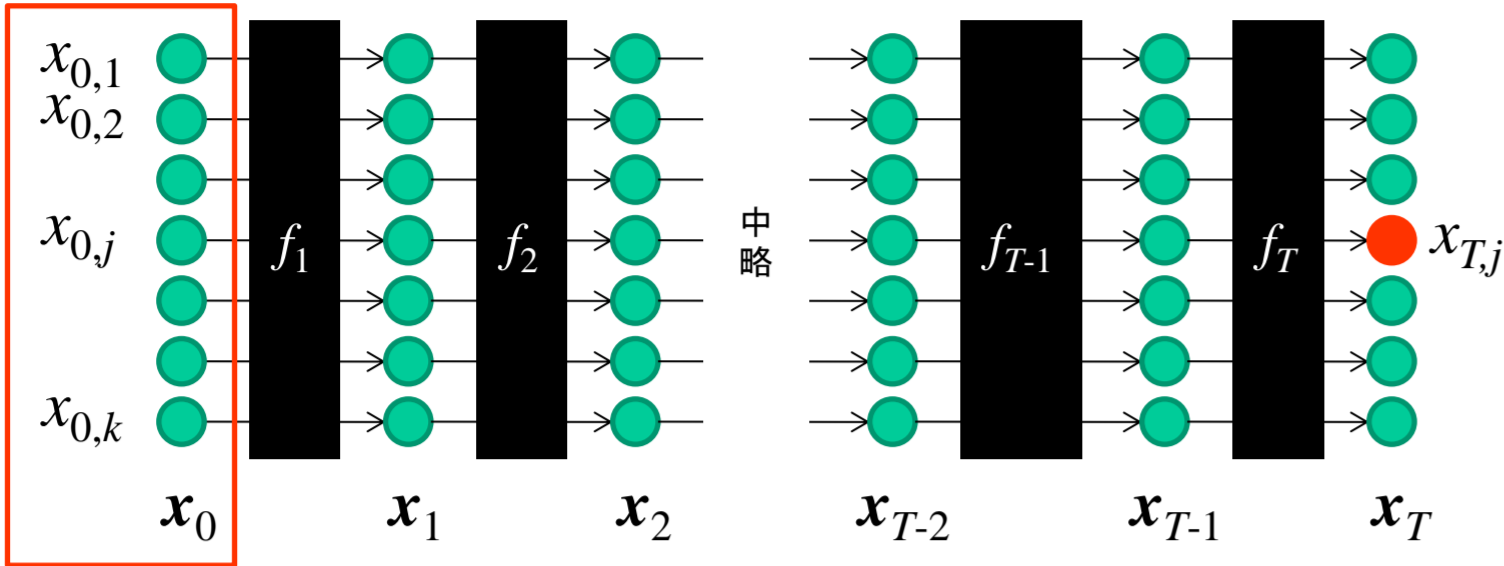


アンサンブル感度解析

上野 玄太 モデリング研究系 准教授

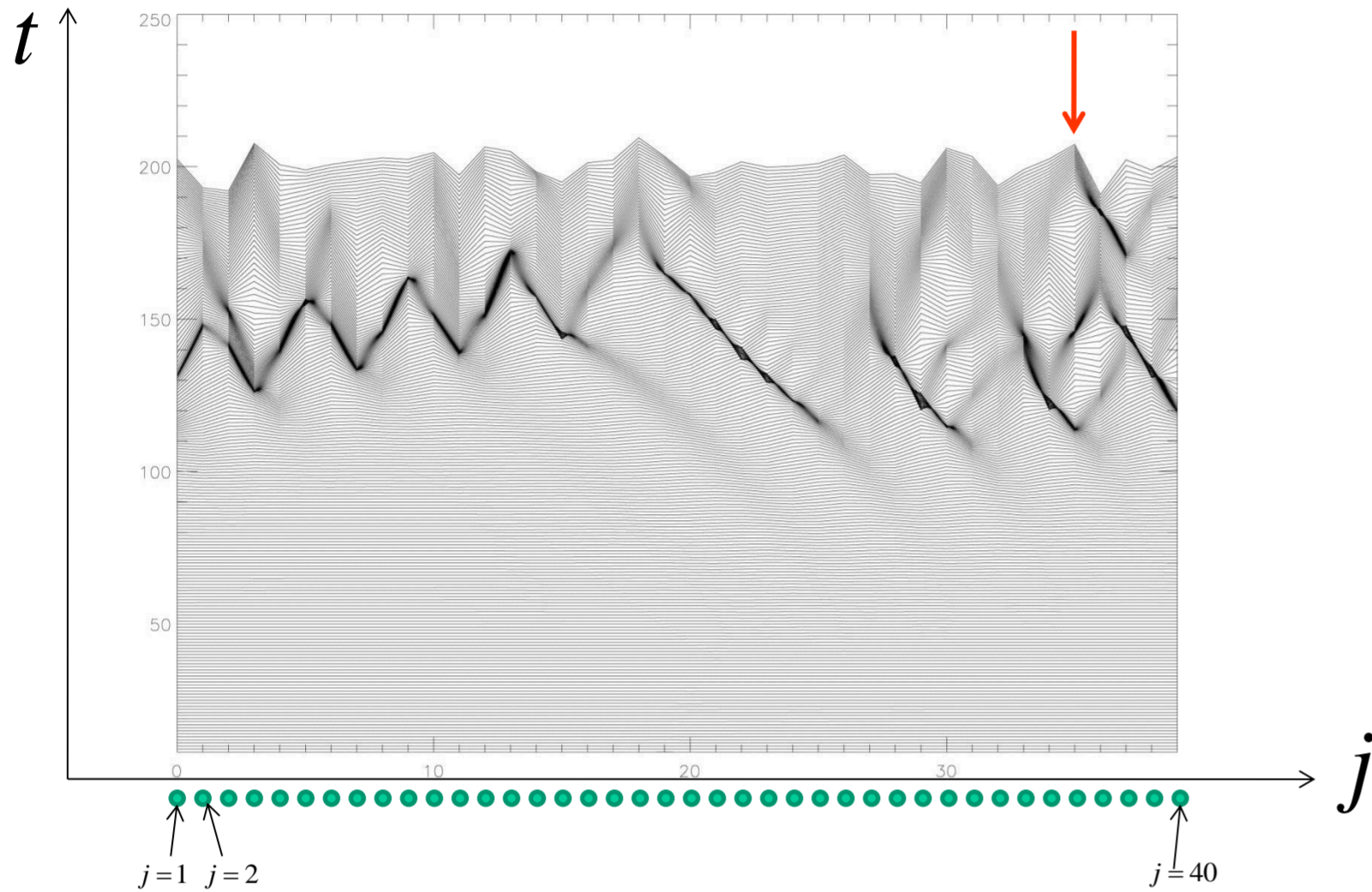
【問題設定】

•最終状態 x_T の j 成分 (x_{Tj} と書く) に多く寄与するのは、初期状態 x_0 のどの成分か (もしくは成分群か) ?



【問題例】

```
f(x) {
  for (j) dx[j] = (x[j+1] - x[j-2]) * x[j-1]
               - x[j] + F;
  for (j) x[j] += dx[j] * dt;
}
```

