Распознавание динамических жестов на основе медиального представления формы изображений

Куракин А.В.

Московский Физико-Технический Институт

Местецкий Л.М.

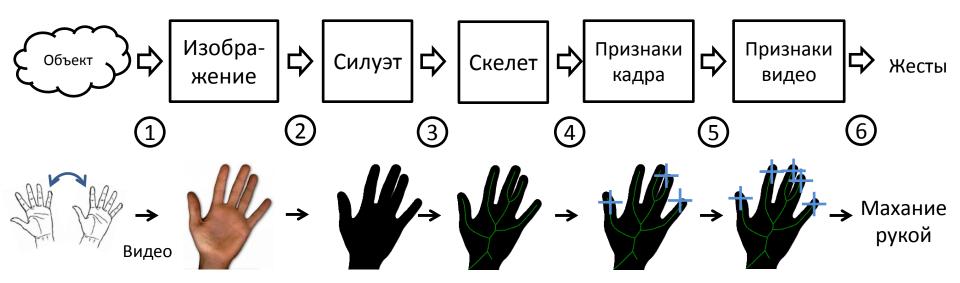
МГУ им. Ломоносова

Задача

- Распознавание жестов (рук и тела)
- Динамические жесты
- Медиальное представление формы для выделения признаков

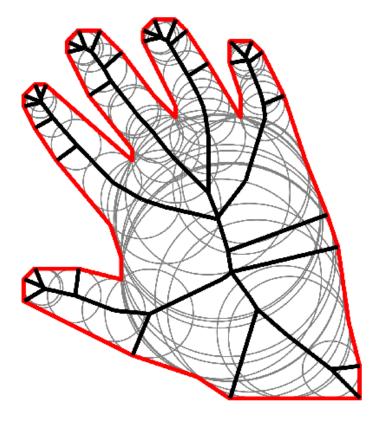


Структура предлагаемого подхода



- 1. Получение изображения
- 2. Бинаризация
- 3. Построение медиального представления
- 4. Выделение признаков для каждого отдельного кадра
- 5. Межкадровая обработка признаковых описаний
- 6. Распознавание жестов

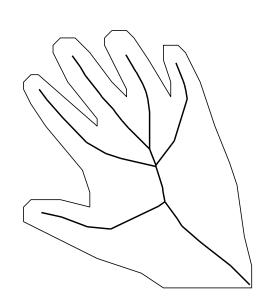
Скелет



Скелет (или **серединные оси**) фигуры — множество центров и радиусов вписанных в фигуру кругов.

Свойства скелета

- Скелет = объединение непрерывных кривых;
 Скелет = граф
- Вершины графа имеют степень
 1, 2 или 3
- С каждой точкой скелета связана радиальная функция R(●) – расстояние до границы



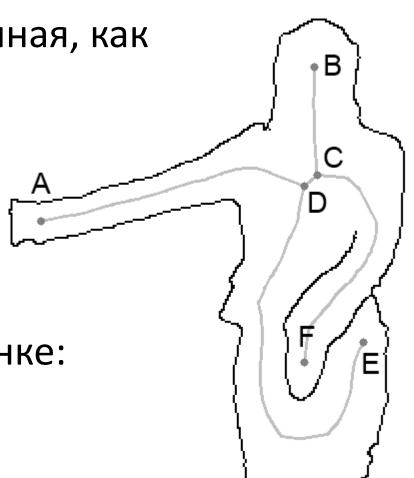
Ветвь скелета

Ветвь скелета –

часть скелета рассмотренная, как непрерывная кривая,

в каждой точке ветви определена рад. ф-ция

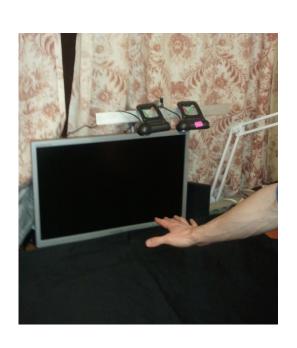
Примеры ветвей на рисунке: AD, BC, ADCF, DCB, ...



