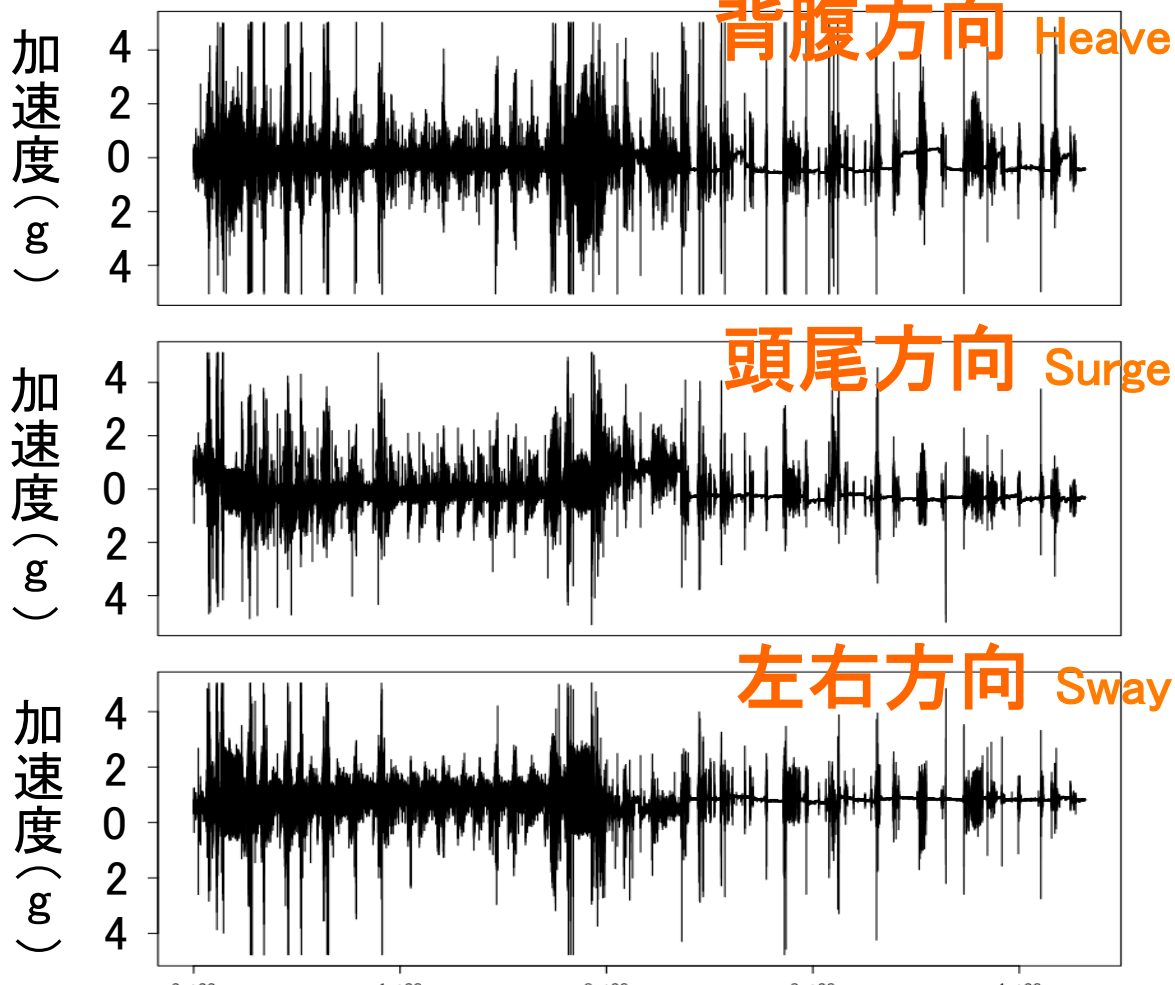


統計手法を用いた動物の行動分類の試み

山本 誉士 モデリング研究系 特任助教

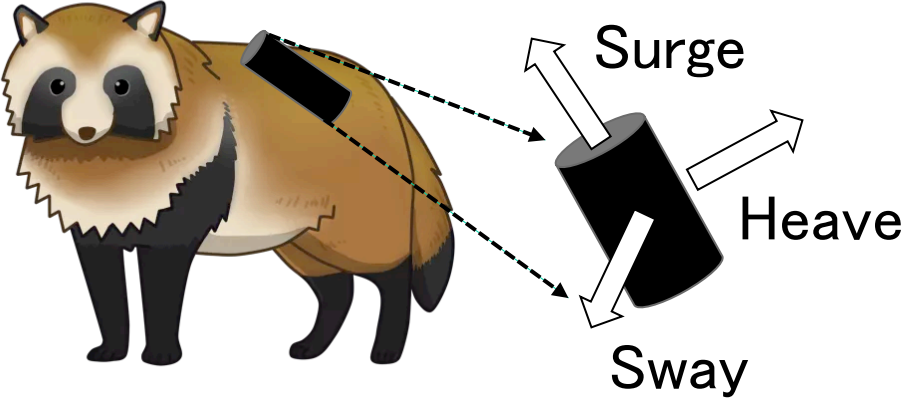
波形から行動を特定する



加速度データロガーを装着した海鳥



3軸方向の加速度を計測



「動き」とは物体が速度や加速度を有している状態
→ 加速度を記録すれば動物の行動を調べることができる

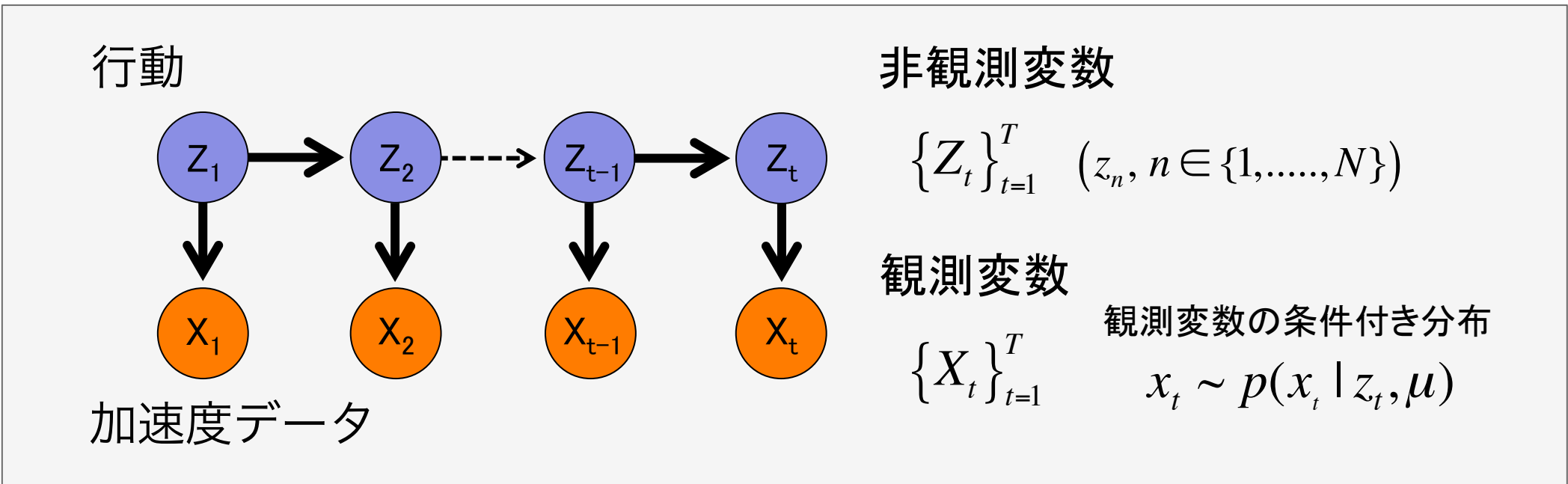
動物の研究の基本は観察だが、自由に移動する彼らを追跡して行動を調べるのは難しい。そこで、小型データロガーを動物に装着して加速度を記録し、行動を調べる手法が増えつつある。一方、得られた波形データから各行動を特定する必要があるが、既存手法 (eg. 決定木) では行動の**連続性**を考慮できていない。

そこで、本研究では連続性を考慮した行動分類手法を確立するため、**隠れマルコフモデル**を用いた行動分類を試みた

隠れマルコフモデル (Hidden Markov Model)

