Параллельная реализация метода поиска закономерностей в последовательностях событий

Вишневский В.В.

27 мая 2011 г.

Задача исследования поведения

В поведении существуют закономерности. Повседневные церемонии: ритуалы приветствия, рабочие процессы, груминг у животных, состоят из поведенческих паттернов.

Пример. Принятие пищи: «подойти к столу», «отодвинуть стул», «сесть», «съесть главное блюдо», «съесть десерт», «выпить чай», «отодвинуть стул», «встать», «отойти от стола».

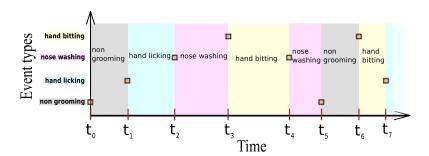
- События связанны временными интервалами.
- Есть иерархия.

Мотивация

Выделив такие поведенческие паттерны, становится возможно:

- делать выводы о сложности поведения,
- определять изменения в поведении наблюдаемых животных,
- измерять поведение анализировать влияние различных факторов на поведение.

Входные данные



Недостатки существующих методов

- Стандартные методы поиска закономерностей не предназначены для поиска поведенческих паттернов (важна иерархия, упорядоченность, временные интервалы).
- Существуют методы поиска закономерностей, где учитывается только порядок актов.
- Широко используемый метод поиска Т-Паттернов **очень** чувствителен к шуму, допускает слабую *вариабельность* паттернов. Закрытые исходные коды.

Подход к поиску паттернов

Паттерн — это часто встречающаяся последовательность событий (поведенческих актов), возникающих один за другим через определенные промежутки времени.

Инициализируем множество паттернов поведенческими актами. Потом итеративно повторяем:

- Конструирование:Для всех пар паттернов проверить, повторяется ли один за другим достаточно часто. Если да, то получаем новый паттерн.
- **Редукция:** Удалить одинаковые паттерны, которые были сконструированы по-разному.

Plan

- Исследование поведения Р-Паттерны
- 2 Параллельная реализация
- 3 Эксперимент на реальных данных
- 4 Заключение

Вероятностная модель Р-Паттерна

•
$$P = A[\mu_A, \sigma_A]B[\mu_B, \sigma_B]C[\mu_C, \sigma_C]$$
 μ_C
 μ_B
 σ_C
 σ_C
 σ_C
 σ_C

• Функция потерь:

$$f_{LOSS}(x, N) = \begin{cases} \exp(-\frac{\lambda x}{N}), & x < N, \\ 0, & x = N. \end{cases}$$

• Правдоподобие паттерна:

$$L_P(\varepsilon) = f_{LOSS}(N_-, N_P) \prod_{i=1}^{N_P} \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \, \sigma_i} \right) \prod_{i \in \mathcal{N}} \exp \left(-\frac{\delta_i^2}{2\sigma_i^2} \right)$$

Правдоподобие

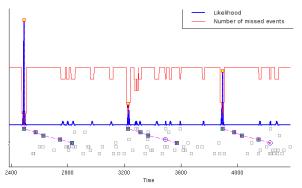


Рис.: Пример функции правдоподобия паттерна. Желтыми маркерами с красной границей изображены максимумы функции правдоподобия: моменты времени, когда мы считаем, что паттерн имеет место. В нижней части рисунка закрашенными квадратами показаны присутствующие события, полыми кружками — пропущенные события в паттерне. Полые серые квадраты соответствуют наблюдаемым поведенческим актам.

Т-Паттерны и Р-Паттерны

- Т-Паттерны распараллеливаем на SMP с помощью OpenMP. Тестирование на 4-х ядерном CPU. Примерная сложность: $O(n^2)$.
- Р-Паттерны распараллеливаем на GPU с помощью CUDA. Тестирование на GF 8800GTX, 128 потоковых процессора. Примерная сложность: $O(n^3)$.

Ускорение OpenMP

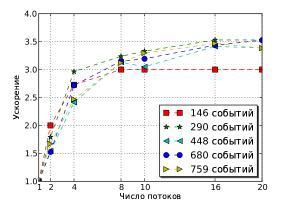


Рис.: Ускорение алгоритма поиска Т-Паттернов на 4-х ядерном процессоре.

Ускорение алгоритма поиска Р-Паттернов. CUDA

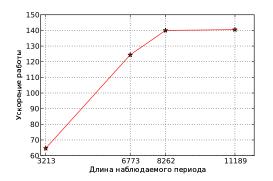


Рис.: Ускорение стадии подсчета правдоподобия паттернов в зависимости от размера входных данных.

