Определение местоположения по сигналам акселерометра

Зайнулина Э. Т., Киселёва Е. А., Фатеев Д. А., Божедомов Н., Протасов В.

Abstract—Системы внутреннего и наружного позиционирования играют важную роль в современном мире. Задача определения места положения хорошо решена Глобальными системами позиционирования (GPS); однако, не всегда есть возможность воспользоваться ими.

В данной статье предложен метод увеличения точности отслеживания человека по сигналам акселерометра, гироскопа и магнитометра.

Чтобы увеличить точность и уменьшить время вычислений, мы используем модель PDR (pedestrian dead reckoning). Так как данные неизбежно собираются с некоторым шумом, применяем фильтр Калмана. Задача исследования ставится в терминах Projection to Latent Spaces, т.к. восстановление траектории происходит целиком, а не от точки к точке.

Index Terms—PDR, PLS, Position system, User location.

І. ВВЕДЕНИЕ

Определение местонахождения человека черезвычайно важная задача. Мы пользуемся системами GNNS, чтобы не потерться в городе или добраться до соседнего, обеспечить безопасность в толпе, координировать действия рабочих. Но GNNS определяет местоположение в здании неточно.

Методы основанные на сигналах WiFi, Bluetooth, UWB [7][12] требуют дополнительной информации: карты помещения или набора ключевых точек. Это не всегда удобно или даже реализуемо.

С другой стороны сейчас у каждого человека в кармане целый арсенал средств для ориентирования в пространстве. Все спрятано в наших смартфонах: акселерометр, гироскоп, магнитометр. В нашей работе мы предлагаем восстанавливать полную траекторию по сигналам этих датчиков, используя модель PDR, избавляясь от зашумленности с помощью фильтра Калмана.

ІІ. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

А. Модель

$$f:X\to Y$$

 $\mathbf{X} \in R^{N \times T}$ - матрица признаков, составленная из векторов, сопоставленных каждому временному ряду: $\mathbf{s}(1) \in R^N$

 $\mathbf{Y} \in R^{2 \times T}$ - траектория пешехода

y(t) - строки матрицы Y, временные ряды, описывающие изменения глобальных координатпешехода во времени.

Научный руководитель: Стрижов В.В. Консультант: Мотренко A.

В. Подзадачи

- 1) Определение класса местоположения датчика: рука, нога, сумка, тело.
- 2) Предсказании траектории на основе полученного класса

$$f \to f_1 \ f_2$$
$$f_1: X \to P = \{0, 1, 2, 3\}$$
$$f_2: X, \ P \to Y$$

С. Методы

Используем метод опорных векторов для классификации и регрессии.

Минимизируем S(w|f, X, Y):

$$\min_{w,w_0} S(w, w_0) = ||w||^2 + C \sum_i \xi_i$$
subject to $y_i(w^T x_i + w_0) \ge 1 - \xi_i$

$$\xi_i \ge 0 \ \forall i$$

 $S(w,w_0)$ - штраф за суммарную ошибку.

D. Оценка качества модели

Используем критерий суммы квадратов отклонений предсказанных координат от истинных, корреляция между предсказанной и истинной траекториями пешехода.

$$w^* = \arg\min_{w} S(w|f, X, Y).$$

III. БАЗОВАЯ МОДЕЛЬ

- Чтобы устранить зашумленность данных применяем Гауссовское сглаживание для 6 каналов гиростабилизатора и 2 скоростных каналов. Полученные скорости преобразуем в вектор признаков.
- Строим матрицу признаков Х.
- С помощью матрицы X и SVM-классификатора определяем, где находится датчик. (Рука, нога, сумка, тело).
- Для каждого класса обучаем 2 SVMR-регрессора. Первый определяет скорости движения человека в разные промежутки времени. Но эти результаты имеют ошибку из-за неточности датчиков гироскопа, акселерометра. Решаем задачу минимизации этой ошибки.

$$\min_{\{x_I^1, x^5 \mathbf{1}_I, \ldots\}} V_{bias} = \min_{\{x_I^1, x^5 \mathbf{1}_I, \ldots\}} \sum_{f \in F_2} \|v_C^F - v_R^f\| + \lambda \sum_{f \in F_1} \|x_I^f\|^2,$$

$$v_C^f = R_{SW}^f \sum_{f'=1}^f R_{WI}^{f'} (a_I^{f'} + x_I^{f'}),$$

где 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.

Второй предсказывает угловые скорости.

