Projeto de Estatística

Uso do Teorema de Bayes para Classificação de Alunos com Alto Risco de Evasão Escolar

Nossa Equipe:

Ênio Henrique Nunes Ribeiro

Filipe Maciel Leicht

Matheus Augusto Monte Silva

Thiago José Grangeiro Costa

Victória Xavier Queiroz

Fases da Pesquisa

1. Entendendo o Problema
2. Processamento da Base de Dados
3. Análise Estatística dos Dados
4. Construção e Treinamento do Modelo
5. Conclusões

1

Entendendo o Problema

Contexto

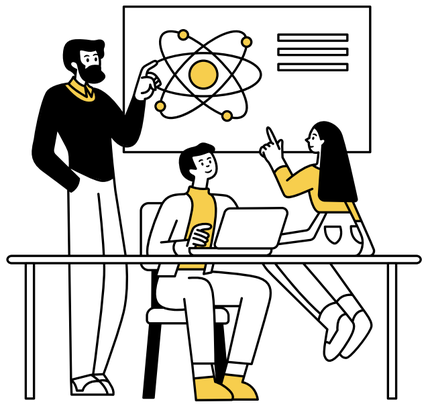
Desigualdade

Fatores Acadêmicos

Direito à Educação

Impacto Social e Econômico

Impacto a Longo Prazo



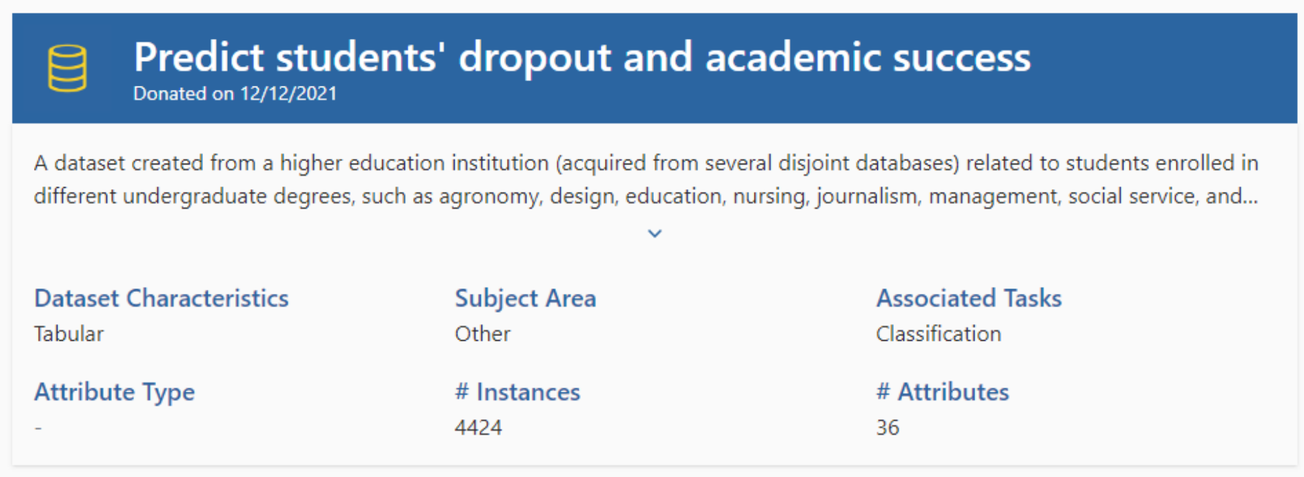
2

Processamento da Base de Dados

Fases de Manipulação da Base de Dados

1. Obtenção da Base de Dados
2. Filtro de Instâncias
3. Engenharia de atributos
4. Seleção de Atributos

Obtenção da Base de Dados



Predict students' dropout and academic success

Donated on 12/12/2021

A dataset created from a higher education institution (acquired from several disjoint databases) related to students enrolled in different undergraduate degrees, such as agronomy, design, education, nursing, journalism, management, social service, and...