- 観測変数 x_t は潜在変数 z_t に影響を受けて生成
- 潜在変数 z_t は一次マルコフ連鎖に従い **z_{t-1} の影響** を受けて生成
- 観測変数 x_n 同士は独立である

$$x_t \sim p(x_t | z_t) \quad z_t \sim p(z_t | z_{t-1}, A) \quad \Gamma = p(z_{t+1} = j | z_t = i) \\ i, j = 1, \dots, N$$



$$f(Param_1, Param_2, \dots | \omega) = \prod_{t=1}^T [f(Param_n | \omega, z_t) \cdot f(z_t | z_{t-1}, \Gamma)]$$

where ω denotes the set of all parameters

キバナウ (海鳥) の加速度データから以下の行動进行分类
(分類数 $Z_n = 4$: 繁殖地: Colony, 潜水: Diving, 飛翔: Fly, 遊泳: Swim)

HMMを用いた行動分類の結果

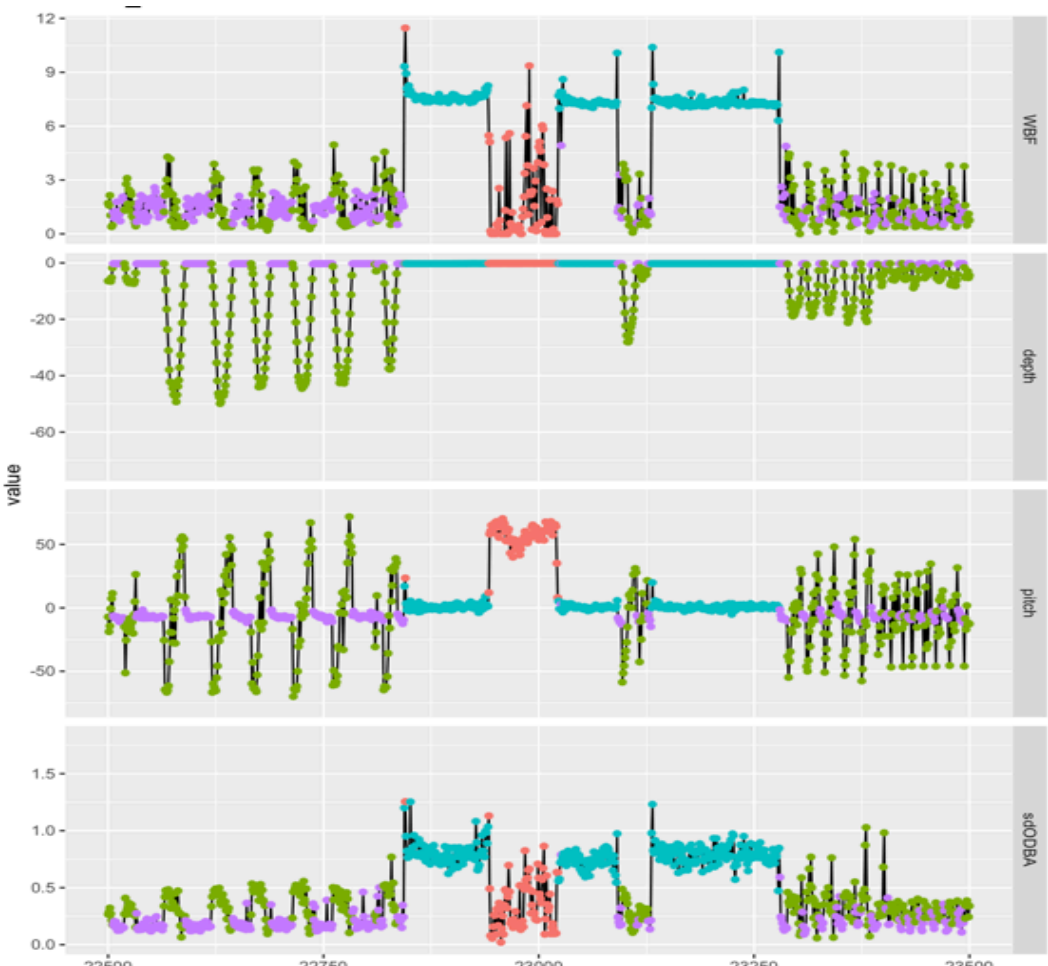
分類パラメータと確率分布

- 羽ばたき周波数: WBF = Log normal (μ, σ, κ)
- 体軸角度: pitch = Normal (μ, σ)
- 全体活動量: $SD_{ODBA} = \text{Exponential}(\lambda)$
- 潜水: depth = Bernoulli (p) ($x = 0, 1$)

