Добрый день!

Практически по всем пунктам критериев Вы правильно выполнили проект, отличная работа!

+ оформление в Jupyter Notebook в соответствии с ноутбуком-шаблоном;

+ структура оформления (отформатированные выводы в отдельных ячейках типа MarkDown, хорошо оформленный лаконичный код, ячейки сделали очень наглядными, отлично, что выделили отдельно выводы - удобно и понятно разбирать Ваше решение);

+ широкое использование пройденных в курсе библиотек, ничего лишнего;

+ читаемый и понятный код, отдельно хочется отметить грамотно продуманные имена переменных и функций;

+ оформили графики по всем правилам, плюс за содержательные названия и подписи осей.

В разделах "Исследование структуры данных" и "Преобразование данных" все задания выполнены верно. В пятом задании можно сделать лаконичнее через lambda-функции в цикле, чтобы не писать условие для каждого случая.

Хорошо, что разобрались с отображением графиков на github в разделе "Исследование зависимостей в данных", только желательно, чтобы они показывались в каждом задании:) Интересные лаконичные выводы, можно также добавить предположений о том, почему могли быть получены такие результаты. Например:

* во 2-м мода распределения равна примерно 30 годам. Такие результаты могут быть получены вследствие того, что в этом возрасте люди чаще всего имеют желание сменить работу или даже род деятельности после того как, например, поработали после окончания ВУЗа по специальности. В более старшем возрасте работники уже либо идут на повышение, либо получают офферы, т.е. у них нет необходимости пользоваться такими ресурсами как HH.
* в 6-м готовность к переезду и командировкам сильно повышает уровень заработной платы. Вероятно это связано с тем, что командируемые - это, как правило, люди занимающие высокие должности;
* в 7-м для категорий "среднее специальное" и "среднее" образование медианная заработная плата слабо растет с увеличением возраста, в отличие от высшего образования и неоконченного высшего;
* в 8-м наблюдается прямая зависимость опыта работы от возраста. Точки лежащие на прямой и находящиеся выше нее - аномальные значения опыта работы, равного или превышающего возраст соискателя.

В разделе "Очистка данных" всё правильно.

Нет дополнительных графиков, по этому критерию 0 баллов:(

Отдельно хочется отметить:

Здорово, что написали функции во многих заданиях для выделения признаков, и оформили комментарии. Но всё-таки перебарщивать с ними не надо, подписывать каждую строчку в итоговом варианте будет лишним:)

Плюс за лаконичность кода и широкое применение методов и функций из пройденных в курсе библиотек.

Отличное оформление на github и самого ноутбука!

Из недочётов:

Почему-то сбилась нумерация заданий, много где подписано первое. Возможно, это связано с тем, что в ноутбуке настроен генератор прибавления единицы к каждому следующему номеру задания (при загрузке на github это сбивается). Можно исправить это, добавив скобочку перед точкой после числа в соответствующих MarkDown ячейках.

Подробный разбор всех заданий будет в формате видеозвонка, в субботу в 11:00, ссылка <https://us02web.zoom.us/j/83656685360?pwd=dzdqOFNSOE0yRXNkRnNSalVMdWFsZz09> (также будет анонс в чате Вашей группы).

Отзыв подготовила ментор Мария Жарова. Если возникнут вопросы, можете обратиться ко мне в канал # 01-project-1 в Slack, постараюсь на всё ответить и разобраться с моментами, которые вызывают трудности. Удачи в обучении!