Моделирование количества подвижных единиц грузового поезда в сходе с рельсов на основе метода максимального правдоподобия

Работу выполнил: Королёв Егор Владимирович, студент группы М8О-401Б-18 Научный руководитель: Игнатов Алексей Николаевич, к.ф.-м.н., доцент кафедры 804

Московский авиационный институт (НИУ)



Ввеление

•0000

### Проблема

Периодически на ЖД путях происходят сходы или крушения. Последствия схода могут привести к экологическим, экономическим и логистическим проблемам. В  $P\Phi$  в среднем происходит сход или крушение раз в 5.5 дней.

#### Задача

По имеющемуся набору данных необходимо построить предсказательную модель количества сошедших подвижных единиц в составе.



### Причина схода

Самая частая причина схода – излом боковой рамы









Ввеление

00000

#### Некоторые обозначения

■ *n* – мощность выборки;

- r количество параметров в обучаемой модели;
- ullet  $\xi$  CB, характеризующая количество подвижных единиц в сходе;
- $\eta = \xi 1;$
- $\blacksquare$   $\theta$  вектор обучаемых параметров;
- $AIC_c = 2r 2\ln(L) + \frac{2r^2 + 2r}{n r 1}$  скорректированный критерий Акаике;



Ввеление

00000

### Некоторые обозначения

■ x - вектор признаков объекта;

- у целевая переменная; количество подвижных единиц в сходе минус 1;
- $\blacksquare$   $L_{best}$  значение функции правдоподобия у наилучшей модели по  $AIC_c$ :
- lacktrivial значение функции правдоподобия для тривиальной модели.



### 1. Описание признаков



### 2. Описание признаков

Ввеление

#### Разреженность данных

- мощность выборки n = 56;
- признак 'Режим движения' имеет 23 пропусков (41%);

Построение молелей

- признак 'Профиль пути' имеет 12 пропусков (21%);
- признак 'Кривизна' имеет 10 пропусков (17%);



### 3. Корреляция признаков

00000





### 4. Конструирование признаков

#### Введение новых признаков

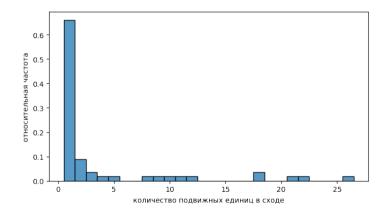
- $f_1 =$  профиль пути  $\cdot$  макс. число вагонов в сходе;
- $lacktriangledown f_2 = 1 rac{ ext{макс. число вагонов в сходе}}{ ext{общее кол-во вагонов}};$
- $f_3 =$  скорость · загрузка;

	target	$f_1$	$f_2$	$f_3$
target	1.0	0.101	-0.286	0.198
$f_1$	0.101	1.0	-0.086	-0.228
$f_2$	-0.286	-0.086	1.0	-0.124
$f_3$	0.198	-0.228	-0.124	1.0



Введение

### 5. Оценка функции вероятности $P(\xi = I)$



00000

### 1. Пуассоновская регрессия

### Функция вероятности

Ввеление

$$P(\eta = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

Функция логарифмического правдоподобия

$$\ln(L(\theta,x,y)) = \sum_{i=1}^{n} \left(-\lambda(\theta,x_i) + y_i \ln(\lambda(\theta,x_i)) - \ln(y_i!)\right)$$



# 2. Определение функций $\lambda(\theta,x)$

1 
$$\lambda_1(\theta,x) = e^{\langle \theta,x \rangle}$$
;

$$\lambda_2(\theta,x) = e^{-(\langle \theta,x\rangle)^2}$$

3 
$$\lambda_3(\theta,x) = \sqrt{|5^2 - (\langle \theta, x \rangle - 5)^2|} + 1;$$

$$4 \lambda_4(\theta, x) = (\langle \theta, x \rangle - 1)^2;$$

$$5 \lambda_5(\theta,x) = \frac{1}{1 + (\langle \theta,x \rangle)^2};$$

$$\lambda_7(\theta,x) = \ln(1+(\langle \theta,x\rangle)^2) + 1.$$

Ввеление

00000

### 3. Геометрическая регрессия

### Функция вероятности

$$P(\eta = k) = (1 - p)^k p$$

Функция логарифмического правдоподобия

$$\ln(L(\theta,x,y)) = \sum_{i=1}^{n} (y_i \ln(1-p(\theta,x_i)) + \ln(p(\theta,x_i)))$$



# 4. Определение функций $p(\theta,x)$

$$p_2(\theta,x) = e^{-(\langle \theta,x\rangle)^2};$$

$$p_3(\theta,x)=\frac{1}{1+e^{-\langle\theta,x\rangle}}$$

$$1+e^{-\langle \theta,x\rangle}$$

$$p_4(\theta,x) = \frac{1}{1+(\langle \theta,x\rangle)^2};$$

Ввеление

### 5. Признаковые пространства

```
I features<sub>1</sub> : (кривизна);
2 features<sub>2</sub>: (кривизна, профиль пути);
3 features<sub>3</sub>: (кривизна, профиль пути · макс. число вагонов в сходе);
4 features<sub>4</sub>: (кривизна, 1 - \frac{\text{макс. число вагонов в сходе}}{\text{общее кол-во вагонов}};
5 features_5: (кривизна, профиль пути, скорость · загрузка);
6 features<sub>6</sub>: (кривизна, профиль пути, скорость · загрузка.
    1 - \frac{\text{макс. число вагонов в сходе}}{\text{общее кол-во вагонов}};
7 features_7: (кривизна, скорость · загрузка, 1 - \frac{\text{макс. число вагонов в сходе}}{\text{общее кол-во вагонов}});
8 features_8: (скорость · загрузка, 1 - \frac{\text{макс. число вагонов в сходе}}{\text{общее кол-во вагонов}}).
```