1. Получение изображений

• Одна или две RGB камеры

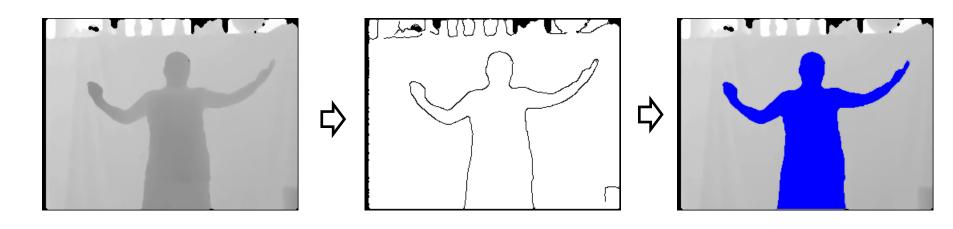




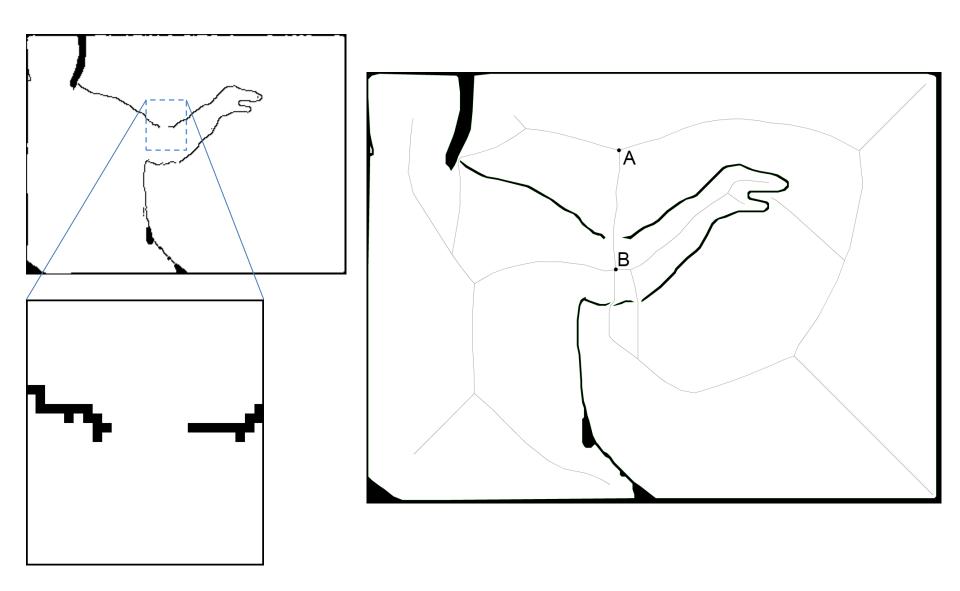
- Камера глубины (Kinect)
- База соревнования ChaLearn Gesture Challenge (видео с камеры глубины)

2. Выделение силуэта объекта

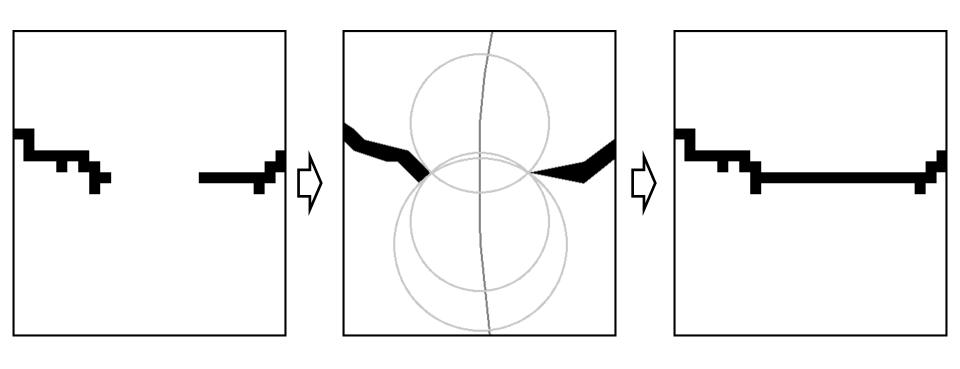
- Для RGB камер силуэт выделялся с помощью вычитания фона, для упрощения фон был однородный
- Для камеры глубины:
 - Существенные перепады глубины границы объектов
 - Для устранения разрывов выполнялась сшивка границ