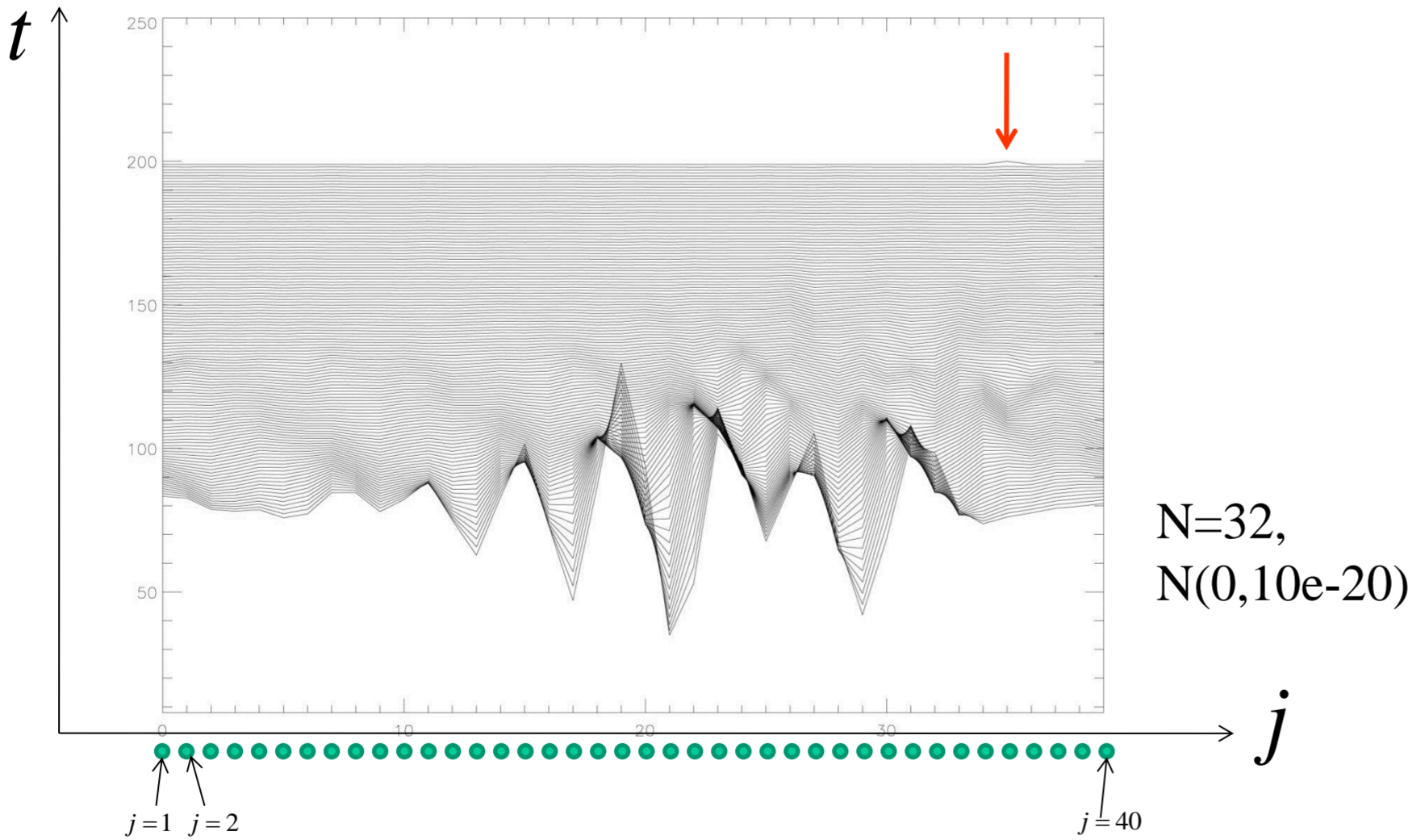


• 赤矢印で示す山 ($t = 200, j = 36$) の由来はどこか？

【アンサンブル微分近似法(提案法)】

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x^{(1)} & x^{(2)} & \dots & x^{(N)} \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{F}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} f(x^{(1)}) & f(x^{(2)}) & \dots & f(x^{(N)}) \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{F}(\mathbf{X}) - \hat{\mathbf{F}}(\mathbf{X}) \approx \left. \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}} \right|_{\mathbf{x} = \hat{\mathbf{x}}} (\mathbf{X} - \hat{\mathbf{X}})$$
$$\Downarrow$$
$$\left(\left. \frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}} \right|_{\mathbf{x} = \hat{\mathbf{x}}} \right)' \approx \left((\mathbf{X} - \hat{\mathbf{X}})(\mathbf{X} - \hat{\mathbf{X}})' \right)^{-1} (\mathbf{X} - \hat{\mathbf{X}})(\mathbf{F}(\mathbf{X}) - \hat{\mathbf{F}}(\mathbf{X}))'$$



【データ同化の逐次型と非逐次型の比較】

	逐次型	非逐次型
代表的手法	本書で取り扱う	取り扱わない
得る解	アンサンブルカルマンフィルタ 状態ベクトル列 $x_t (t=1, \dots, T)$ の事後周辺分布	4次元変分法 (アジョイント法) 状態ベクトル列 $x_{1:T}$ の 事後確率最大 (MAP) 解
数理的観点から	統計的推測	最適化
シミュレーションの規模	小～中規模に適している	超大規模まで可能
使われている領域	すべて	気象・海洋予報の現業が中心
プログラムの実装	既存のシミュレーションを 平易にプラグイン	エキスパートが個々のシミュレーションコードに即した勾配計算 プログラムを書く必要あり
High Performance Computing シミュレーションモデルの比較	スカラー並列計算向き 尤度により可能	ベクトル計算機向き 困難
感度計算法 (時間を遡るもの)	未整備 (今回の内容で整備)	アジョイントコードで 実施可能

樋口知之[編著]「データ同化入門」朝倉書店 (2011)

【感度計算】

• $\frac{\partial x_{T,j}}{\partial x_0}$ が知りたい！ x_{Tj} : 最終状態の注目要素
 x_0 : 初期状態の全要素

- 直接の差分商 $\frac{x_{T,j}(x_0 + \Delta x) - x_{T,j}(x_0)}{\Delta x}$ は数値的な問題がある
- 分割して計算するのが通常

