ETAPAS DE PRÉ-PROCESSAMENTO

BALANCEAMENTO DA BASE DE DADOS

Cristiane Neri Nobre

Dados desbalanceados

- O problema de dados desbalanceados é tópico da área de classificação de dados.
- Em vários conjuntos de dados reais, o número de objetos varia para diferentes classes.

 Isso é comum em aplicações em que dados de um subconjunto das classes aparecem com uma frequência maior que os dados das demais classes.

Dados desbalanceados

Imagine a seguinte situação:

 Suponha que 80% das pessoas que estão indo ao hospital hoje para verificar se estão com o COVID-19 (do inglês Coronavirus Disease 2019) dê NEGATIVO.

 Neste contexto, 20% dos usuários testados estariam com o COVID-19.

 Assim, a classe com pacientes saudáveis é a classe majoritária e a classe de pacientes não saudáveis (com COVID-19) é a classe minoritária.

Dados desbalanceados

- Vários algoritmos de Aprendizado de Máquina têm seu desempenho prejudicado na presença de dados desbalanceados.
- Quando alimentados com dados desbalanceados, esses algoritmos tendem a favorecer a classificação de novos dados na classe majoritária.

As principais técnicas para resolver este problema são:

- Redefinir o tamanho do conjunto de dados
- Utilizar diferentes custos de classificação para as diferentes classes
- o Induzir um modelo para uma classe

> Redefinir o tamanho do conjunto de dados

 Neste caso, podemos tanto adicionar instância à classe minoritária (métodos oversampling) quanto remover instâncias da classe majoritária (métodos undersampling)

Problema com os métodos Oversampling:

- Existe o risco de as instâncias acrescentadas representarem situações em nunca ocorrerão, induzindo um modelo inadequado para os dados.
- Pode ocorrer também o problema de overfitting, em que o modelo é superajustado aos dados de treinamento

Problema com os métodos Undersampling:

- Quando os dados são eliminados da classe majoritária, é possível que dados de grande importância para a indução do modelo correto sejam perdidos.
- Isso pode levar ao problema de underfitting, em que o modelo induzido não se ajusta aos dados de treinamento.

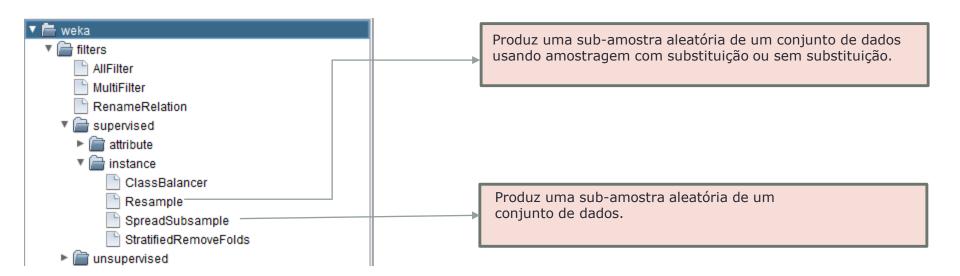
- > Utilizar diferentes custos de classificação para as diferentes classes
- A utilização de custos de classificação diferentes para as classes majoritária e minoritária tem como dificuldade a definição desses custos.
- Por exemplo, se o número de exemplos da classe majoritária for o dobro do número da exemplos da classe minoritária, um erro de classificação para um exemplo da classe minoritária pode equivaler à ocorrência de dois erros de classificação para um exemplo da classe majoritária.
- Entretanto, a definição dos diferentes custos geralmente não é tão direta.

> Induzir um modelo para uma classe

- A classe minoritária ou majoritária são aprendidas separadamente.
- Neste caso, pode ser utilizado algoritmo de classificação para uma classe apenas.

Como realizar o balanceamento das classes no ambiente WEKA?

- Carregue o arquivo: weather.nominal.arff que fica na pasta Data onde o WEKA está instalado
- > Na tela principal do WEKA, vá na opção **weka/Filters/supervised/instance**. Investigue as funções Resample, SpreadSubSample



Como realizar o balanceamento das classes no ambiente WEKA?

Vamos lá ver isso?

Referências:

- Capítulo 3 do livro (Seção 3.4)
- Katti Faceli et al.
 Inteligência Artificial, Uma abordagem de Aprendizado de Máquina, LTC, 2015.

Artigo:

 https://dl.acm.org/doi/10.1145/1 007730.1007735