行動遷移確率 Γ : 各行動間の遷移確率の初期値

※ ありえない行動遷移は小さな値を与える

$$p(x, z) = \prod_i p(x_i | z_i) p(z_i | z_{i-1}) \quad \text{Viterbiアルゴリズムでパラメータの最尤推定}$$
$$L(\theta | x) = p(x | \theta) = \sum_z p(x, z | \theta) \quad \theta = (A, \pi, \mu)$$



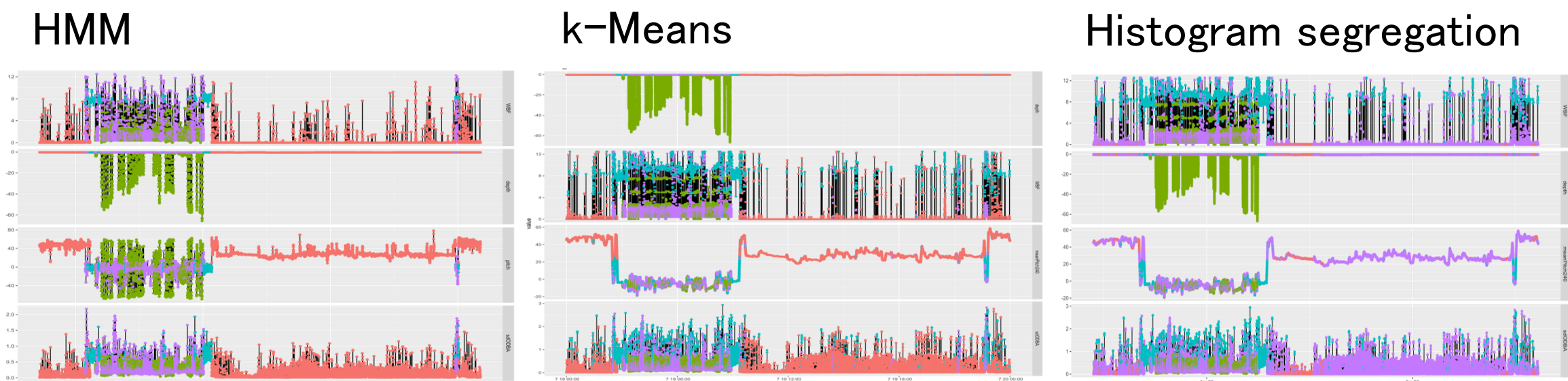
● Colony ● Diving ● Fly ● Swim

行動分類の正誤率は約98%

推定された行動遷移確率

	Colony	Dive	Fly	Swim
Colony	0.996	0	0.004	0
Dive	0	0.913	0	0.087
Fly	0.004	0	0.974	0.021
Swim	0	0.066	0.008	0.926

【他の手法との比較】 ● Colony ● Diving ● Fly ● Swim



- その他の手法では、Colony → Swim などありえない行動遷移が散見される
- 決定木手法では一度分類されると修正不能 (パラメータ設定が重要)

動物の行動を特定することで、人為的開発を含む環境変化の影響評価、また飼育動物や家畜の健康管理・異常行動検出などが可能になる

応用: 環境要因をモデルに組み込む



Leave or Stay

e.g.) カツオドリ幼鳥
風が強くなると海に出掛けなくなる傾向

$$\Gamma^{(i)} = (\gamma_{ij}^{(i)}) \\ \gamma_{ij}^{(i)} = \Pr(Z_{t+1} = j | Z_t = i) \\ \text{共変数 (環境要因)} \quad (\omega_1^{(i)}, \dots, \omega_p^{(i)}) \\ \eta_{ij} = \begin{cases} \exp(\eta_{ij}) & \text{if } i = j; \\ \beta_0^{(ij)} + \sum_{l=1}^p \beta_l^{(ij)} \omega_l^{(i)} & \text{otherwise.} \end{cases}$$

