## Московский Авиационный Институт

(Национальный Исследовательский Университет)

Факультет информационных технологий и прикладной математики Кафедра вычислительной математики и программирования

## Лабораторная работа №0 по курсу «Искуственный интеллект»

Студент Пивницкий Д.С. Группа М8о-306Б-19 Преподаватель Самир Ахмед Дата 10.10.2022 Оценка Подпись

Москва

2022

## Лабораторная работа №0

В данной лабораторной работе, вы выступаете в роли предприимчивого начинающего стартапера в области машинного обучения. Вы заинтересовались этим направлением и хотите предложить миру что-то новое и при этом неплохо заработать. От вас требуется определить задачу которую вы хотите решить и найти под нее соответствующие данные. Так как вы не очень богаты, вам предстоит руками проанализировать данные, визуализировать зависимости, построить новые признаки и сказать хватит ли вам этих данных, и если не хватит найти еще. Вы готовитесь представить отчет ваши партнерам и спонсорам, от которых зависит дальнейшая ваша судьба. Поэтому тщательно работайте:) И главное, день промедления и вас опередит ваш конкурент, да и сплагиаченная работа отразится на репутации

По сути в данной лабораторной работе вы выполняете часть работы ВІ системы. Если вы заинтересовались этим направлением, то можно будет в дальнейшем что-то придумать)

**Задача:** определить задачу, которую вы хотите решить и найти под нее соответствующие данные. Проанализировать данные, визуализировать зависимости.

#### Описание датасета

В качестве датасета я выбрал Airline Passenger Satisfaction. Датасет содержит опрос удовлетворенности авиапассажиров. Необходимо предсказать удовлетворенность пассажиров.

**Ссылка на датасет:** <a href="https://www.kaggle.com/datasets/teejmahal20/airline-passenger-satisfaction?resource=download&select=train.csv">https://www.kaggle.com/datasets/teejmahal20/airline-passenger-satisfaction?resource=download&select=train.csv</a>

## Содержание датасета

- *Gender:* пол пассажиров (женщина, мужчина)
- *Customer Type:* тип клиента (постоянный клиент, нелояльный клиент)
- *Age*: фактический возраст пассажиров
- *Type of Travel:* цель полета пассажиров (Личная поездка, Деловая поездка)
- *Class:* класс в самолете пассажиров (Бизнес, Эко, Эко Плюс)
- Flight distance: Расстояние полета этого путешествия
- *Inflight wifi service:* уровень удовлетворенности услугой Wi-Fi на борту (0: не применимо; 1–5)
- *Departure/Arrival time convenient:* уровень удовлетворенности удобным временем отправления/прибытия
- Ease of Online booking: уровень удовлетворенности онлайн-бронированием
- Gate location: уровень удовлетворенности расположением ворот
- Food and drink: уровень удовлетворенности едой и напитками
- Online boarding: уровень удовлетворенности онлайн-посадкой
- Seat comfort: уровень удовлетворенности комфортом сидений
- Inflight entertainment: уровень удовлетворенности развлечениями в полете
- On-board service: уровень удовлетворенности обслуживанием на борту
- Leg room service: уровень удовлетворенности обслуживанием в номерах
- Baggage handling: уровень удовлетворенности обработкой багажа
- Check-in service: уровень удовлетворенности сервисом регистрации заезда
- *Inflight service*: уровень удовлетворенности обслуживанием в полете
- *Cleanliness:* уровень удовлетворенности чистотой
- Departure Delay in Minutes: минут задержки при отправлении

- Arrival Delay in Minutes: минут задержки при прибытии
- *Satisfaction*: уровень удовлетворенности авиакомпанией (удовлетворенность, нейтральность или неудовлетворенность)

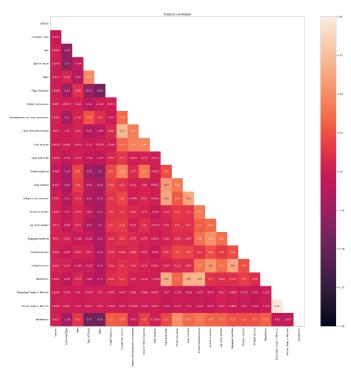
## Анализ датасета на пропуски и корреляции

Проверим датасет на содержание пропусков.

