

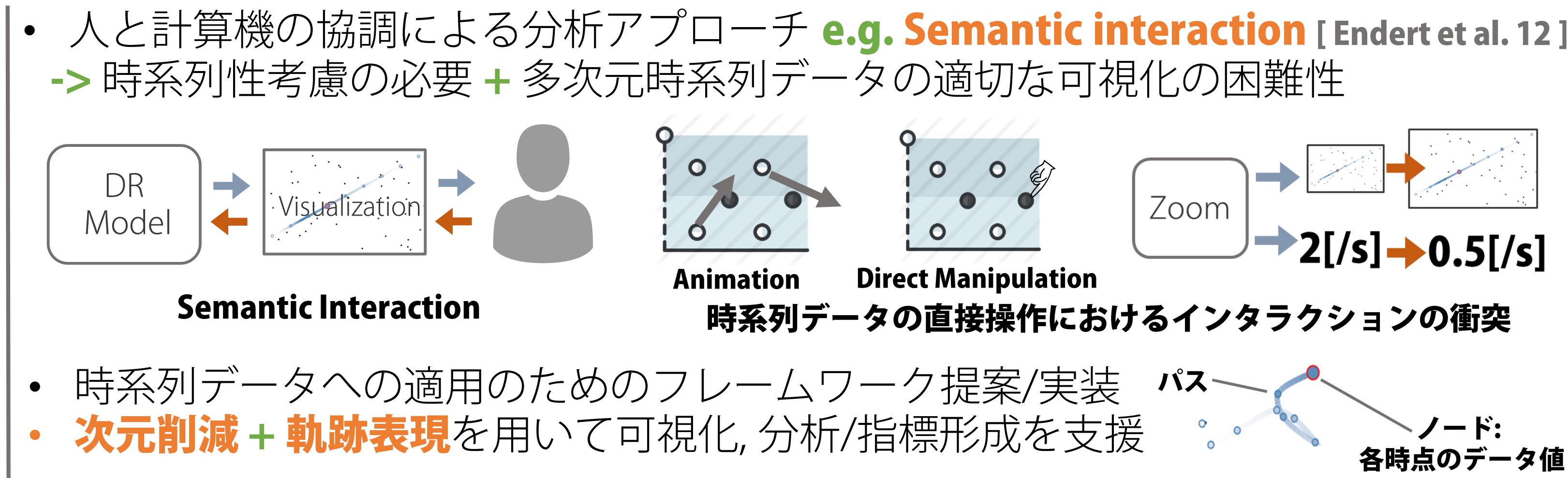
時系列データに対する評価指標形成支援のための視覚的分析フレームワークの提案

高見 玲, 高間 康史 (首都大学東京 システムデザイン研究科 情報科学域)