Ускорение алгоритма поиска Р-Паттернов. CUDA

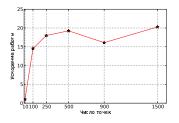


Рис.: Ускорение стадии конструирования паттернов в зависимости от размера входных данных.

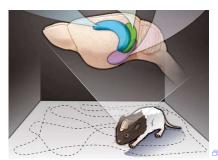
Ускорение метода в целом \sim 40 раз.

Типичные экспериментальные данные: 12 секунд на GPU, 470 секунд на CPU(1 поток).

Утилизация GPU \sim 230 GFLOPS (Заявленная производительность 518 GFLOPS)

Эксперимент с грызунами без гиппокампа

- Гиппокамп отдел головного мозга. Его функции связывают с механизмами работы памяти, обучением, пространственной навигацией.
- Две группы: контрольная (12 особей) и грызуны без гиппокампа (12 особей).
- Определить по поведению к какой группе относится особь.
- Как меняется поведение после воздействия на определенный участок мозга?



Результаты экспериментов

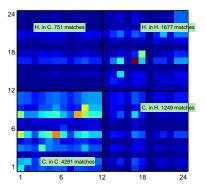


Рис.: Таблица соответствий паттернов. Неформально: по вертикали *откуда* берутся паттерны, по горизонтали — *где* ищутся вхождения этих паттернов; например, в ячейке (3, 10) записано число соответствий паттернов третей особи в поведении десятой.

Результаты экспериментов

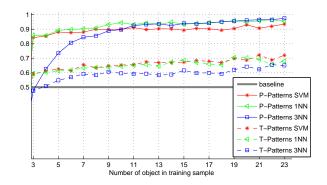
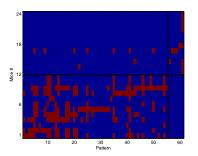


Рис.: Средняя доля правильных ответов классификации методами SVM и kNN с разными способами поиска паттернов, в зависимости от размера обучающей выборки. Средняя доля правильных классификации: P-Паттерны — 92%, T-Паттерны —68%.

Характерные классу животных паттерны



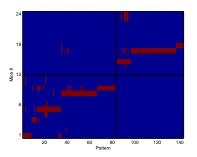


Рис.: Встречаемость найденных паттернов в разных группах мышей. Слева изображены Р-Паттерны, справа — Т-Паттерны. Ячейка закрашена красным цветом, если данный паттерн встретился в поведении определенной особи, иначе ячейка закрашена синим.

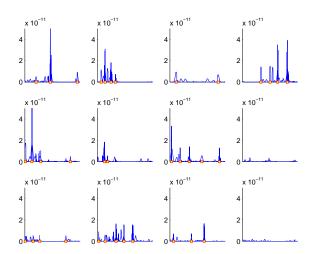
Пример характерного Р-Паттерна

Р-Паттерн в формате: <... Событие $_i[\,\mu_i;\,\sigma_i].\,..>\,$ Смещения даны в секундах .

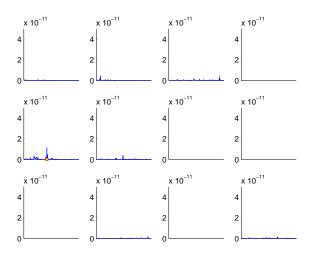
Вычес-е задн. конечностями [22.9; 7.9] Вылиз-е ладоней [1.1; 2.7] Быстр. умыв-е носа [0.4; 0.5] Умыв-е головы с ушами [3.2; 7.9] Умыв-е носа [17.0; 7.9] Вылиз-е задн. конечностей

Найден у 8 из 12 особей контрольной группы и ни разу не найден в гиппокампальной группе. Имеет биологический смысл.

Отклик на Р-Паттерн в контрольной группе



Отклик на Р-Паттерн в гиппокампальной группе



Выводы

- Предложенный метод расширяет существующий подход к поиску паттернов.
- Устойчивость к шуму.
- Более вариабельные паттерны, новый подход к описанию поведения с помощью откликов на множество Р-Паттернов (мешок слов).
- Достигнуто ускорение параллельной версии на GPU в 40 раз.
- Качество классификации на экспериментальных данных $\sim 92\%$.
- Предложенный метод применим не только для анализа поведения животных(структура ДНК, спайковая активность нейронов, рынки, новостные тренды).
- Сложности на очень маленьких объемах данных.
- Долгое время работы на очень больших объемах данных.

Выносится на защиту:

- Разработан новый метод поиска поведенческих закономерностей.
- Потенциально новый подход к исследованию поведения.
- Создана свободная, документированная, параллельная(ускорение порядка 40 раз) реализация метода.
- На реальных данных получен биологический результат: классификация мышей по поведению (качество классификации порядка 92%).