Dataset Characteristics
Tabular

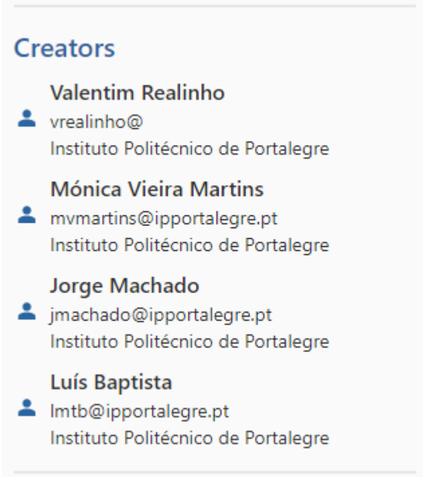
Subject Area
Other

Associated Tasks
Classification

Attribute Type
-

 # Instances
4424

 # Attributes
36



Creators

Valentim Realinho
vrealinho@
Instituto Politécnico de Portalegre

Mónica Vieira Martins
mvmartins@ipportalegre.pt
Instituto Politécnico de Portalegre

Jorge Machado
jmachado@ipportalegre.pt
Instituto Politécnico de Portalegre

Luís Baptista
lmtb@ipportalegre.pt
Instituto Politécnico de Portalegre

Predict students' dropout and academic success

Atributos da Base de Dados

Classes e seus Atributos

1	Dados Demográficos	Status civil, nacionalidade, Gênero, Displaced, Intercambista, Idade no ano de entrada
2	Dados Socioeconômicos	Ocupação e Qualificação dos pais, Necessidades Educacionais Especiais, Devedor, Mensalidade em dia, Bolsista
3	Dados Macroeconômicos	Produto Interno Bruto, Taxa de Inflação, Taxa de Desemprego
4	Dados Acadêmicos	Curso, Turno, Modo de Entrada, Ordem de Escolha, Qualificações Anteriores, Nota da Qualificação Anterior, Dados Curriculares do 1º e 2º Semestres

Pré-Processamento da Base de Dados

Filtro de Instâncias

Na base de dados há um atributo chamado ***"Target"***, referente ao status do estudante em relação à Universidade, o qual poderia ter 3 classificações: ***Graduado, Desistente e Matriculado***. Como o estudo busca saber se o aluno concluiu o curso de fato ou não, a classificação ***Matriculado*** não é interessante para nós e, por isso, foi deixada de fora.

ANTES → DEPOIS

Target	Target
Dropout	Dropout
Graduate	Graduate
Enrolled	Dropout
Graduate	Graduate
Dropout	Graduate

Pré-Processamento da Base de Dados

Engenharia de Atributos

1	**Simplificação do Nome de Alguns Atributos**	→	Remover caracteres especiais para otimizar o nome das variáveis em geral
2	**Agrupamento de Dados**	→	Tornar os dados mais familiares para o entendimento do Naive Bayes
3	**Categorizar Variáveis**	→	Metrificar dados. Neste caso, notas, em 5 categorias.
4	**Unificar Atributos**	→	Criar um parâmetro único para classificar a performance do aluno em um semestre, a partir da fusão das colunas referentres a desempenho acadêmico

Pré-Processamento da Base de Dados

Seleção de Atributos

1. Modo de Entrada
2. Curso
3. Turno
4. Qualificações Anteriores
5. Notas (Qualificação Anterior)
6. Necessidades Educacionais Especiais
7. Devedor
8. Mensalidade em Dia
9. Gênero
10. Idade no Ano de Entrada
11. Performance no 1º Semestre
12. Performance no 2º Semestre