00000



Ввеление

### 1. Программная реализация ММП

#### Конструктор класса

Введение

```
def MLM(log likelihood fun,
         optim method, borders,
         predict fun, link fun,
         features, target, df)
```



### 2. Численный эксперимент

Предварительный анализ данных

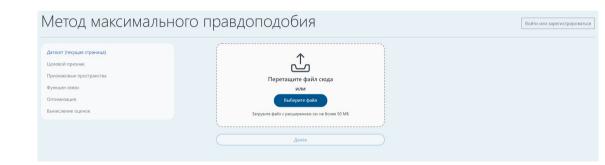
#### Пуассоновская регрессия

- $\blacksquare$  наилучшая модель: ( $\lambda_1$ , features<sub>6</sub>). AIC<sub>c</sub> = 356.87,  $\hat{\theta}$  = (0.92, -105.33, 34.34, 0.02, -2.24).  $\frac{\ln(L_{best})}{\ln(L_{trivial})} = 0.62;$
- $AIC_c \in [356.87, 567.74];$
- в условиях (a) arg max,  $\hat{P}(\xi = k) = 2$ .

#### Геометрическая регрессия

- $\blacksquare$  наилучшая модель:  $(p_4, features_6)$ .  $AIC_c = 153.65, \quad \hat{\theta} = (-2.01, 29.36, 226.20, -0.03, 3.85).$  $\frac{\ln(L_{best})}{\ln(L_{trivial})} = 0.57;$
- $AIC_c \in [153.65, 918.43];$
- $\blacksquare$  в условиях (a) arg max,  $\widetilde{P}(\xi = k) = 1$ .
- (a), профиль пути = 0.001555, кривизна= 0.001875, скорость= 67, загрузка= 0.87, макс число вагонов в 4 D > 4 D > 4 D > 4 D > 3 сходе= 21, общее кол-во вагонов= 67

Введение

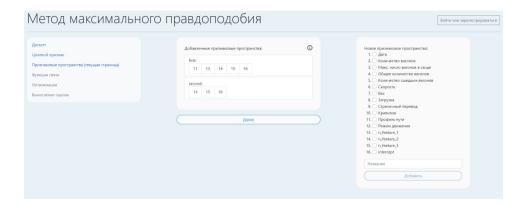




Метод максимальн	ого правдоподобия		Войти или зарегистрировать
Дагасет Целевой признак (текущая страница) Признаковые пространства Функции связи Оптимизация Вънчисление оценок	Целевой признак: Дата Распределение: Пуассоновское Далее	•	



Введение





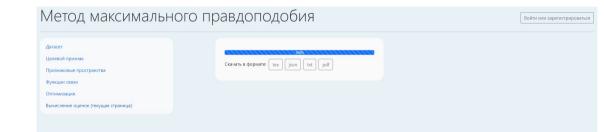
Метод максимально	го правдоподобия		Войти или зарегистрироватьс
Дагасет Целевой признак Признаковые пространства Функции связи (текущая страница) Оптимизация Вычикление оценок	Функциог свям:    Intc.funs = [	Φ	

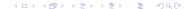
Метод максимальн	ого правдоподобия		Войти или зареги	стрировать
Датасет Целевой признак Признаковые пространства Функции связи Оппимизации (текущая страница) Вымисление оценок	Метод оттимизации: SHGO Далее	0		

Метод максимальн	ого правдоподобия	Войти или зарегистрироваться
Датасет Целевой признак Признаковые пространства Функции связи Оптимизация Вычисление оценок (текущая страница)	Идут вычисления: Пожалуйста, подождите.	

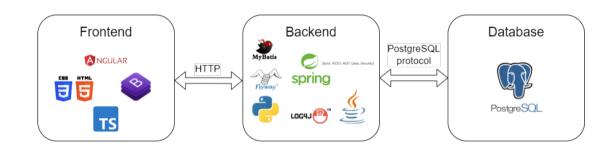


Введение





### 8. Схема приложения





### Заключение

Ввеление

Были построены предсказательные модели числа сошедших подвижных единиц. Их можно разделить на 2 класса: модели пуассоновской регрессии и модели геом. регрессии. Для каждого класса были рассмотрены различные функции связи и признаковые пространства. Были проведены численные эксперименты.

Был написан веб-сервис, реализующий метод максимального правдоподобия. Сервис позволяет задать собственный набор данных, целевой признак и его распределение, указать признаковые пространства, функции связи, а также выбрать один из методов оптимизации. Скачать результаты вычислений можно в нескольких форматах.

PADPRAERE PAGE

# Спасибо за внимание!



### Список литературы



Ввеление

Замышляев А.М., Игнатов А.Н., Кибзун А.И., Новожилов Е.О. Функциональная зависимость между количеством вагонов в сходе из-за неисправностей вагонов или пути и факторами движения // Надежность. — 2018. — С.1-15.

