## Primeira Competição de Inteligência Computacional

Lucas Duarte Sobreira<sup>1</sup>

Tarek Campos Saleh<sup>2</sup>

- 1. <u>lucasds123@discente.ufg.br</u>
- 2. tarekcamposaleh@discente.ufg.br

Material elaborado em parceria com os professores Nádia Felix Felipe da Silva e Fulano da Silva

2022





### Sumário

INSTITUTO DE INFORMÁTICA

- 1. Descrição do Problema
- 2. Descrição do Conjunto de Dados
- 3. Pré Processamento
- 4. Algoritmo
- 5. Modelo Final
- 6. Análise dos Resultados

### Descrição do Problema





O principal objetivo de uma Operadora de planos de saúde é controlar os gastos dos beneficiários, garantindo apenas o contratado. O fluxo atual, onde as prestadoras de serviço (Hospitais, clínicas, etc), realizam o pedido à operadora, essa valida o pedido e retorna foi ou não autorizado. O serviço será realizado apenas com a autorização da operadora. O processo de verificação de pedidos é realizado por auditores, que são caros de serem mantidos. A Operadora, para redução de custos, quer automatizar o sistema de validação dos pedidos, assim permitindo a redução de pessoal.

# Descrição do Conjunto de Dados





Tabela 1: Conjunto de dados de teste inicial e suas Features

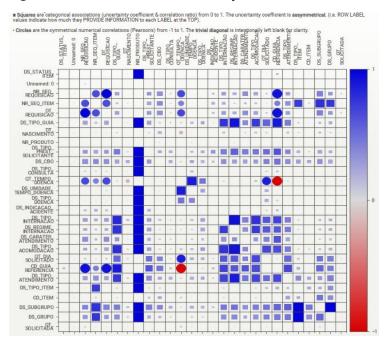
Feature	Tipo	Quantidade	Faltando	Classes
Unnamed: 0	Numérico	227,122	0	227,122
$NR\_SEQ\_REQUISICAO$	Numérico	227,122	0	80,699
$NR\_SEQ\_ITEM$	Numérico	227,122	0	227,122
$\mathrm{DT}_{-}\mathrm{REQUISICAO}$	Numérico	227,122	0	357
$\mathrm{DS\_TIPO\_GUIA}$	Categórico	227,122	0	3
$\mathrm{DT}_{-}\mathrm{NASCIMENTO}$	Numérico	227,112	10	16,557
NR_PRODUTO	Categórico	227,122	0	1
DS_TIPO_PREST_SOLICITANTE	Categórico	227,122	0	12
$\mathrm{DS\_CBO}$	Categórico	227,122	0	59
$DS\_TIPO\_CONSULTA$	Categórico	10,511	216,611	4
$\operatorname{QT\_TEMPO\_DOENCA}$	Numérico	266	226,856	17
DS_UNIDADE_TEMPO_DOENCA	Categórico	266	226,856	3

Categórico	531	226,591	2
Categórico	209,539	17,583	4
Textual	0	227,122	0
Categórico	59,863	167,259	6
Categórico	59,863	167,259	3
Categórico	227,122	0	2
Categórico	59,781	167,341	8
Numérico	58,995	168,127	34
Numérico	37,463	189,659	4,610
Categórico	168,045	59,077	13
Textual	131,250	95,872	1,626
Textual	179,944	47,178	40,428
Categórico	227,122	0	2
Numérico	227,122	0	6,220
Textual	227,122	0	6,146
Textual	227,122	0	460
Categórico	227,122	0	72
Categórico	227,122	0	9
Categórico	227,122	0	270
	Categórico Textual Categórico Categórico Categórico Categórico Numérico Numérico Categórico Textual Textual Categórico Numérico Textual Categórico Textual Categórico Categórico Categórico Categórico Categórico	Categórico         209,539           Textual         0           Categórico         59,863           Categórico         227,122           Categórico         59,781           Numérico         58,995           Numérico         37,463           Categórico         168,045           Textual         131,250           Textual         179,944           Categórico         227,122           Numérico         227,122           Textual         227,122           Textual         227,122           Categórico         227,122           Categórico         227,122           Categórico         227,122           Categórico         227,122	Categórico         209,539         17,583           Textual         0         227,122           Categórico         59,863         167,259           Categórico         59,863         167,259           Categórico         227,122         0           Categórico         59,781         167,341           Numérico         58,995         168,127           Numérico         37,463         189,659           Categórico         168,045         59,077           Textual         131,250         95,872           Textual         179,944         47,178           Categórico         227,122         0           Numérico         227,122         0           Textual         227,122         0           Categórico         227,122         0

# INFORMÁTICA

### Descrição do Conjunto de Dados

Figura 2: Tabela de associações do SweetVIZ









Features que destacam-se de maneira positiva

#### DS\_INDICACAO\_ACIDENTE, DS\_GRUPO, DS\_TIPO GUIA, DS\_TIPO\_ITEM

Alta amostra de dados com poucas classes

#### **DT\_NASCIMENTO**

Alta amostra de dados

### DS\_ITEM, DS\_CLASSE, DS\_INDICACAO\_CLINICA

Alta amostragem de dados e por definição desses itens, tendem a descrever o motivo da requisição