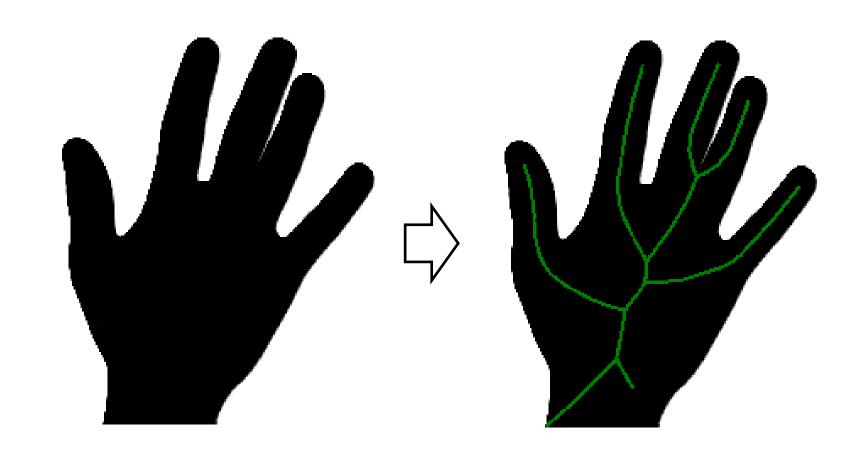
Сшивка границ



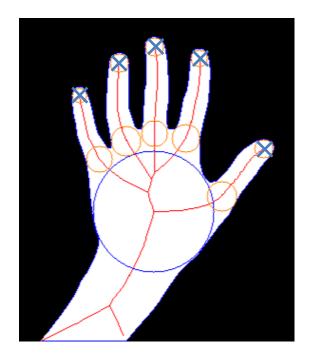
Сшивка границ

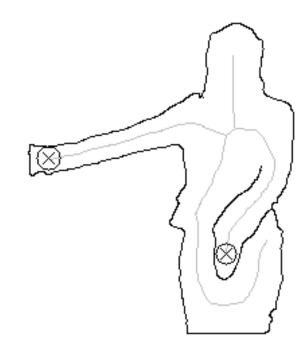


3. Построение медиального представления



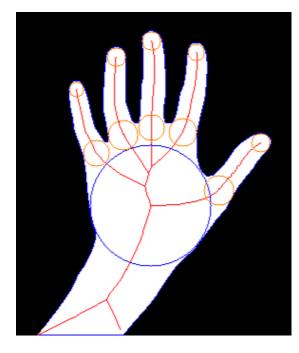
- Признаки = координаты «ключевых» точек объекта
- Ключевые точки: кончики пальцев, руки

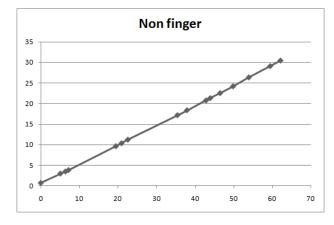


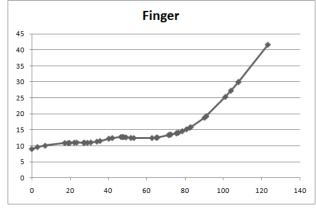


Ключевые точки среди терминальных вершин скелета

Идея классификации терминальных вершин – использовать радиальную функцию вдоль ветви







Для обнаружения ключевых точек: рассматриваем ветви соединяющие вершины степени 1 и 3: AD, BC, FC, ED. Классифицируем каждую ветвь на два класса: Класс 1 = есть ключевая точка Класс 0 = нет ключевой точки

Признаки для классификации ветви скелета:

- 1) Значение радиальной функции R(x)
- 2) Среднее значение радиальной функции

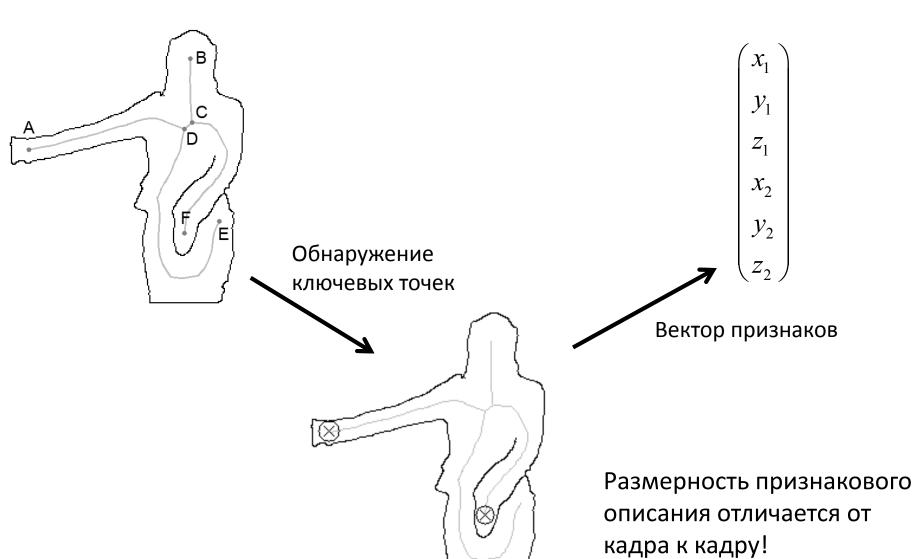
$$\langle R \rangle (a,b) = \int_a^b R(x)dx$$

