# Распознавание автодорожных знаков

Никита Багров, Влад Шахуро



## Обзор задания

В данном задании предлагается реализовать классификацию автодорожных знаков с помощью SVM и признаков HOG. Такой классификатор может использоваться для автоматического составления автомобильных карт, систем помощи водителю и в роботизированных транспортных средствах.









#### Описание задания

В данном задании необходимо написать собственную реализацию подсчёта гистограмм ориентированных градиентов, и затем найти оптимальные параметры классификатора SVM. Опишем схему вычисления HOG:

1. Вычисляются производные изображения  $I_x$  и  $I_y$  путем свертки с обычными разностными ядрами или ядрами Собеля:

$$D_x = (-1 \ 0 \ 1), \quad D_y = (-1 \ 0 \ 1)^T,$$

$$S_x = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad S_y = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}.$$

2. Вычисляется модуль градиента по формуле

$$|G| = \sqrt{I_x^2 + I_y^2},$$

и направление градиента по формуле

$$\Theta = \operatorname{atan2}(I_u, I_x),$$

где atan2 — знаковый арктангенс, принимающий значения от  $-\pi$  до  $\pi$ .

- 3. (опционально) Направления градиента зеркалируются и приводятся к значениям от 0 до  $\pi$ .
- 4. Изображение разбивается на ячейки размером  $cellRows \times cellCols$  пикселей и для каждой ячейки строится гистограмма направлений с binCount корзин. Пиксель ячейки входит в одну из корзин гистограммы с весом, равным модулю градиента в данном пикселе. В простейшем случае ячейки не пересекаются.

5. Ячейки объединяются в блоки размером  $blockRowCells \times blockColCells$ , блоки могут пересекаться. Гистограммы различных ячеек в блоке конкатенируются в вектор v и нормируются:

$$v = \frac{v}{\sqrt{|v|^2 + eps}},$$

где eps > 0 — небольшое число, исключающее деление на ноль.

6. Конкатенация векторов v из всех блоков является дескриптором изображения.

### Интерфейс программы, данные и скрипт для тестирования

Необходимо реализовать две функции. Функция извлечения признака HOG extract\_hog принимает на вход изображение и ограничивающий объект прямоугольник (ROI — region of interest). Дорожные знаки на изображениях сняты с запасом (10%, не меньше 5 пикселей). Вторая функция — функция классификации fit\_and\_classify обучает и тестирует SVM. Функция не должна осуществлять поиск оптимальных параметров для классификатора, найденные параметры должны быть уже подставлены. Использовать можно линейный или нелинейный SVM, для нелинейного нужно дополнительно подбирать параметры ядра.

## Полезные ресурсы

Dalal, Triggs. Histograms of Oriented Gradients for Human Detection — оригинальная статья про HOG. LibSVM — библиотека SVM с нелинейными ядрами.

LibLinear — библиотека, реализующая быстрый линейный SVM.

 ${
m HOGgles:}$  Visualizing Object Detection Features — статья и визуализации про построение изображения по  ${
m HOG-}$ признакам.