Анализ успеваемости студентов

Кокорев Артём БПИ235

Поиск данных

Поиск данных

https://www.kaggle.com/datasets/lainguyn123/student-performance-factors

Student Performance Factors



Что внутри?

6607 строк и 20 значений в каждой

Hours_Studied - Количество часов, потраченных на обучение (int)

Attendance - Процент посещенных занятий (int)

Parental_Involvement - Уровень участия родителей в образовании студента (Low, Medium, High)

Access_to_Resources - Доступность образовательных ресурсов (Low, Medium, High)

Extracurricular_Activities - Участие в дополнительных занятиях (Yes, No)

Sleep_Hours - Среднее количество часов сна за ночь (int)

Previous_Scores - Средние оценки предыдущих экзаменов (int)

Motivation_Level - Уровень мотивации студента (Low, Medium, High)

Internet_Access - Доступ в интернет (Yes, No)

Tutoring_Sessions - Количество занятий с репетитором в месяц (int) метрическая

Family_Income - Уровень дохода семьи (Low, Medium, High)

Teacher_Quality - Качество преподавания учителями (Low, Medium, High), 78 пропусков

School_Type - Тип школы (Public, Private)

Peer_Influence - Влияние сверстников на академическую жизнь (Positive, Neutral, Negative)

Physical_Activity - Среднее количество часов физической активности в неделю (int)

Learning_Disabilities - Наличие проблем с обучаемостью (Yes, No)

Parental_Education_Level - Образование родителей (High School, College,

Postgraduate), 90 пропусков

Distance_from_Home - Расстояние от дома до школы (Near, Moderate, Far), 67 пропусков

Gender - пол студента (Male, Female).

Exam_Score - Оценка за экзамен (int)

Цель

Выявить ключевые факторы, влияющие на академическую успеваемость студентов, и определить их относительную важность.

Задачи:

- 1. Определить влияние временных затрат на обучение на итоговые результаты
- 2. Выявить роль социально-экономических факторов в успеваемости
- 3. Оценить влияние качества преподавания и доступности ресурсов
- 4. Исследовать взаимосвязь между физической активностью и академическими результатами
- 5. Определить влияние родительского участия на успеваемость

Гипотезы

Н1: Существует положительная корреляция между количеством часов обучения и итоговой оценкой

Н2: Существует положительная корреляция между уровнем родительского участия и итоговой оценкой

H3: Существует положительная корреляция между доступностью образовательных ресурсов и итоговой оценкой

Н4: Существует разница в успеваемости между государственными и частными школами

H5: Существует положительная корреляция между количеством часов сна и итоговой оценкой

H6: Существует положительная корреляция между количеством занятий с репетитором и итоговой оценкой

H7: Студенты с хорошими оценками в прошлом экзамене показывают лучшие результаты

Н8: Существует корреляция между влиянием сверстников и итоговой оценкой

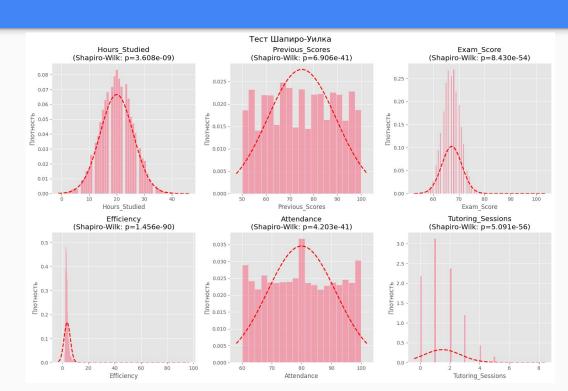
Н9: Существует корреляция между родительским образованием и итоговой оценкой

