

Детковский Алексей, 10 класс
АНОО “Физтех-лицей” имени П.Л.Капицы
Система детектирования космических тел
Руководитель Капранов В.В.

Начнем с краткого введения в проект: основной задачей, стоящей передо мной, было сконструировать и запрограммировать прибор, детектирующий движения тел, а так же определяющий их химический состав.

Ну и первая вещь, с которой необходимо было разобраться – как будет выглядеть прибор. Данный экземпляр представляет собой два окуляра, соединенных вместе и зафиксированных на оргстекле. К левому подсоединена камера, а так же микрокомпьютер Raspberry Pi, отвечающий за корректность ее работы; правый же используется спектрометром. Также на всей конструкции по периметру располагаются винты для корректирования углов обзоров(тут важен каждый миллиметр)

Одна из сложностей конструкции была в том, чтобы правильно настроить изображения на окулярах, то есть то, что фиксирует камера, должен видеть и спектрометр(а так же то, что в связи с размерами прототипа на расстоянии больше 12 метров уже наблюдаются проблемы с корректностью картинки с камеры).

Несколько слов о камере. Главная сложность была в том, чтобы обучить камеру распознавать вспышки. Из модулей питона(а именно на этом языке написана вся аппаратная часть проекта) были взяты NumPy и OpenCV(так же PiCamera, но лишь для основных настроек камеры). Первое, что следовало сделать – перевести изображение из трехканального цвета RGB в одноканальный Gray, затем размытие. В программе использовалось Гауссово, как одно из самых простых в исполнении и результативных.

С точки зрения математики размытие по Гауссу выглядит следующим образом:

$$x_{med} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} \text{ медиана выборки}$$

$$\sigma(x) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - x_{med})^2}{n-1} \text{ отклонение данной переменной от выборки массива}$$

$$Ga(x, y) = \frac{-(x - x_{max})^2}{2\sigma_x^2} + \frac{-(y - y_{max})^2}{2\sigma_y^2} \text{ Гауссово размытие}$$

Далее следовало увеличить контрастность(темные места сделать черными, светлые – светлыми, если просто, то наложение ограничения на значения переменных в массиве), а за ним проверка на то, что у нас действительно движущийся 'яркий' объект, а не какая-то часть фона – вычитание картинок с разностью в кадр(frame = framerate), поверх этого изображения накладывается маска(все то, что в нее попадает – белое, не попадает – черное), после чего опять обрезаем и накладываем еще один круг, ну а теперь финальная проверка – проверка эллипса на площадь, а если быть точнее проверка фигуры на подобность эллипсу и счет площади.

Другая интересная задача – автоматизированность процесса (подключив сервисы Google можно настроить сбор изображения данных со спектрометра, речь о котором пойдет дальше), что несомненно облегчает отбор изображений и, в принципе, очень удобно с практической точки зрения.

Для спектрального анализа в первую очередь необходимо было собрать базу данных с химическими элементами, в помощь опять пришел питон и Jupyter Labs.

Далее, основанная задача спектрального анализа – определение пиков на графике, так как пик означает присутствие данного химического элемента. Кроме того, сам процесс счета так же был

автоматизирован(камера , заметившая изображение, отправляет сигнал на сервер, который стоит на ноутбуке, в свою очередь он запускает скрипт спектрометра, строящий график и выводящий результаты с поиском химических элементов)

И , пожалуй , последняя и самая интересная вещь, которая находится на данном прототипе – ‘сглаживание’ графика, а если быть точнее метод наименьших квадратов, а если быть еще точнее – метод Ньютона-Гаусса . Сам метод был выбран как один из самых продуктивных (с точки зрения работы программы), а так же как один из самых интересных, кроме того обычный метод Ньютона не подходит для нахождения 'сглаженных графиков' для кривых второго порядка, как и метод Наискорейшего спуска, который не только может, а скорее всего будет очень долго сходиться(конечно, метеоритные тела могут двигаться и по прямой относительно камеры, если находятся на достаточно большом расстоянии от нее, но приближение окуляра камеры(а если быть точнее, то отдаление), которое гораздо полезнее нежели зеркало, о котором рассказывается ниже, поможет исправить эту небольшую неточность)

Если кратко , то используя матрицу Якобиана(сейчас будет много сложных математических терминов прямоком из линейной алгебры), первых производных функции F как раз для нахождения вектора x_k значений параметра, который минимизирует сумму квадратичных отклонений (которые мы предсказали, от тех , что присутствуют в опыте).

