МИНИСТЕРСТВО ЦИФРОВОГО РАЗВИТИЯ, СВЯЗИ И МАССОВЫХ КОММУНИКАЦИЙ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Ордена Трудового Красного Знамени федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Московский технический университет связи и информатики» (МТУСИ)

Кафедра «Информационные системы и сетевые технологии»

Презентация по защите практике системы искусственного интеллекта

По теме:

«Настраиваемая, трехдиапазонная, звуковая сигнализация в зависимости от веса объекта»

Подготовил студент группы УБСТ2304 Паокин А.И.

руководитель практики Кандзюба Е.В.

Цели и задачи практики

Цель проекта: Автоматизация процессов взвешивания транспортных средств с использованием ИИ и машинного обучения.



- Расширение базы данных для классификации транспорта.
- Создание модели машинного обучения.
- Интеграция модели в WPF-приложение.

Результат: Повышение точности учета, снижение ошибок, улучшение аналитики.













Техника безопасности

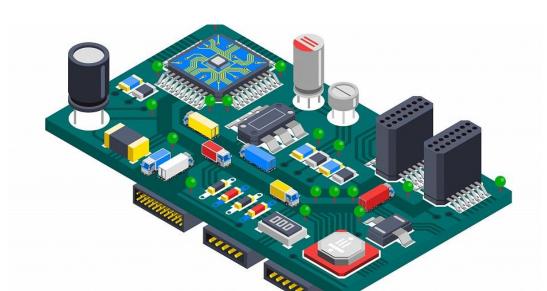
Основные требования:

- Проверка оборудования перед началом работы.
- Запрет на самостоятельный ремонт.

• Ограничение непрерывной работы (не более 2 часов).

Рекомендации:

Регулярные перерывы и упражнения для глаз.





Расширение базы данных

Новые сущности:

- Таблица TypeVehicle (тип транспорта, максимальный вес).
- Связь с таблицей Weighings (внешний ключ TypeVehicleID).

Преимущества:

- Детализация данных.
- Учет характеристик транспорта.
- Обратная совместимость.

Диаграмма «Сущность-связь»

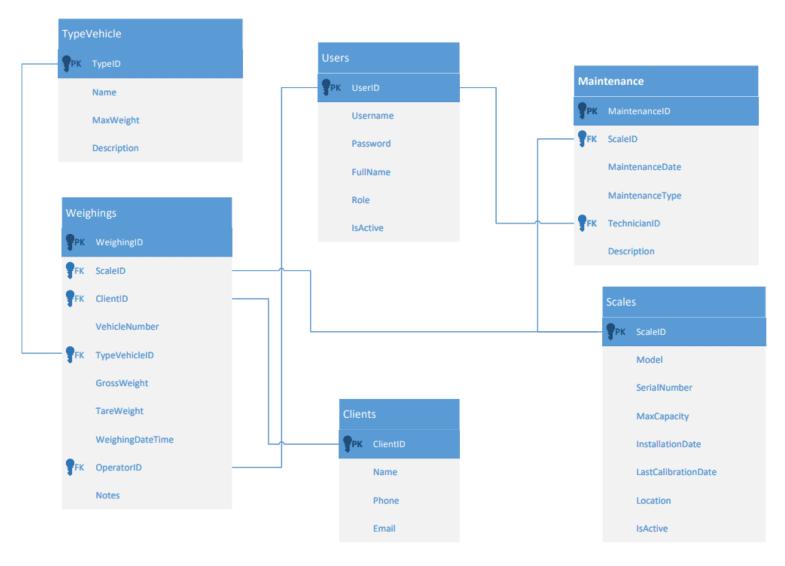
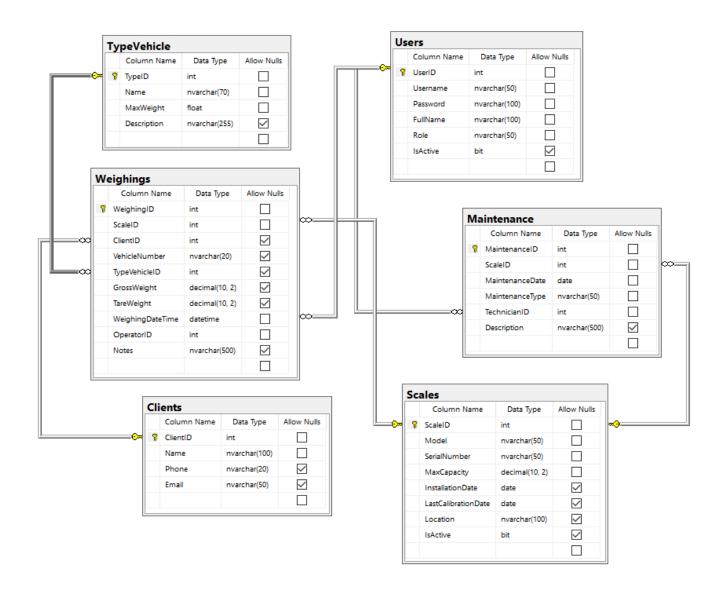