Unnamed: 0	0	
id	0	
Gender	0	
Customer Type	0	
Age	0	
Type of Travel	0	
Class	0	
Flight Distance	0	
Inflight wifi service	0	
Departure/Arrival time convenient	0	
Ease of Online booking	0	
Gate location	0	
Food and drink	0	
Online boarding		
Seat comfort	0	
Inflight entertainment	0	
On-board service		
Leg room service		
Baggage handling		
Checkin service	0	
Inflight service	0	
Cleanliness	0	
Departure Delay in Minutes		
Arrival Delay in Minutes		
satisfaction		
dtype: int64		

Во-первых, уберем лишние столбцы с порядковым номером и id, так как они не несут для нас никакой полезной информации.

Во-вторых, мы видим, что есть пропуски в задержках при прибытии. Посмотрим корреляции.



Как мы видим, задержки в прибытии и задержки в отправлении очень сильно коррелируют между собой, что может вызвать проблемы в дальнейшем. Также учитывая тот, факт, что у нас есть пропуски в задержках при прибытии можно удалить данный столбец.

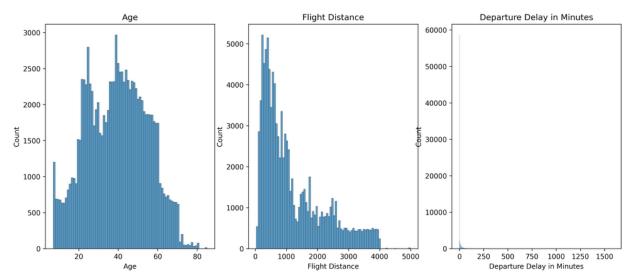
Также по корреляциям можно отметить:

- Корреляция удовлетворенности между чистотой и удовлетворенности едой и напитками, комфортом сидений и развлечениями в полете.
- Корреляция удовлетворенности онлайн-посадкой и удовлетворённостью услугой Wi-Fi на борту
- Обратную корреляцию между уровнем удовлетворенностью авиакомпанией, классом и типом поездки
- Также обратная корреляция между расстояние полета и классом в самолете

## Распределение фичей

Распределение численных фичей:

	Age	Flight Distance	Departure Delay in Minutes
cour	nt 103904.000000	103904.000000	103904.000000
mea	n 39.379706	1189.448375	14.815618
st	d 15.114964	997.147281	38.230901
mi	n 7.000000	31.000000	0.000000
259	% 27.000000	414.000000	0.000000
509	% 40.000000	843.000000	0.000000
759	% 51.000000	1743.000000	12.000000
ma	x 85.000000	4983.000000	1592.000000



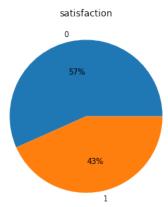
Распределение возраста похоже на нормальное, с просадкой в возрасте 30 лет. Расстояние перелета в основном меньше 1500 км, и в основном перелеты без задержек, что логично.

# Распределение категориальных фичей: Customer Type Type of Travel 49% Class Inflight wifi service Departure/Arrival time convenient Ease of Online booking Gate location Food and drink Online boarding Seat comfort Inflight entertainment On-board service Leg room service Baggage handling Checkin service Inflight service Cleanliness 13%

Все оценки распределены плюс минус равномерно.

## Таргет

#### Распределение таргета



Классы выглядят сбалансированными, но при опросе нейтральный уровень удовлетворённости и неудовлетворенность были представлены одним вариантом ответа, что при необходимости нужно учитывать в дальнейшем.

## Вывод

В данной лабораторной работе я провел исследование датасета. Я рассмотрел признаки и убрал бесполезные или те, что могли помешать в дальнейшем. Познакомился с pandas для работы с данными, библиотеками seaborn, mtplotlib для отрисовки различных графиков, а также я убедился, что признаки зависят друг от друга и от них зависит целевой признак. Таким образом мы можем получить работающую модель.