3

Análise Estatística dos Dados

Estudo Exploratório

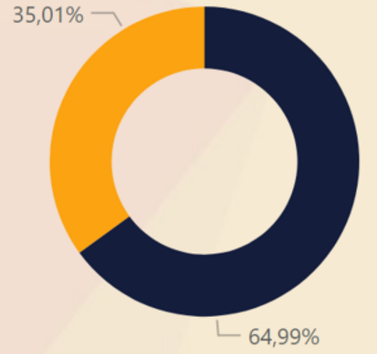
View in Power BI

3630
Matriculados

1421 39,15%
Abandonos

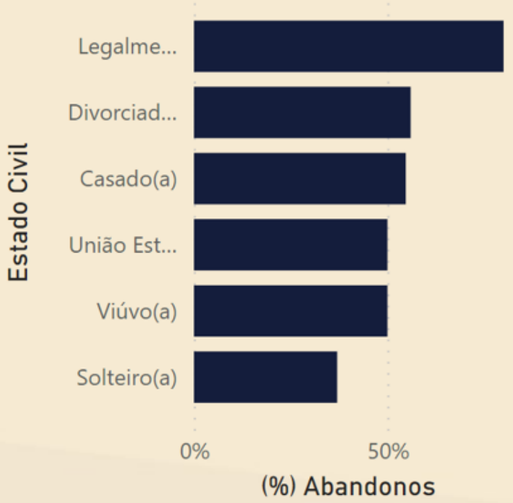
2209 60,85%
Graduados

(%) Abandonos por Sexo

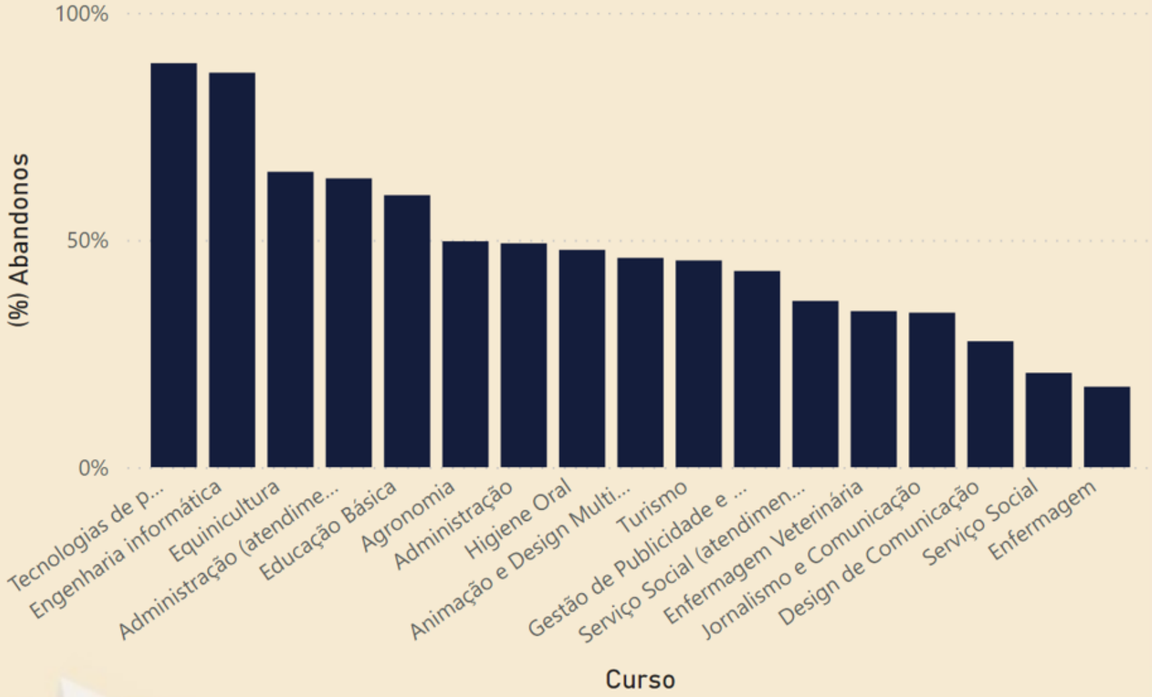


Sexo ● Masculino ● Feminino

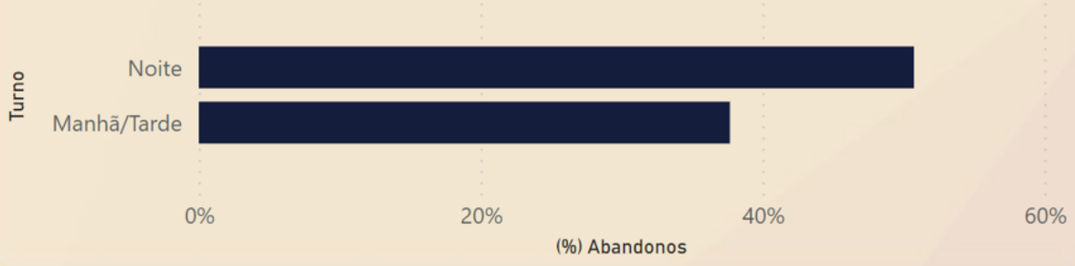
(%) Abandonos por Estado Civil



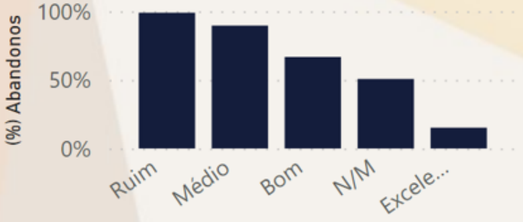
(%) Abandonos por Curso



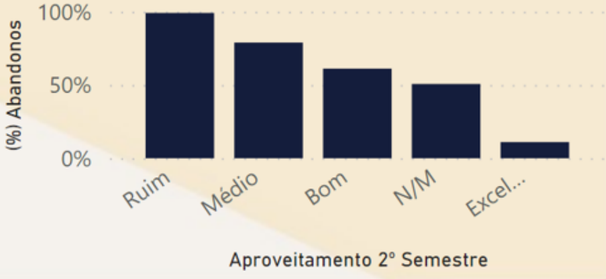
(%) Abandonos por Turno



(%) Abandonos por Aproveitamento 1º Semestre



(%) Abandonos por Aproveitamento 2º Semestre



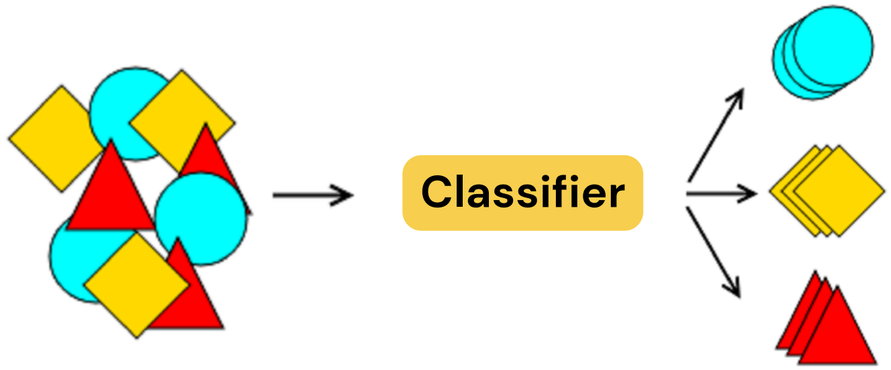
4

Construção e Treinamento do Modelo

Naive Bayes

Algoritmo de classificação probabilistico baseado no **Teorema de Bayes**

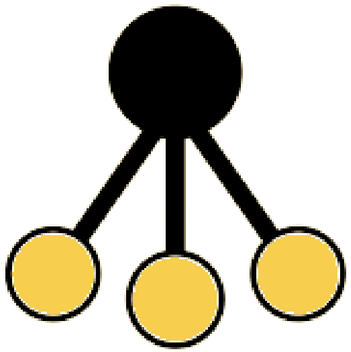
1. Gaussian Naive Bayes
2. Multinomial Naive Bayes
3. Complement Naive Bayes