研究概要/研究背景

目的: 視覚的分析による時系列データの評価指標形成支援

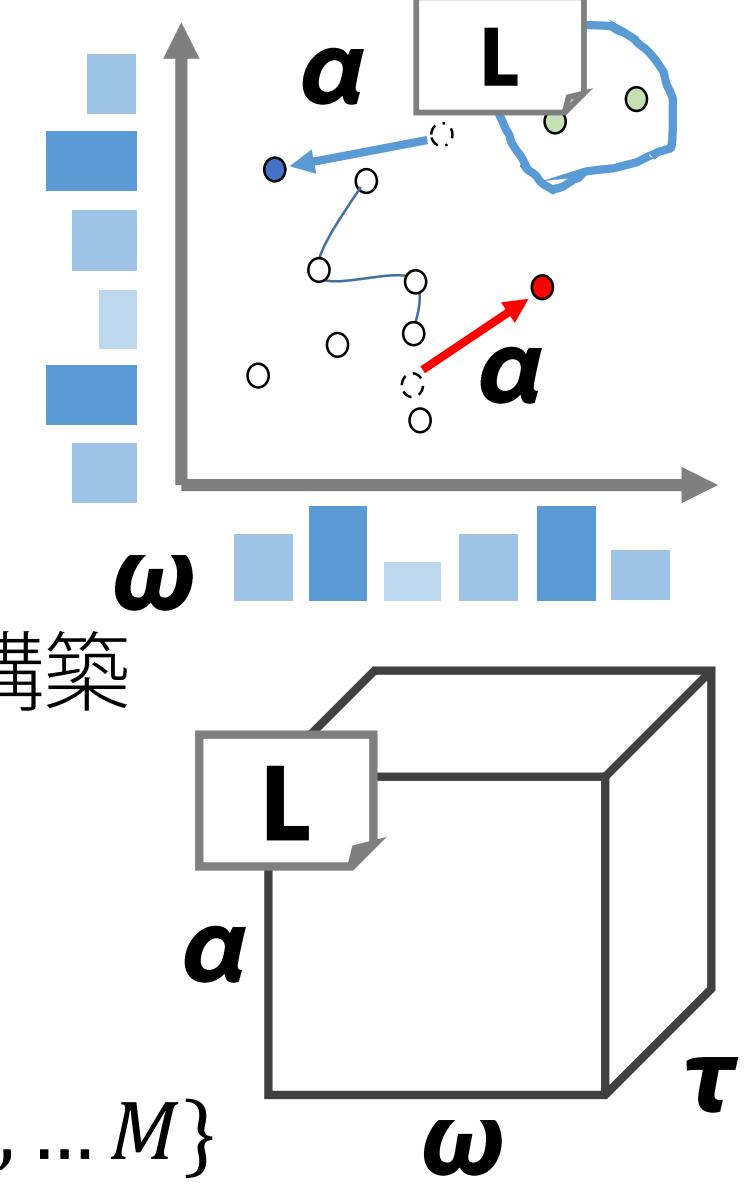
- 多次元 + 時系列データの普及 [Aigner et al. 07] e.g. センサログ, 医療, 金融
- 機械学習への活用 -> 評価指標 (外れ値の判定基準など) が必要
- 大規模データ: 次元削減などの前処理 -> 可視化
- ドメイン専門家: モデル/パラメータ調整の困難性
- ドメイン専門家の分析作業: 視覚的分析インターフェース [Keim et al. 08]
- 視覚的洞察 -> 仮説形成/検証 -> 知識 (e.g. 評価指標) 形成 [Sacha et al. 14]



提案フレームワーク

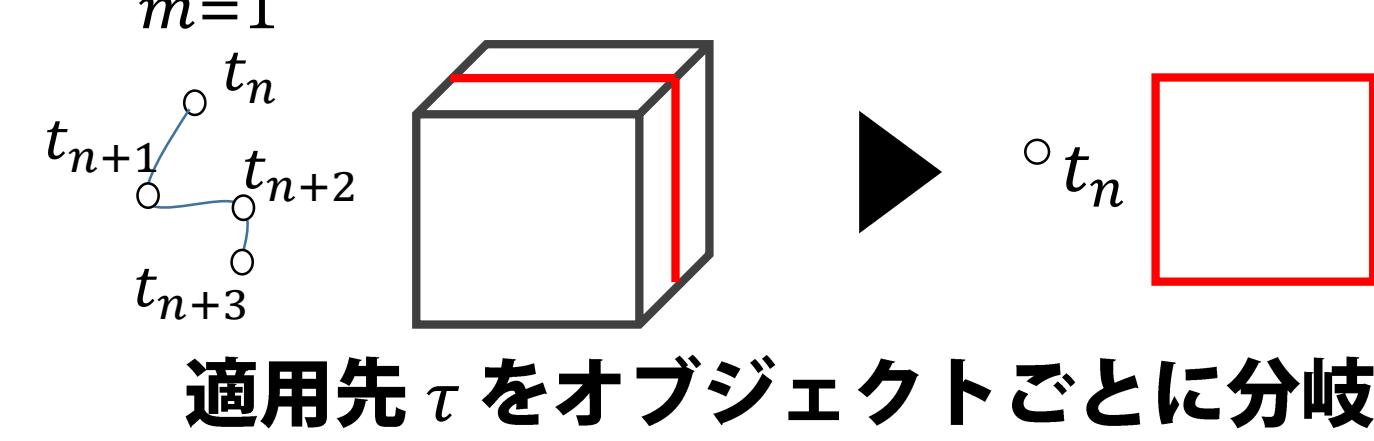
分析手法: 事後解析(post hoc analysis), 対象データ: 離散的データ