Схема данных



Запрос для вывода данных

```
Select
    [TypeVehicleID]
    ,TV.[Name]
    ,TV.[MaxWeight]
    ,TV.[Description]
    ,[GrossWeight]
    ,[TareWeight]
from dbo.Weighings Wei
JOIN
    dbo.TypeVehicle TV ON Wei.TypeVehicleID = TV.TypeID
```

Выбор данных для обучения модели

TypeVehicleID	Name	MaxWeight	Description	GrossWeight	TareWeight
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	1200.00	800.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	1800.00	1100.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2200.00	1400.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	1900.00	1200.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2500.00	1600.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2700.00	1500.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2300.00	1400.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2100.00	1300.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2400.00	1500.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2600.00	1600.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2800.00	1700.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2900.00	1800.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2000.00	1200.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2200.00	1400.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2400.00	1500.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2600.00	1600.00
1	Легковой автомобиль	3000	Масса до 3 тонн	2800.00	1700.00

Выбор инструментов

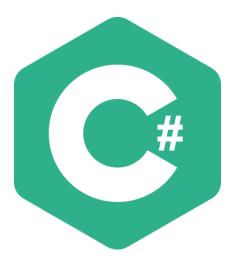
ML.NET:

- Прямая интеграция с WPF.
- Высокая производительность.
- Простота развертывания.

Преимущества перед Python:

- Отсутствие АРІ-серверов.
- Нативная работа в .NET.







Метод обучения и выгрузки модели

```
Ссылок: 1
static void TrainAndSaveModel()
   Console.WriteLine("Режим обучения модели...");
   var data = LoadDataFromExcel("SQLData.xlsx");
    var mlContext = new MLContext();
   // Преобразование данных в IDataView
   var dataView = mlContext.Data.LoadFromEnumerable(data);
   // Конвейер обработки данных (упрощенный, без NetWeight в Features)
    var pipeline = mlContext.Transforms
        .Conversion.MapValueToKey(outputColumnName: "Label", inputColumnName: "TypeVehicleID")
        .Append(mlContext.Transforms.Concatenate(
            outputColumnName: "Features",
            nameof(VehicleData.GrossWeight),
            nameof(VehicleData.TareWeight)
        .Append(mlContext.MulticlassClassification.Trainers.LightGbm())
        .Append(mlContext.Transforms.Conversion.MapKeyToValue(outputColumnName: "PredictedLabel")));
   // Обучение модели
    Console.WriteLine("Обучение модели...");
    var model = pipeline.Fit(dataView);
    // Сохранение модели
   mlContext.Model.Save(model, dataView.Schema, "vehicle_classifier_mlnet.zip");
   Console.WriteLine("Модель сохранена в vehicle_classifier_mlnet.zip");
    // Тестирование сразу после обучения
   TestModel(mlContext, model);
```

Внедрение модели в приложение

Основу реализации составляют три ключевых компонента. Класс VehicleData содержит структуру данных для передачи параметров в модель, включая вычисляемое свойство NetWeight (чистый вес), а атрибуты LoadColumn обеспечивают корректное сопоставление данных. Класс VehiclePrediction определяет структуру выходных данных модели, где свойство PredictedLabel хранит предсказанный идентификатор типа транспортного средства. В WPF-приложении (WindowAddEditWeighing) модель загружается при инициализации окна, а PredictionEngine используется для выполнения предсказаний при сохранении данных.

Примеры программного кода

```
private readonly BridgeScalesContext _context;
private PredictionEngine<VehicleData, VehiclePrediction> predictionEngine;
private Weighing _weighing { get; set; }
private Scale _scaling { get; set; }
private SensorData _sensor { get; set; }
Ссылок: 1
public WindowAddEditWeighing(BridgeScalesContext context)
    _context = context;
    // Загрузка модели
    var mlContext = new MLContext();
    var model = mlContext.Model.Load("vehicle_classifier_mlnet.zip", out var schema);
    predictionEngine = mlContext.Model.CreatePredictionEngine<VehicleData, VehiclePrediction>(model);
    _weighing = new Weighing { WeighingDateTime = DateTime.Now };
    DataContext = this;
    InitializeComponent();
   LoadComboBoxData();
    _scaling = UpdateScaleData();
```

```
_weighing.TypeVehicleId =
(int)predictionEngine.Predict(new VehicleData(_sensor.weight, tareweight)).PredictedLabel;
```

Заключение

В ходе работы была успешно разработана и внедрена система настраиваемой звуковой сигнализации, активируемой в зависимости от веса транспортного средства. Проект включал расширение базы данных для классификации транспорта, создание модели машинного обучения на основе ML.NET и её интеграцию в WPF-приложение. Реализованное решение значительно повысило точность учета, автоматизировало процесс классификации и сократило влияние человеческого фактора. Полученные результаты демонстрируют эффективность применения технологий искусственного интеллекта в системах контроля и учета, а также открывают перспективы для дальнейшего развития функционала, включая анализ перегруза и прогнозирование нагрузок. Работа подтвердила практическую ценность использования машинного обучения для решения производственных задач.

Ссылки на материалы и проект

GitHub проекта:

github.com/Fiery-

Paks/Praktika Paokin UBST 2304

Видео-отчёт:

https://drive.google.com/file/d/1_DK31r5MK67 SCvXo6bQRvZ6tegRKvris/view?usp=sharing