Определение местоположения с помощью инерционных датчиков

Зайнулина Э., Киселёва Е., Фатеев Д., Божедомов Н., Толканев А., Ночевкин В., Протасов В., Рябов А.

Московский физико-технический институт

10 декабря 2018 г.

Цель работы

Цель

Увеличение точности позиционирования в помещениях и других условиях, когда глобальная навигационная система не может быть использована, с использованием только инерционных датчиков телефона.

Литература

Основная статья

Hang Yan, Qi Shan, and Yasutaka Furukawa. Ridi: Robust imu double integration. CoRR, abs/1712.09004, 2017.

Дополнительная статья

Boyuan Wang, Xuelin Liu, Baoguo Yu, Ruicai Jia, and Xingli Gan. Pedestrian dead reckoning based on motion mode recognition using a smartphone. Sensors, 18(6):1811, 2018.

Постановка задачи

Модель

$$f: X \to Y$$

 $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{N \times T}$ - матрица признаков.

- Объект положение в определенный момент времени і.
- Признаки объекта угловые скорости и линейные ускорения в стабилизированной системе координат датчиков в моменты времени *i window _ size*, . . . , *i*, где *window _ size* размер окна (равен 200).

 $\mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{2 imes T}$ - траектория пешехода, y(t) - координаты пешехода в момент времени t.

Постановка задачи

Подзадачи

- ① Определение класса P местоположения датчика: рука, нога, сумка, туловище. ($P = \{0, 1, 2, 3\}$)
- 2 Предсказание траектории на основе полученного класса

$$f \rightarrow f_1 \ f_2$$

$$f_1: X \rightarrow P = \{0, 1, 2, 3\}$$

$$f_2: X, \ P \rightarrow Y$$

Постановка задачи

Метод, используемый в решении

- Для классификации SVM-классификатор
- Для регрессии SVM-регрессор

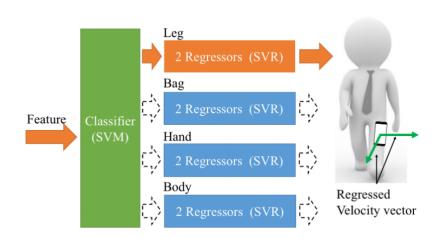
Ядро:

$$K(x,x') = \exp\left(-\gamma \|x - x'\|^2\right)$$

Оценка качества модели

Критерий суммы квадратов отклонений предсказанных скоростей от истинных, а также корреляция между предсказанной и истинной траекториями пешехода.

Базовая модель



Базовая модель

Корректировка предсказанных скоростей

$$\min_{\{x_{I}^{1}, x_{I}^{51}, \dots\}} V_{bias} = \min_{\{x_{I}^{1}, x^{51}_{I}, \dots\}} \sum_{f \in F_{2}} \|v_{C}^{F} - v_{R}^{f}\| + \lambda \sum_{f \in F_{1}} \|x_{I}^{f}\|^{2},$$

$$v_{C}^{f} = R_{SW}^{f} \sum_{f'=1}^{f} R_{WI}^{f'} (a_{I}^{f'} + x_{I}^{f'}),$$

где x_I^f - смещение ускорения, f - единица блока выборки, F - блок выборки, v_C^F - скорректированное значение скорости, v_R^f - предсказанное значение скорости, I - система координат устройства, W - глобальная система координат, S - IMU-стабилизированная система координат, R_{AB} - матрица перехода из системы координат B в систему координат A.

Цель

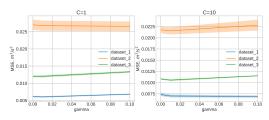
Найти оптимальные параметры моделей

Оптимизируемые параметры

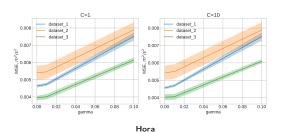
Был произведён поиск по сетке коэффициента штрафа ${\it C}$ и γ :

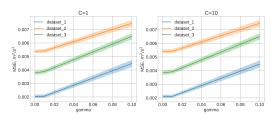
- $C \in [1, 10]$,
- $\gamma \in [0.0001, 0.001, 0.01, 0.1]$.

Качество получаемых моделей измерялось с помощью кросс-валидации.



Рука





Туловище

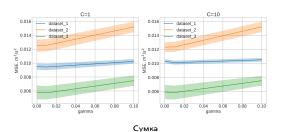


Таблица: Зависимости MSE (m^2/s^2) от параметров моделей для выборки 1

| Регрессор | C=1 | | C=10 | |
|-------------|------------------|-----------------|------------------|-----------------|
| Гегрессор | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ |
| Сумка, 0 | 0.00948 | 0.00944 | 0.01029 | 0.00703 |
| Туловище, 0 | 0.00205 | 0.00448 | 0.00212 | 0.00212 |
| Рука, 0 | 0.00613 | 0.00604 | 0.00731 | 0.00702 |
| Нога, 0 | 0.00464 | 0.00473 | 0.00457 | 0.00469 |

Таблица: Зависимости MSE (m^2/s^2) от параметров моделей для выборки 2

| Регрессор | C=1 | | C=10 | |
|-------------|------------------|-----------------|------------------|-----------------|
| Гегрессор | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ |
| Сумка, 0 | 0.0125 | 0.01255 | 0.01232 | 0.01234 |
| Туловище, 0 | 0.00205 | 0.00206 | 0.00213 | 0.00212 |
| Рука, 0 | 0.02699 | 0.02676 | 0.02176 | 0.02155 |
| Нога, 0 | 0.0054 | 0.00546 | 0.00544 | 0.0055 |

Таблица: Зависимости MSE (m^2/s^2) от параметров моделей для выборки 3

| Регрессор | C=1 | | C=10 | |
|-------------|------------------|-----------------|------------------|-----------------|
| Гегрессор | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ | $\gamma = 0.001$ | $\gamma = 0.01$ |
| Сумка, 0 | 0.00579 | 0.00573 | 0.00591 | 0.00583 |
| Туловище, 0 | 0.00379 | 0.00389 | 0.00384 | 0.00391 |
| Рука, 0 | 0.02699 | 0.02676 | 0.02176 | 0.02155 |
| Нога, 0 | 0.00395 | 0.00401 | 0.00403 | 0.00405 |

Оптимальные гиперпараметры

| | Рука | Нога | Сумка | Туловище |
|----------|------|-------|-------|----------|
| С | 10 | 1 | 1 | 1 |
| γ | 0.01 | 0.001 | 0.01 | 0.001 |

С помощью оптимальных моделей были построены траектории для каждого из классов на тестовой выборке Zhicheng с дополнительной оптимизацией предсказанных скоростей (синяя линия) и без (сиреневая линия).



Класс-рука



Класс-туловище



Класс-нога



Класс-сумка

Выводы

Выводы

- Предварительное определение класса расположения смартфона позволило установить более подходящие параметры моделей
- Дополнительное уточнение скоростей позволило лучше приблизить траектории

Планируется

- применить полученную модель на дополнительно собранных данных
- улучшить методы обработки для уменьшения шума (фильтр Калмана)
- рассмотреть другие способы оптимизации модели