- e.g. 医療データ, スポーツ, 金融
- 投影の操作: パラメータ α, ω, τ で表現
 - α : 各データ点の移動度 (バイアス)
 - ω : 低次元投影軸 (主成分) における各属性の係数
 - τ : 操作適用先の時点
- ラベル L (任意): オブジェクトの所属グループ



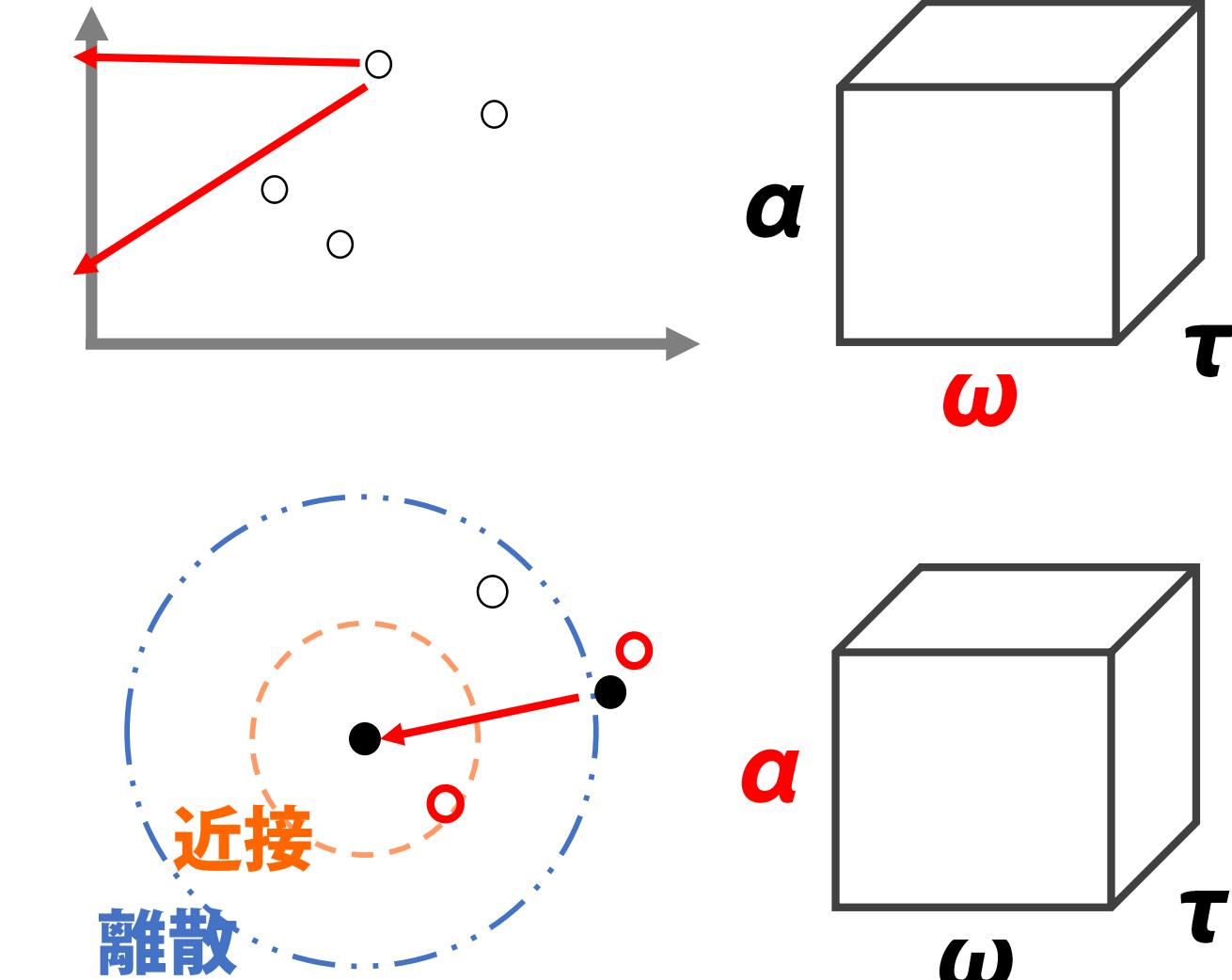
操作対象 (データ点, 軌跡, 凸包): 3次元キューブ上にモデル構築
システム: 散布図へのユーザ操作を解釈
-> α, ω を変更 / ω を指標として出力