По шагам:

1. Сделаем начальное предположение x_0 для x
2. Сделаем предположение при $k = 1$
3. Создадим вектор f_k с элементами $f_i(x_k)$
4. Создадим матрицу Якоби
5. Решить следующее матричное уравнение $J_k^T J_k p_k = - J_k^T f_k$, где p – коэффициент ‘предсказания’(вероятности), решением будут все вероятности p для всех k
6. Решить $F(x_k + sp_k)$ относительно s , где F должно удовлетворять условиям Вольфе
7. Пусть $x_{k+1} = x_k + sp_k$
8. Повторять шаги 1-7 до схождения

Краткое пояснения:

Матрицей Якоби называется матрица по частным производным функции f

$$\begin{matrix} \frac{\delta f_1}{\delta x_1} & \frac{\delta f_1}{\delta x_2} & \dots & \frac{\delta f_1}{\delta x_m} \\ & & & * \\ & & & * \\ & & & * \\ \frac{\delta f_n}{\delta x_1} & \frac{\delta f_n}{\delta x_2} & \dots & \frac{\delta f_n}{\delta x_m} \end{matrix}$$

В случае $m = n$ (а это именно наш случай, определитель данной матрицы $Jf(x)$) :

$$Jf(x) = \frac{\partial(f_1, f_2, \dots, f_n)}{\partial(x_1, x_2, \dots, x_n)} = \begin{matrix} \frac{\delta f_1}{\delta x_1} & \frac{\delta f_1}{\delta x_2} & \dots & \frac{\delta f_1}{\delta x_n} \\ * & * & & * \\ \frac{\delta f_n}{\delta x_1} & \frac{\delta f_n}{\delta x_2} & \dots & \frac{\delta f_n}{\delta x_n} \end{matrix}$$

Условия Вольфе , связанные с теорией оптимизации , впервые были опубликованы в 1969г.

Если кратко, то если есть некоторое x_k решение уравнения (достаточно приближенного) и был найден вектор направления p_k , то тогда $x_{k+1} = x_k + \alpha p_k$, где α удовлетворяет условиям:

$$f(x_k + \alpha_k * p_k) \leq f(x_k) + c_1 \alpha_k \nabla f_k^T p_k$$

$$\nabla f(x_k + \alpha_k p_k)^T p_k \geq c_2 \nabla f_k^T p_k$$

С точки зрения всех формул мне повезло так как в python уже есть готовые решения(кроме Ньютона-Гаусса)

В принципе, под конец хочется сказать о том самом зеркале: в данной установке с точки зрения конструкции мало, что интересного; была попытка поставить зеркало на электроприводе(для увеличения угла обзора), которая уже на теоретической части показала свою неэффективность

Воспользуемся школьным курсом физики:

Расчет будем вести в граммах так как в документации у электроприводов момент в г/см

$$m_{cp} = \rho_{\{cp\}} * V \leftrightarrow \frac{2.2+7.5}{2} * (0.5 * 4 * 20) = 0.243 \text{ гр}$$

Кроме того к самому стеклу должна крепиться металлическая пластинка(если быть точнее система из двух, соединенных шарниром) данная модель(в собранном виде, так как не было трудностей в ее сборке) имеет массу ≈ 350 гр

Конечно, рассматривать среднюю плотность стекла ,которое встречается, таким образом некорректно, но в данном случае мы делаем оценку, чтобы примерно прикинуть ,что нам нужно

И отсюда находим момент:

$$M = (m_{cp} + m_{cm}) * g * l \leftrightarrow (0.243 + 0.35) * 10 * 20 * 10^{-3} = 1186 * 10^{-4} \text{ кг*см}$$

Для такого куска зеркала с лихвой хватит FL20STH30-0604A, сам прибор потребляет 0.6А и имеет длину 30мм, тогда за 1 час непрерывной работы будет затрачена $P = I^2 * R = 2.34 \text{ Вт}$ (все также рассматриваем максимальные величины(то есть с учетом того, что модель будет работать весь час без остановки) . Фактически это немного, даже очень мало, по меркам потребляемы мощностей камеры и компьютером, но что же за это получаем?

Почти все время зеркало будет находится в прямом положении(по касательной), чтобы не закрывать основной обзор камеры, изредка двигаясь, в связи с чем данное дополнение было признано нецелесообразным.

