Студент Фроловская Елена, ИУ7-39 Научный руководитель: Рудаков Игорь Владимирович

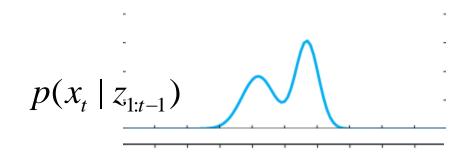
# Разработка вероятностного метода отслеживания объектов в видеопотоке

# Задача отслеживания

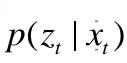
 Последовательное определение положения объекта на каждом из кадров видеопоследовательности

# Вероятностный подход

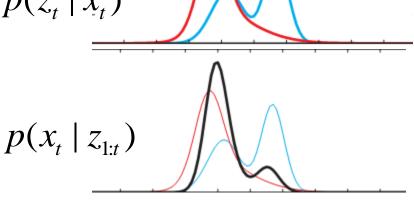
- Предсказание
  - Априорная плотность распределения



- Наблюдение
  - Функция правдоподобия



- Обновление
  - Постериорная плотность распределения



# Фильтр частиц

$$X_t = \{x_1, x_2, ..., x_t\}$$
  $Z_t = \{z_1, z_2, ..., z_t\}$ 

Аппроксимация плотности распределения взвешенным набором частиц

$$p(x_t | Z_t) \Rightarrow$$

$$S_t = \{(x_i^{(t)}, \pi_i^{(t)}), i = 1..N, \sum_{i=1}^{N} \pi_i^{(t)} = 1\}$$

# Алгоритм SIR

- Модель состояния  $x = (\underline{x}, \underline{y}, \underline{w}, \underline{h}, \dot{\underline{x}}, \dot{\underline{y}}, \dot{\underline{w}}, \underline{h})$
- Модель наблюдения  $z = (z_x, z_y, w, h)^d$
- Уравнение движения

$$x_{t} = f(x_{t-1}, v_{t-1}) = Ax_{t-1} + v_{t-1}$$

• Уравнение наблюдения

$$z_t = \arg\min_{z_t \in C_t} (d(h(z'_t), h_{ref}) + n_t)$$

# Алгоритм SIR

- Выбрать из  $S_{t-1}$  частицу  $S_{j}^{(t-1)}$  с вероятностью  $\pi_{t-1}$
- Предсказание:

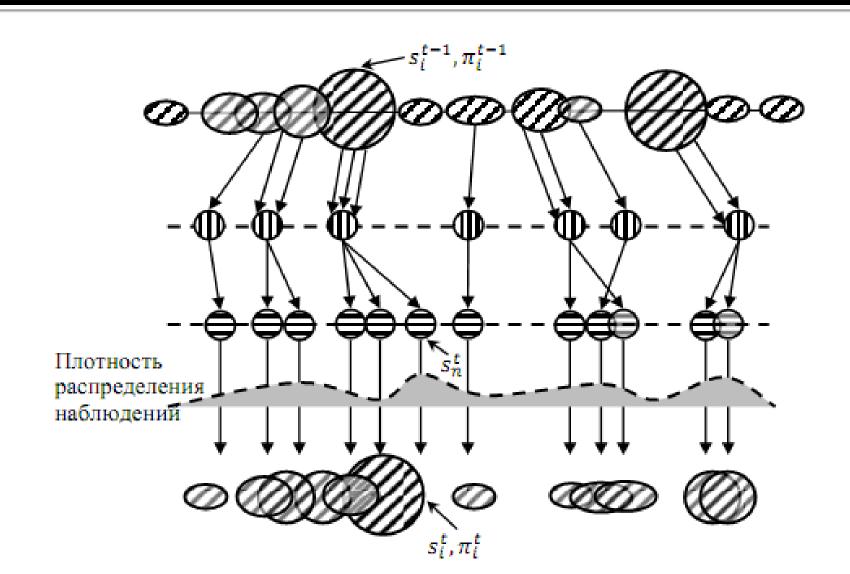
$$S_n^{(t)} = f_t(S_j^{(t-1)}, V_{t-1})$$

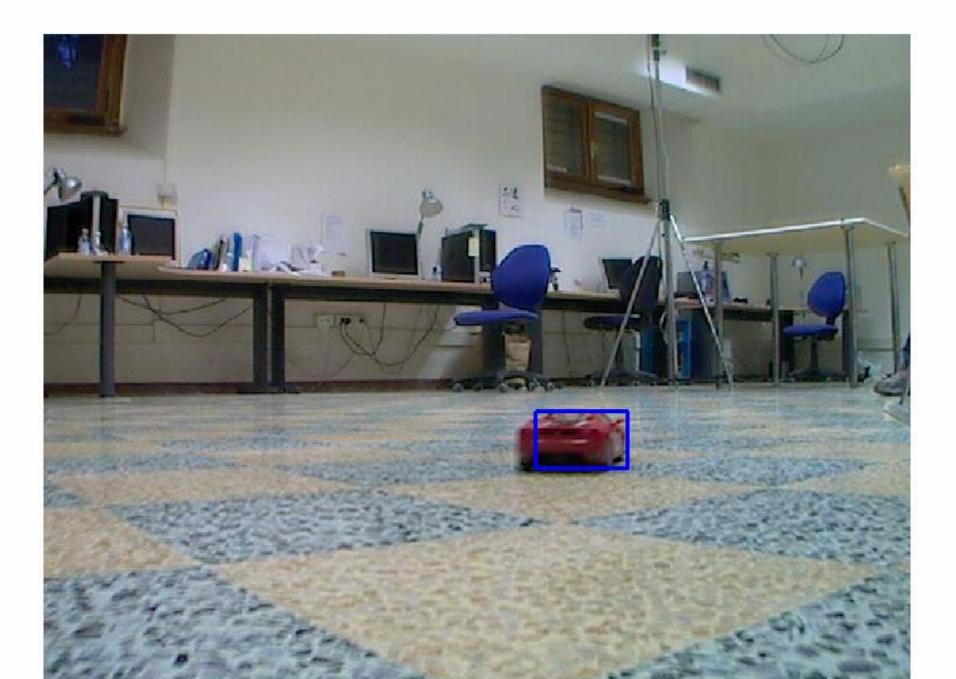
• Обновление (коррекция):