- 時系列データ $d_{tn} \in \mathbb{R}^M$ の座標 $P_{tn} = (X_{tn}, Y_{tn})$
 - 時点 $\tau \in \{1, 2, \dots, T\}$, データ $n \in \{1, 2, \dots, N\}$, 属性 $m \in \{1, 2, \dots, M\}$
 - $X_{tn} = \sum_{m=1}^M d_{tnm} \omega_m^x + \alpha_m^x, Y_{tn} = \sum_{m=1}^M d_{tnm} \omega_m^y + \alpha_m^y$
- データ点毎の重み: $\alpha_\tau \in \mathbb{R}^{2 \times N}$
- 属性ごとの重み: $\omega_\tau \in \mathbb{R}^{2 \times M}$
- ラベル: $L \in \mathbb{R}^N, l \in \mathcal{C}^N, C = \{l_1, l_2, \dots\}$



ユーザ操作の解釈手法

- 絶対的操作
 - 投影基準の**全局的**な変更
 - 軸上下への対象の移動 (ω の変更)
-> 投影の各属性の ω 調整:
調整結果を最適化してフィードバック
- 相対的操作
 - 投影の**局所的**な微調整
 - 散布図内での制御点の移動 (α の変更)
 - α はデータへのバイアス:
最適化計算を用いて ω -> 投影に反映

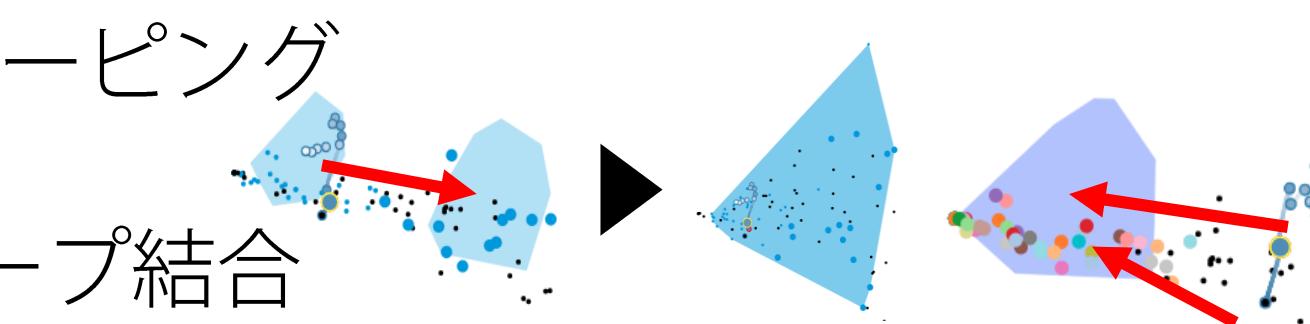


探索過程: ω, α を交互に修正し, 最終的に ω を指標として活用



凸包(オブジェクト集合)の操作

- 軌跡, データ点の集合 -> テンプレート把握, グルーピング
- 凸包の作成: ラベルの指定/変更
- 凸包の直接操作 -> メンバシップ更新, グループ結合