Источники:

<https://ib.mazurok.com/2019/06/14/jacobian-matrix-and-determinant/>

<https://google-info.org/4809561/1/usloviya-volfe.html>

<http://www.wiki->

[wiki.ru/wp/index.php/%D0%A3%D1%81%D0%BB%D0%BE%D0%B2%D0%B8%D1%8F_%D0%92%D0%BE%D0%BB%D1%8C%D1%84%D0%B5](http://www.wiki-ru.ru/wp/index.php/%D0%A3%D1%81%D0%BB%D0%BE%D0%B2%D0%B8%D1%8F_%D0%92%D0%BE%D0%BB%D1%8C%D1%84%D0%B5)

<https://habr.com/ru/post/308626/>

http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=%D0%92%D1%8B%D1%87%D0%B8%D1%81%D0%BB%D0%B5%D0%BD%D0%B8%D0%B5_%D0%BC%D0%B0%D1%82%D1%80%D0%B8%D1%86_%D0%AF%D0%BA%D0%BE%D0%B1%D0%B8_%D0%B8_%D0%93%D0%B5%D1%81%D1%81%D0%B5

<http://vmath.ru/vf5/algebra2/dets/jacobian>

http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=%D0%9C%D0%B5%D1%82%D0%BE%D0%B4_%D0%9D%D1%8C%D1%8E%D1%82%D0%BE%D0%BD%D0%B0-%D0%93%D0%B0%D1%83%D1%81%D1%81%D0%B0

https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%90%D0%BB%D0%B3%D0%BE%D1%80%D0%B8%D1%82%D0%BC_%D0%93%D0%B0%D1%83%D1%81%D1%81%D0%B0_%E2%80%94%D0%9D%D1%8C%D1%8E%D1%82%D0%BE%D0%BD%D0%B0

<https://ru.stackoverflow.com/questions/1150851/%D0%BC%D0%B5%D1%82%D0%BE%D0%B4-%D0%B3%D0%B0%D1%83%D1%81%D1%81%D0%B0-%D0%BD%D0%B0-python-3>

<https://stackoverflow.com/questions/49553006/compute-the-jacobian-matrix-in-python>

<https://wiki2.org/ru/%D0%AF%D0%BA%D0%BE%D0%B1%D0%B8%D0%B0%D0%BD>

https://pyprog.pro/linear_algebra_functions/linalg_solve.html

<http://espressocode.top/>

<https://electroprivod.ru/fl28sth.htm>

<https://habr.com/ru/post/277421/>

https://wikichi.ru/wiki/Matrix_analysis

<https://zaochnik.ru/blog/matrixy-i-osnovnye-dejstviya-nad-nimi/>

<https://habr.com/ru/post/151157/>

[https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%9C%D0%B5%D1%82%D0%BE%D0%B4_%D0%93%D0%B0%D1%83%D1%81%D1%81%D0%B0_\(%D0%BE%D0%BF%D1%82%D0%B8%D0%BC%D0%B8%D0%B7%D0%B0%D1%86%D0%B8%D1%8F\)](https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%9C%D0%B5%D1%82%D0%BE%D0%B4_%D0%93%D0%B0%D1%83%D1%81%D1%81%D0%B0_(%D0%BE%D0%BF%D1%82%D0%B8%D0%BC%D0%B8%D0%B7%D0%B0%D1%86%D0%B8%D1%8F))

https://ru.gaz.wiki/wiki/Gaussian_blur

https://vuzlit.ru/968115/teoreticheskaya_osobennosti_optimizatsii_metoda_gaussa_zeydelya

Зорич учебник по математическому анализу

Кудрявцев лекции по математическому анализу

<https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A2%D0%B0%D0%B1%D0%BB%D0%B8%D1%86%D0%B0%D1%85%D0%B0%D1%80%D0%B0%D0%BA%D1%82%D0%B5%D1%80%D0%B8%D1%81%D1%82%D0%B8%D1%87%D0%B5%D1%81%D0%BA%D0%B8%D1%85%D1%87%D0%B0%D1%81%D1%82%D0%BE%D1%82%D0%B2%D0%B8%D0%BD%D1%84%D1%80%D0%B0%D0%BA%D1%80%D0%B0%D1%81%D0%BD%D0%BE%D0%B9%D1%81%D0%BF%D0%B5%D0%BA%D1%82%D1%80%D0%BE%D1%81%D0%BA%D0%BE%D0%BF%D0%B8%D0%B8>

<http://chem.spbu.ru/files/Vladimir/Vasiliev/Mass.pdf>

<http://chem.spbu.ru/files/Vladimir/Vasiliev/Introduction.pdf>