$$\pi_n^{(t)} = p(z_t \mid x_t = s_n^{(t)}) \propto$$

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left\{\frac{-d(h(x_t), h_{ref})^2}{2\sigma^2}\right\}$$

# Фильтр частиц





# Проблемы

- Модель движения не учитывает ускорения
- Амплитуда шума должна учитывать изменения масштаба объекта
- Неустойчивая модель представления внешнего вида объекта (цветовая гистограмма)

#### Возможное решение

 Адаптация погрешности модели движения к результатам отслеживания

# Адаптация погрешности

• Стандартные отклонения для  $\mathcal{V}_{t-1}$   $\Sigma_t^s = [\sigma_t^x, \sigma_t^y, \sigma_t^w, \sigma_t^h]$   $\Sigma_t^d = [\sigma_t^{\dot{x}}, \sigma_t^{\dot{y}}, \sigma_t^{\dot{w}}, \sigma_t^{\dot{h}}]$ 

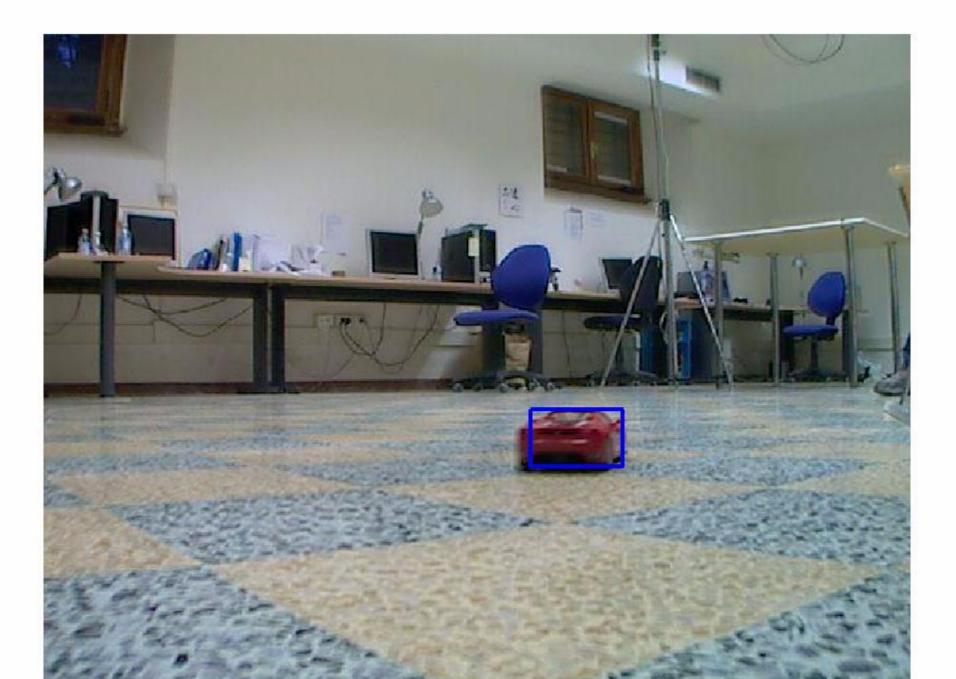
- Линейная адаптация к размеру объекта
- Сигмоидальная адаптация к точности отслеживания  $\alpha = \alpha(\psi_t \beta)$

$$\zeta(\psi_t) = \frac{1 + \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^{\alpha(\psi_t - \beta)} e^{-t^2} dt}{2}$$

# Адаптация погрешности (продолжение)

$$\begin{cases} \Sigma_t^s = \zeta(\psi_t) \min(w_t, h_t) \Sigma_0^s \\ \Sigma_t^d = (1 - \zeta(\psi_t)) \min(w_t, h_t) \Sigma_0^d \end{cases}$$

• При низкой точности отслеживания необходимо снизить влияние динамической компоненты вектора состояния  $d_t' = (1-\varsigma(\psi_t))d_t$ 



# Анализ результатов

Индекс качества отслеживания

$$Q_t = \frac{S_I}{\max(S_t, S_{ref})}$$

о,8

о,6

о,4

о,2

о то трешности

### Выводы

 Адаптация ошибки более подходит для случаев, когда изменения в движении и размерах объекты значительны

#### Дальнейшие исследования

- Мультипликативные погрешности
- Обновление образца гистограммы объекта в ходе отслеживания
- Другие методы визуального представления объекта

# Спасибо за внимание