インタフェースとしての実装

相補的マルチビュー

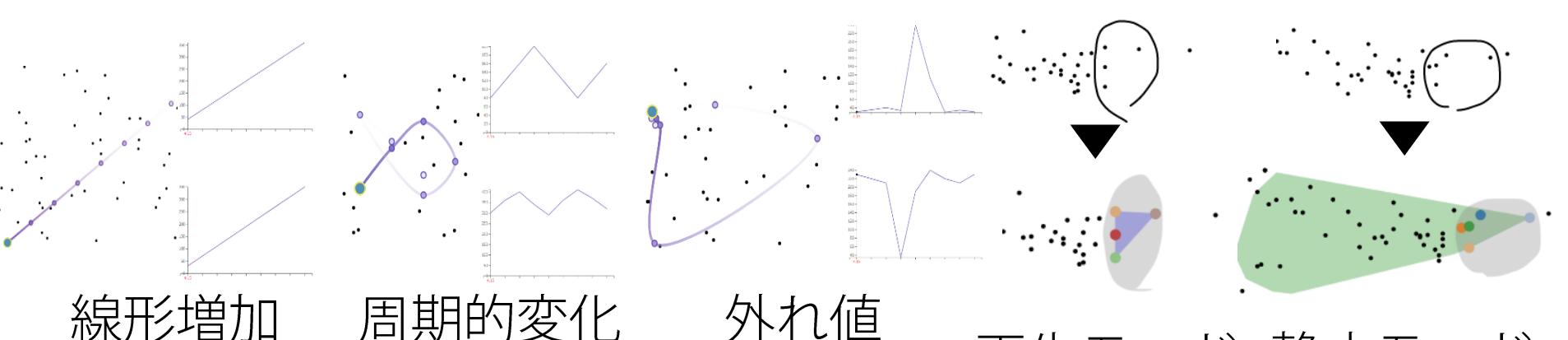
- 散布図: 軌跡の直接操作 -> 視覚的傾向, 仮説形成
- 詳細: 仮説の検証
- 連携 -> 探索・知識形成支援, 一貫性保持

探索モードの導入 -> 各可視化手法を活用

- 再生 (アニメーション): データの変化**特性の把握**
- 静止 (軌跡の探索): 知識形成のための**詳細な探索**

時系列データの分析過程: 再生 -> 静止

軌跡/凸包形状 -> データの変化概要の把握



軌跡による時間的ナビゲーション

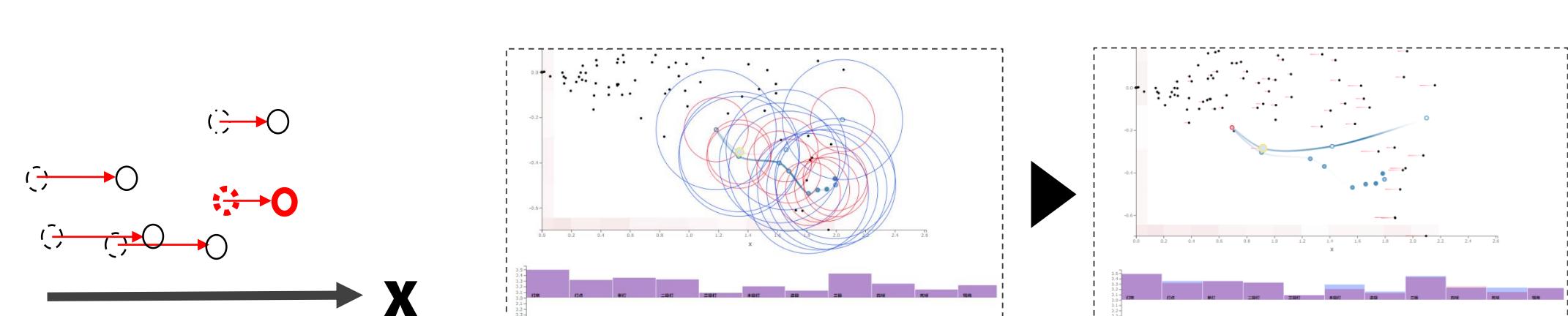
- (1) 軌跡の各時点のマウスオーバー
- (2) その時点の散布図を重畠表示
- (3) クリックで全体に反映 (時間的遡及)