Н10: Существует корреляция между уровнем мотивации и итоговой оценкой

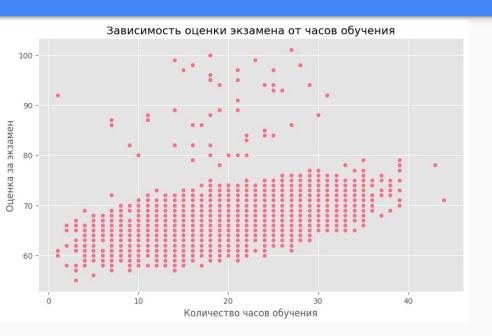
Ps Везде я буду рассматривать влияние на оценку за экзамен, поэтому зависимая переменная будет метрической. Если вторая переменная номинальная, то я буду использовать однофакторный дисперсионный анализ (ANOVA), если бинарная, то t-тест для независимых выборок. Если метрическая, то корреляционный анализ Пирсона.

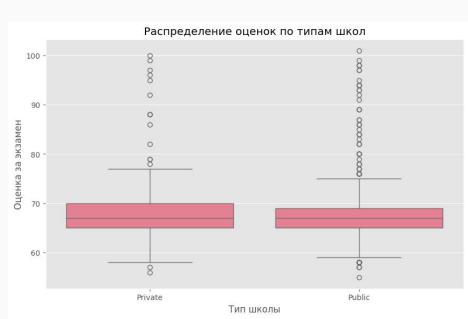
Тест Шапиро-Уилка

Ни одного нормального распределения нет ни визуально ни по коэффициентам, поэтому нужно использовать коэффициенты корреляции Кендалла(не Спирмена, т.к. много повторов и присутствуют выбросы)



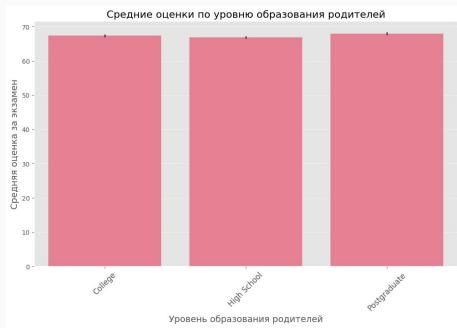
Интересные графики





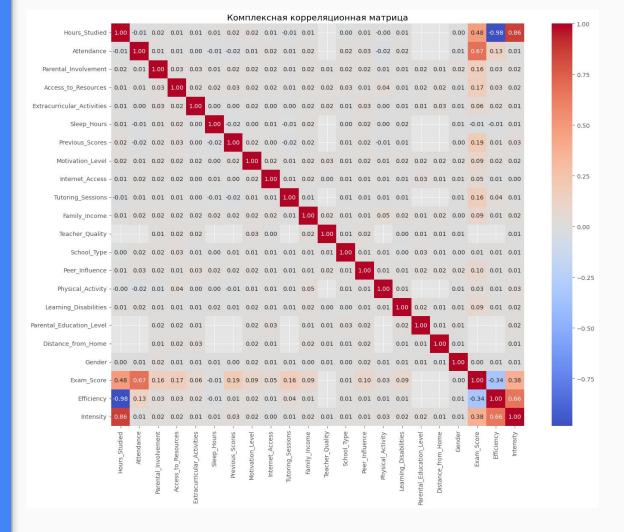
Интересные графики





Корреляция

Видно, что если не брать в расчет составные переменные, самые большие корреляции всё так же у часов обучения и посещаемости, а категориальные переменные между собой практически не коррелируют.



Линейная регрессия

Будем предсказывать успех на экзамене в баллах

Коэффициенты модели:

Hours_Studied: 0.2891

Attendance: 0.1988

Previous_Scores: 0.0483 Tutoring_Sessions: 0.5102 Physical Activity: 0.1507

Коэффициент детерминации (R2): 0.6422

RMSE: 2.2488

Часы обучения: за каждый час обучения оценка за экзамен увеличивается на 0.2891 балла. Сильная положительная зависимость. Посещаемость: за каждый процент посещаемости оценка за экзамен увеличивается на 0.1988 балла. Сильная положительная зависимость. Прошлые оценки: за каждый балл средней прошлой оценки оценка за экзамен увеличивается на 0.04383 балла. Слабая положительная зависимость.