4. Bernoulli Naive Bayes
5. Categorical Naive Bayes



Categorical Naive Bayes

É uma variação do algoritmo **Naive Bayes** projetada especificamente para lidar com dados categóricos

$$P(x_i = t \mid y = c\,;\,\alpha) = \frac{N_{tic} + \alpha}{N_c + \alpha n_i}$$



Por que escolhemos o Categorical Naive Bayes?

Implementação

Nossa implementação do algoritmo aplicado à base de dados estudada:

Google Colaboratory

5

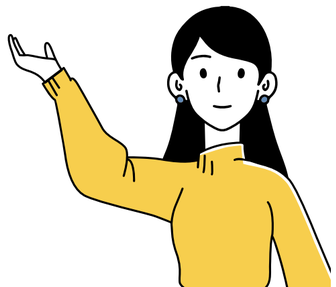
Conclusões

Nossas Conclusões

Notamos a necessidade de alterar a forma como os dados eram apresentados para **maximizar a precisão** do modelo utilizado

Percebemos que analisar os dados relativos à vida de um estudante para prever se ele vai ou não abandonar o curso nos leva a **conclusões imprecisas**

O dado mais impactante no nosso modelo é o **desempenho do semestre do estudante**, o resto não apresentou impacto significativo



Obrigado pela Atenção!