ω の変更

- X, Y軸へドロップされたデータが**強調される**軸を構成

- ドロップされたデータ属性値に基づき更新 -> ω'
 $\omega' = \omega + \frac{d_{tnm} \text{と属性 } m \text{ の中央値の差}}{\text{ドロップ位置係数 } c} \times \text{ドロップ位置} \div X \text{ or } Y \text{ 軸の値域}$
- ω' を元に新規座標 $P'_{tn} = (X'_{tn}, Y'_{tn})$ を算出

- α が変更されていた場合, ω への還元後に実施



α の変更

- データのドロップ位置に基づき算出: $P \rightarrow P'$
• 移動対象 + 近接 or 離散点も考慮

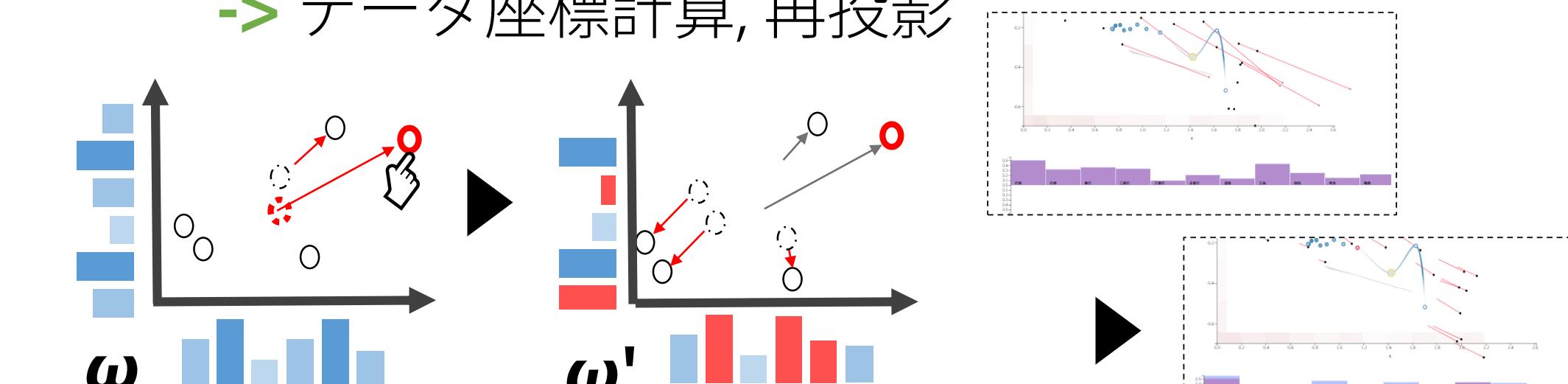
- $\alpha \rightarrow$ 新規座標 $P'_{tn} = (X'_{tn}, Y'_{tn})$ を算出
 $X'_{tn} = X_{tn} + \alpha_{tn}^x, Y'_{tn} = Y_{tn} + \alpha_{tn}^y$

- 投影間 (P と P') の差を最小化, α を ω に還元

- 逐次二次計画法で ω を決定

$$\operatorname{argmin}_{\omega} \|d_{tn} \omega_{tn} - P'_{tn}\|_2 + \lambda \|\omega_{tn} - \omega'_{tn}\|$$

-> データ座標計算, 再投影



履歴管理機能

- 洞察形成支援: 作業過程の**外在化**が重要
-> 分析支援, ストーリーテリング, 発想支援
- バックエンドで α, ω 格納 -> 指標再利用



今後の展望

インタフェースの評価と改善

- ケーススタディ, 定性的な有効性検証:
- ドメイン専門家による使用
- 定量的実験: 指標形成 -> 主観/客観的に評価