3) Скорость роста радиальной функции

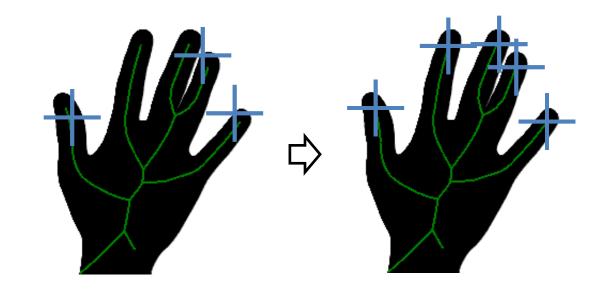
$$Gr(a, b, d) = \frac{\langle R \rangle (b, b+d) - \langle R \rangle (a, a+d)}{b-a}$$

4) Длина ветви L





5. Межкадровая фильтрация



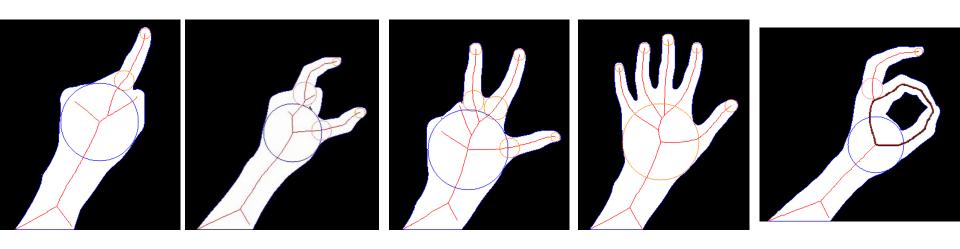
- 1. Прослеживание траекторий ключевых точек
- 2. Заполение пропусков в траекториях
- 3. Фильтрации координат в траекориях

6. Распознавание жестов

- Статические жесты или простые дин. жесты:
 - Набор эвристических правил

- Сложные динамические жесты:
 - Сравнение с образцом на основе метрики

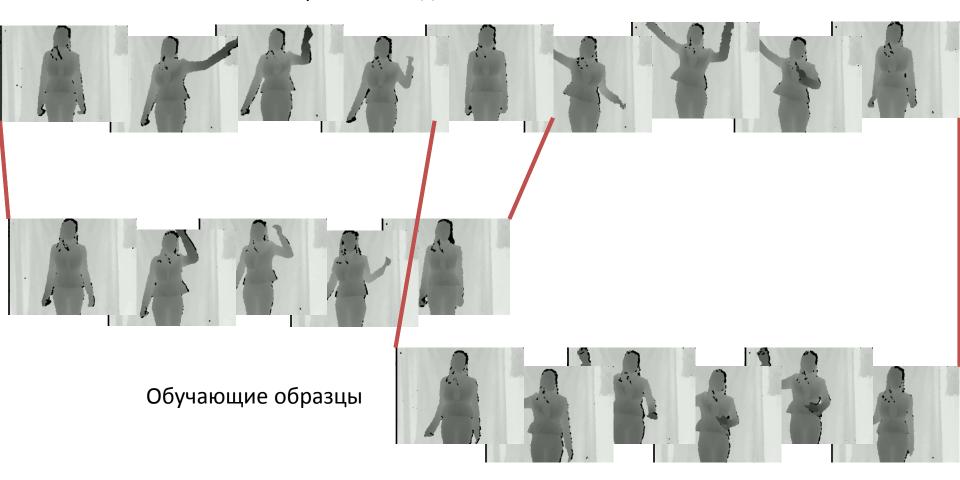
Распознавание жестов на основе правил



Практическая задача – управление мышью и объектами на экране компьютера с помощью рук.

Жесты различаются количеством видимых пальцев. Координаты пальцев — координаты курсора.

Контрольное видео с несколькими жестами



Мера сходства непрерывных кривых **F** и **F'**:

$$similarity_{cont}(\mathbf{F}(\bullet), \mathbf{F}'(\bullet)) = \min_{\substack{w(t) - \text{monotohhas} \\ w(0) = 0, \ w(l) = l'}} \int_{0}^{l} \|\mathbf{F}(t) - \mathbf{F}'(w(t))\| dt$$

Для жестов G и G' с дискретными траекториями $(\mathbf{F}_1, ..., \mathbf{F}_{|G|})$ и $(\mathbf{F}_1', ..., \mathbf{F}_{|G'|}')$ мера сходства:

$$similarity(G,G') = \frac{1}{m} \min_{m,u(\bullet),v(\bullet)} \sum_{k=1}^m d(\mathbf{F}_{u(k)},\mathbf{F}'_{v(k)})$$
 при u(1) = v(1) = 1, u(m) = |G|, v(m) = G', u(k) <= u(k+1) <= u(k+1), v(k) <= v(k+1) <= v(k) + 1 u(k) < u(k+1) или v(k) < v(k+1)

 G_1 , ... G_N — множество эталонных жестов, составляющих обучающую совокупность.