- По полученным скоростям восстанавливаем траекторию пешехода.
- Алгоритм:

Require: $X, Y_{class}, Y, X_{test}$

- $1:\ initialize\ classifier_options$
- 2: classifier = SVMClassifier (classifier options);
- 3: $classifier.fit(X, Y_{class})$
- 4: for cls in classes: do
- initialize regressor cls optons
- regressor cls $SVRRegressor(regressor\ cls\ optons)$
- $regressor_cls.fit(X[X[ind]$ \in cls, Y)[Y[ind] $\in cls$])
- 9: $Y_{test-class} = classifier.predict(X_{test})$
- 10: for cls in classes: do
- Velocity cls $regressor_cls.predict(X_{test}[Velocity_class[ind][\underline{16}]_G.~W.~Juette~and~L.~E.~Zeffanella,~ORadio~noise~currents~n$
- $x_I^1, x^5 1_I, \dots =_{\{x_I^1, x^5 1_I, \dots\}} V_{bias}_cls$
- $\begin{aligned} Velocity_cls &= R_{SW}^f \sum_{f'=1}^f R_{WI}^{f'} (a_I^{f'} + x_I^{f'}) \\ Trajectory_cls & \text{recovery} & \text{depending} & \text{on} \end{aligned}$
- $Velocity\ cls$
- 15: end for
- 16: return Full trajectory

IV. БАЗОВЫЙ ЭСПЕРИМЕНТ V. ВЫВОДЫ

TABLE I

An Example of a Table

One	Two
Three	Four

VI. CONCLUSIONS ACKNOWLEDGMENT

References

- [1] G. O. Young, OSynthetic structure of industrial plastics (Book style with paper title and editor), Ó in Plastics, 2nd ed. vol. 3, J. Peters, Ed. New York: McGraw-Hill, 1964, pp. 1564.
- W.-K. Chen, Linear Networks and Systems (Book style). Belmont, CA: Wadsworth, 1993, pp. 123135.
- H. Poor, An Introduction to Signal Detection and Estimation. New York: Springer-Verlag, 1985, ch. 4.

- [4] B. Smith, OAn approach to graphs of linear forms (Unpublished work style),Ó unpublished.
- [5] E. H. Miller, OA note on reflector arrays (Periodical styleÑAccepted for publication),Ó IEEE Trans. Antennas Propagat., to be publised.
- [6] J. Wang, OFundamentals of erbium-doped fiber amplifiers arrays (Periodical styleNSubmitted for publication), O IEEE J. Quantum Electron., submitted for publication.
- C. J. Kaufman, Rocky Mountain Research Lab., Boulder, CO, private communication, May 1995.
- Y. Yorozu, M. Hirano, K. Oka, and Y. Tagawa, OElectron spectroscopy studies on magneto-optical media and plastic substrate interfaces(Translation Journals style),Ó IEEE Transl. J. Magn.Jpn., vol. 2, Aug. 1987, pp. 740741 [Dig. 9th Annu. Conf. Magnetics Japan, 1982, p. 301].
- M. Young, The Techincal Writers Handbook. Mill Valley, CA: University Science, 1989.
- [10] J. U. Duncombe, OInfrared navigation NPart I: An assessment of feasibility (Periodical style), Ó IEEE Trans. Electron Devices, vol. ED-11, pp. 3439, Jan. 1959.
- S. Chen, B. Mulgrew, and P. M. Grant, OA clustering technique for digital communications channel equalization using radial basis function networks, Ó IEEE Trans. Neural Networks, vol. 4, pp. 570578, July 1993.
- [12] R. W. Lucky, ÒAutomatic equalization for digital communication, Ó Bell Syst. Tech. J., vol. 44, no. 4, pp. 547588, Apr. 1965.
- S. P. Bingulac, Oon the compatibility of adaptive controllers (Published Conference Proceedings style), O in Proc. 4th Annu. Allerton Conf. Circuits and Systems Theory, New York, 1994, pp. 816.
- [14] G. R. Faulhaber, ODesign of service systems with priority reservation, Ó in Conf. Rec. 1995 IEEE Int. Conf. Communications, pp. 38.
- W. D. Doyle, OMagnetization reversal in films with biaxial anisotropy, Ó in 1987 Proc. INTERMAG Conf., pp. 2.2-12.2-
- short sections on bundle conductors (Presented Conference Paper style), Ó presented at the IEEE Summer power Meeting, Dallas, TX, June 2227, 1990, Paper 90 SM 690-0 PWRS.
- J. G. Kreifeldt, ÒAn analysis of surface-detected EMG as an amplitude-modulated noise, Ó presented at the 1989 Int. Conf. Medicine and Biological Engineering, Chicago, IL.
- [18] J. Williams, ONarrow-band analyzer (Thesis or Dissertation style), O Ph.D. dissertation, Dept. Elect. Eng., Harvard Univ., Cambridge, MA, 1993.
- [19] N. Kawasaki, OParametric study of thermal and chemical nonequilibrium nozzle flow, Ó M.S. thesis, Dept. Electron. Eng., Osaka Univ., Osaka, Japan, 1993.
- [20] J. P. Wilkinson, ONonlinear resonant circuit devices (Patent style), Ó U.S. Patent 3 624 12, July 16, 1990.