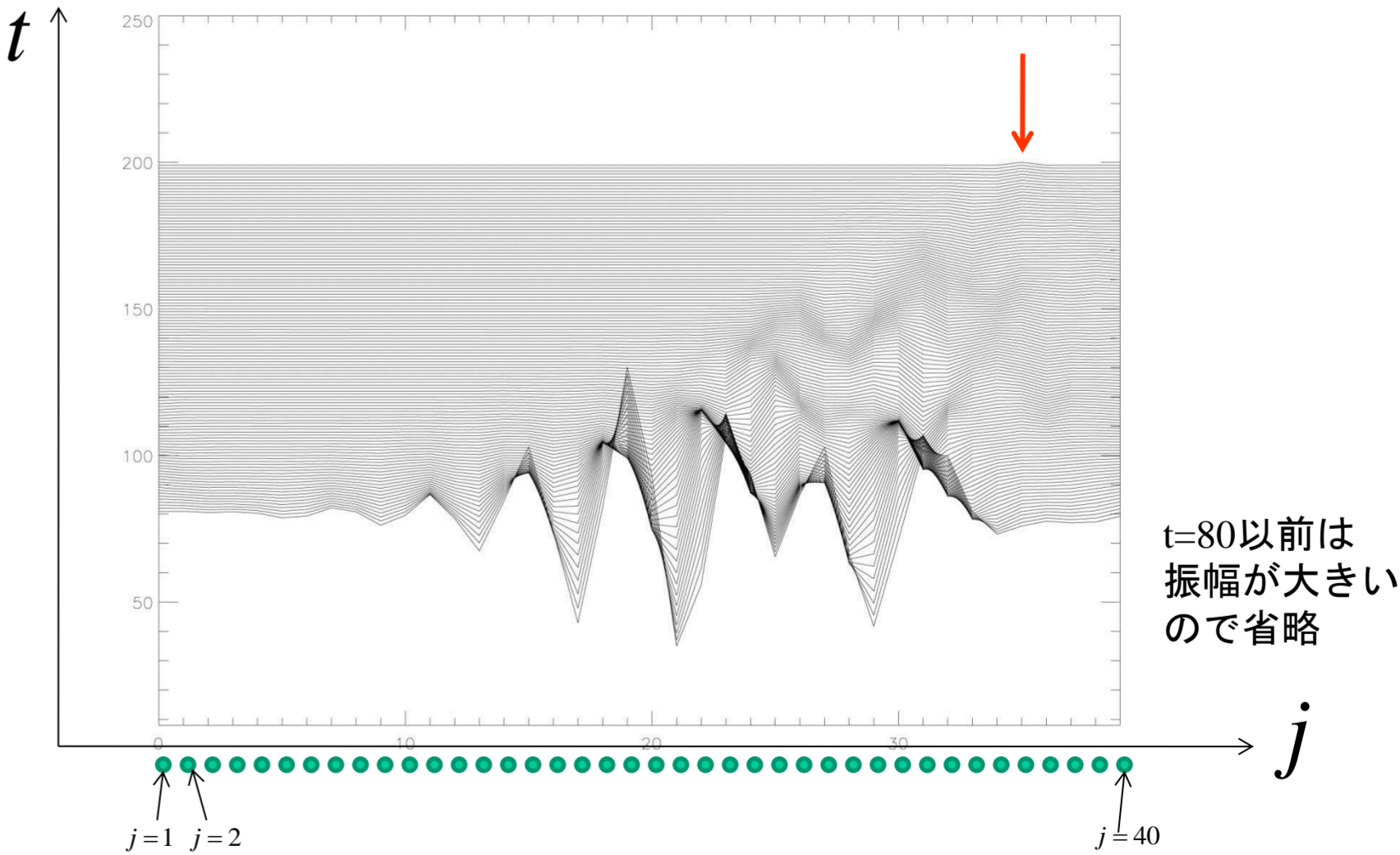
$$\left(\frac{\partial x_{T,j}}{\partial x_0} \right)' = \left(\frac{\partial f_1}{\partial x_0} \right)' \left(\frac{\partial f_2}{\partial x_1} \right)' \dots \left(\frac{\partial f_T}{\partial x_{T-1}} \right)' \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

【アジョイントコードによる微分計算法(従来法)】

$$\left(\frac{\partial f_t}{\partial x_{t-1}} \right)' z \text{ のプログラム (アジョイントコード)}$$

```
adj_f(z) {
  for (j) dx[j] = z[j] * dt;
  read, x; //f(x) の実行時に書き出しておいた x を読み込む
  for (j) {
    z[j+1] += x[j-1] * dx[j];
    z[j-2] += -x[j-1] * dx[j];
    z[j-1] += (x[j+1] - x[j-2]) * dx[j];
    z[j] += -dx[j];
  }
}
```

- もとの $f_t(x)$ とほぼ同じ行数のプログラムの作成が必要
- 既存の技術で可能であるが、実は非常に手間がかかる



• 左の方から流れてきている。

【まとめ】

- データ同化計算結果 (再解析データ) における感度解析法の提案
- 従来は、個々のシミュレーションモデルに即した微分係数の計算プログラム (アジョイントコード) を作成。実装・保守の手間がかかる。
- 微分係数のアンサンブル近似法を提案し、シミュレーションモデルの内部構造を意識せず実行可
- 簡単なモデルでの感度実験を行い、良好な結果を得た (状態ベクトル 40次元、粒子数 32)
- 単なる線型回帰で実施できることが朗報。