V – видео для распознавания.

Распознавание производиться методом ближайшего соседа:

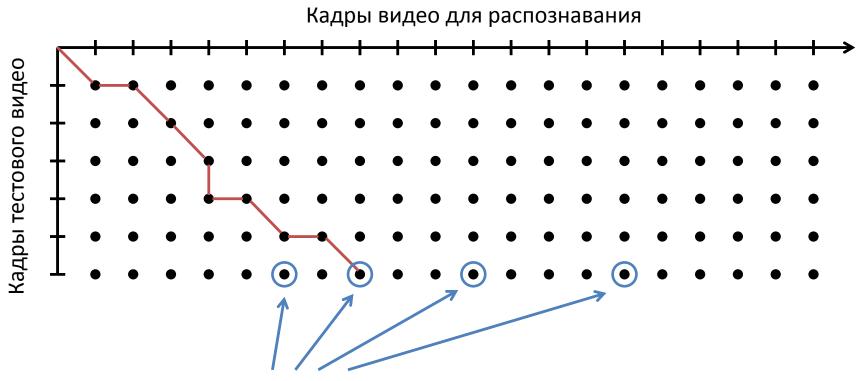
$$\hat{i} = \underset{i}{argmin \ similarity}(V, G_i)$$

Одновременное распознавание жестов и определение момента окончания:

$$\hat{i} = \underset{i}{argmin} \underset{j \in endings(G_i)}{min} similarity(V_j, G_i)$$

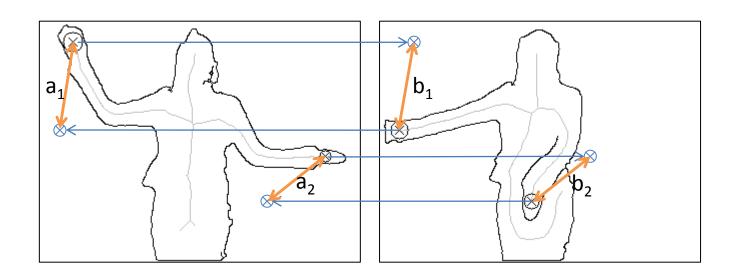
где V_j — первые ј кадров видео, endings (G_i) — потенциальные моменты окончания эталонного жеста і в видео.

Одновременная сегментация и распознавание с помощью дин. программирования



Потенциальные моменты окончания жеста

Мера сходства кадров



n – число ключевых точек на первом кадре m – число ключевых точек на втором кадре

$$dist = \sum_{i=1}^{n} a_i + \sum_{i=1}^{m} b_i + C(n-m)$$

Результаты экспериментов

База жестов ChaLearn Gesture Challenge:

- База разбита на независимые пакеты
- Каждый пакет содержит 10 эталонных жестов и порядка 35-40 контрольных видео.
- Одно контрольное видео содержит от 1 до 5 жестов, сегментация контрольных видео на жесты неизвестна

Критерий качества (≈ доля ошибок классификации):

$$Q = \frac{\sum_{i=1}^{N} Levenshtein(c_i, t_i)}{\sum_{i=1}^{N} |t_i|}$$

где Levenstein(a, b) — расстояние Левенштейна между последовательностями а и b, c_i — результат классификации, t_i — истинные метки классов для видео i

Результаты экспериментов

Эксперименты на базе ChaLearn Gesture Challenge

Пакет	Качество классификации Q	Доля корректно сегментир. видео	Качество сегментации Q _s
devel01	0,067	89% (33 из 37)	0,96
devel02	0,23	83% (30 из 36)	0,93
devel04	0,23	65% (24 из 37)	0,84
devel07	0,15	92% (35 из 38)	0,97
devel01,02,04,07	0,17	82% (122 из 148)	0,92
valid01-20	0,44	-	-

Пакеты devel01,02,04,07 содержали жесты совершаемые за счет перемещения ладоней

Пакеты valid01-20 использовались для ранжирования участников соревнования, у лидеров качество классификации на этих пакетах было порядка 0,15 – 0,23