Количество занятий с репетитором: за каждое занятие оценка за экзамен увеличивается на 0.5101 балла. Сильная положительная зависимость.

Физическая активность: за каждый час физической активности оценка за экзамен увеличивается на 0.1507 балла. Сильная положительная зависимость.

 \mathbf{R}^2 = 0.6422 - 64% предсказывается моделью, неплохое значение. \mathbf{RMSE} = 2.2488 - среднее отклонение предсказаний от фактических значений.

Бинарная регрессия

Будем предсказывать шанс студента стать отличником и набрать 70+ баллов

Коэффициенты модели:

Hours_Studied: 0.3005 Attendance: 0.1982

Previous_Scores: 0.0492 Tutoring Sessions: 0.5218

Physical_Activity: 0.1552

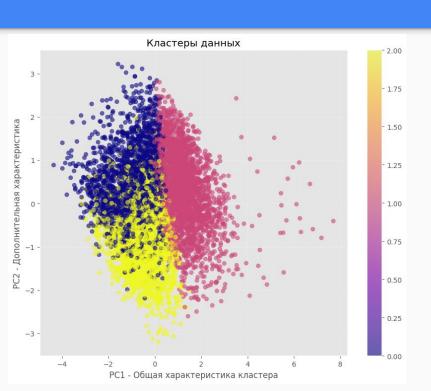
Метрики качества модели:

pre	ecision	recall	f1-score	suppor
0	0.93	0.96	0.95	1090
1	0.79	0.66	0.72	232
accuracy			0.91	1322

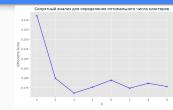
Каждый из предикатов положительно влияет на вероятность стать отличником. Также репетиторство и посещаемость имеют больший вес, чем другие предикаты.

У модели хорошая точность 0.91. Модель хорошо предсказывает более успешных студентов, это должно быть связано со спецификой данных, в которых преобладают более высокие оценки.

Кластеры



У меня вышло три кластера:



0 кластер - бездельники с низким посещением, временем на учёбу и плохими старыми оценками, но высокой физической активностью.

1 кластер - отличники, посещающие занятия, изучающие материал и имеющие хорошие оценки.

2 кластер - скатывающиеся вниз студенты, с низким посещением, временем на учёбу, но высокими старыми оценками.

Вернемся к гипотезам

Н1: количество часов обучения влияет на оценку за экзамен как главный предикат в обеих регрессиях.

H2: родительское участие в образовании практически не влияет на оценку за экзамен, это было доказано в графиках и сводных таблицах.

Н3: влияния доступности образовательных ресурсов не было выявлено.

H4: разницы между государственными и частными школами практически нет(десятые доли), это было доказано в графиках и сводных таблицах.

Н5: влияния количества сна не было выявлено.

H6: количество занятий с репетитором очень сильно влияет на оценку за экзамен, это был главный предикат в регрессиях.

Н7: влияние прошлых оценок не было выявлено.

H8: влияние сверстников очень слабо влияет на оценку за экзамен, сводные таблицы дали разницу чуть больше 1 процента.

Н9: родительское образование не влияет на оценку за экзамен, это было доказано в графиках.

Н10: мотивация практически не влияет на оценку за экзамен, это было доказано в графиках.

Выводы

Цель исследования явно достигнута, регрессионные модели показывают хорошие результаты и подсвечивают главные предикаты.

Мне показалось неожиданным, что практически ничего кроме посещения и услуг репетиторства глобально не влияет на оценку за экзамен.

Все социально экономические факторы вместе влияют меньше, чем репетиторство.

Отсутствие влияния родительского участия и образования меня очень удивило, но я думаю эти факторы сопряжены с использованием услуг репетиторства.

Анализ успеваемости студентов

Кокорев Артём БПИ235