### Descrição do Conjunto de Dados



Features que destacam-se de maneira negativa

#### NR\_SEQ\_REQUISICAO e NR\_SEQ\_ITEM

Quantidade de classes muito alta

### DS\_TIPO\_SAIDA, QT\_TEMPO\_DOENCA e DS\_UNIDADE\_TEMPO\_DOENCA

Amostra pequena de dados em relação ao total

#### NR\_PRODUTO

Apenas uma classe

### Pré Processamento





### Limpeza de dados

```
def preproc(df):
    df['DT_NASCIMENTO'] = df['DT_NASCIMENTO'].fillna(df['DT_NASCIMENTO'].median())
    df['DS_TIPO_ACOMODACAO'] = df['DS_TIPO_ACOMODACAO'].fillna('NAO SE APLICA')
    df['DS_TIPO_INTERNACAO'] = df['DS_TIPO_INTERNACAO'].fillna('NAO SE APLICA')
    df['DS_TIPO_CONSULTA'] = df['DS_TIPO_CONSULTA'].fillna('NAO SE APLICA')
    df['DS_UNIDADE_TEMPO_DOENCA'] = df['DS_UNIDADE_TEMPO_DOENCA'].fillna('dias')
    df['QT_TEMPO_DOENCA'] = df['QT_TEMPO_DOENCA'].fillna(0)
   df['QT_DIA_SOLICITADO'] = df['QT_DIA_SOLICITADO'].fillna(0)
    df['DS_TIPO_ATENDIMENTO'] = df['DS_TIPO_ATENDIMENTO'].fillna('DESCONHECIDO')
    df['DS_INDICACAO_ACIDENTE'] = df['DS_INDICACAO_ACIDENTE'].fillna('DESCONHECIDO')
   df['CD_GUIA_REFERENCIA'] = df['CD_GUIA_REFERENCIA'].fillna(0)
   return df
```

### Pré Processamento



Transformações em features de texto

```
def textcolumns(df):
    df['TAMANHO_DS_ITEM'] = df['DS_ITEM'].map(lambda s: len(str(s)))
    df['TAMANHO_DS_CLASSE'] = df['DS_CLASSE'].map(lambda s: len(str(s)))
    df['TAMANHO_DS_INDICACAO_CLINICA'] = df['DS_INDICACAO_CLINICA'].fillna('').map(lambda s: len(str(s)))
    return df
```

### Algoritmos

### **Algoritmos**

GaussianNB foi testado, visto que este implementa um algoritmo de Naive Bayes. Devido à característica dos dados, vista pelo SweetVIZ, a maioria dos dados possuem baixa correlação com a feature DS\_STATUS\_ITEM, o que indica quase ou completa independência entre as features. Por o algoritmo de Naive Bayes realizar a suposição de independência entre as features, era de bom senso testar este algoritmo para a classificação

O algoritmo **RandomForestClassifier** também foi testado por ser um algoritmo de árvores de decisões que são comumente utilizados em problemas de classificação e por sua implementação melhorar a acurácia e prevenir o over-fitting com a utilização de uma floresta de árvores de decisões.



### **Modelo Final**

### Modelo Final



O modelo final foi obtido com o *RandomForestClassifier* e essas features:

#### **Features**

DS\_INDICACAO\_ACIDENTE, DS\_TIPO\_ITEM, DS\_TIPO\_INTERNACAO, DS\_TIPO\_GUIA,
DS\_TIPO\_ACOMODACAO, DS\_TIPO\_ATENDIMENTO, DS\_TIPO\_CONSULTA,
DS\_TIPO\_PREST\_SOLICITANTE, DS\_GRUPO, DS\_REGIME\_INTERNACAO,
TAMANHO\_DS\_INDICACAO\_CLINICA, TAMANHO\_DS\_ITEM, TAMANHO\_DS\_CLASSE, DS\_CBO,
QT\_SOLICITADA, DT\_REQUISICAO e DT\_NASCIMENTO

### Análise dos Resultados





Figura 3: Resultado no conjunto de testes

	precision	recall	f1-score	support
Autorizado	0.84	0.91	0.87	30832
Negado	0.77	0.63	0.69	14593
accuracy			0.82	45425
macro avg	0.81	0.77	0.78	45425
weighted avg	0.82	0.82	0.82	45425

- Modelo atingiu resultados decentes para a classificação desejada de um pedido autorizado, considerando casos teóricos.
- Precisão e Recall com bons scores para classificação de Autorizados.
- Muitos Falsos Negativos.
- Resultado no conjunto de validação: 0,68634 (Mean F1-Score)

### **Obrigado!**

### Dúvidas ou sugestões:

lucasds123@ufg.br ou tarekcamposaleh@inf.ufg.br

