

Processamento de Linguagem Natural Aprendizagem de Máquina e PLN Estatístico

Marlo Souza¹
¹Universidade Federal da Bahia - Brasil

25 de julho de 2024



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação



Aprendizado de Representação

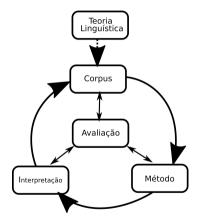


Figura: O Ciclo de Desenvolvimento em PLN



Dados e Representação

Aprendizado de Máguina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM É preciso lembrar que dados são, por definição, representações da realidade codificadas por humano, logo não existem "dados crus", pois dados são sempre o resultado de um processo de informação (coleta, codificação e armazenamento)

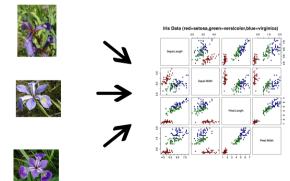


Dados e Representação

Aprendizado de Máguina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM É preciso lembrar que dados são, por definição, representações da realidade codificadas por humano, logo não existem "dados crus", pois dados são sempre o resultado de um processo de informação (coleta, codificação e armazenamento)





Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

Aprendizado de Máquina



O que é AM

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

► Área que investiga métodos para que um sistema inteligente possa "aprender"a partir de dados;



O que é AM

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

- ► Área que investiga métodos para que um sistema inteligente possa "aprender"a partir de dados;
- ► "Aprender"= Reconhecer padrões de co-ocorrência;



O que é AM

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

- ► Área que investiga métodos para que um sistema inteligente possa "aprender"a partir de dados;
- ▶ "Aprender" = Reconhecer padrões de co-ocorrência;
- ► Envolve conhecimentos de I.A., Ciência da Computação, Estatística, Psicologia e Ciência Cognitiva.



Aprendizado de Representação

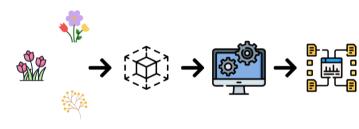


Figura: Fluxo do Aprendizado de Máquina



O que se aprende no Aprendizado de Máquina?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Sabendo que dados são sempre codificações (e portanto interpretações) da realidade, é preciso considerar que:

 Algoritmos de AM tem por finalidade gerar uma descrição do espaço de representação em conformidade com as observações (i.e. os dados da amostra)



O que se aprende no Aprendizado de Máquina?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Sabendo que dados são sempre codificações (e portanto interpretações) da realidade, é preciso considerar que:

- Algoritmos de AM tem por finalidade gerar uma descrição do espaço de representação em conformidade com as observações (i.e. os dados da amostra)
- ► Um modelo é, portanto, determinado pelo viés de representação do fenômeno e pelo viés de aprendizado do algoritmo utilizado.



O que se aprende no Aprendizado de Máquina?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Sabendo que dados são sempre codificações (e portanto interpretações) da realidade, é preciso considerar que:

- Algoritmos de AM tem por finalidade gerar uma descrição do espaço de representação em conformidade com as observações (i.e. os dados da amostra)
- ► Um modelo é, portanto, determinado pelo viés de representação do fenômeno e pelo viés de aprendizado do algoritmo utilizado.
- ► Um modelo aprendido de dados é, então, nada mais que uma função f : Rep → Rot entre o espaço de representação e o espaço de rótulos.



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Os métodos de AM podem ser separados nas seguintes classes:

► Aprendizado supervisionado: o método recebe dados marcados com o resultado esperado da função-objetivo a ser aprendida;



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Os métodos de AM podem ser separados nas seguintes classes:

- ► Aprendizado supervisionado: o método recebe dados marcados com o resultado esperado da função-objetivo a ser aprendida;
- ► Aprendizado não supervisionado: o método recebe dados sem qualquer marcação da função-objetivo;



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Os métodos de AM podem ser separados nas seguintes classes:

- ► Aprendizado supervisionado: o método recebe dados marcados com o resultado esperado da função-objetivo a ser aprendida;
- Aprendizado não supervisionado: o método recebe dados sem qualquer marcação da função-objetivo;
- ► Aprendizado semi-supervisionada: o método recebe dados em que parte está marcada e parte não;



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Os métodos de AM podem ser separados nas seguintes classes:

- ► Aprendizado supervisionado: o método recebe dados marcados com o resultado esperado da função-objetivo a ser aprendida;
- Aprendizado não supervisionado: o método recebe dados sem qualquer marcação da função-objetivo;
- ► Aprendizado semi-supervisionada: o método recebe dados em que parte está marcada e parte não;
- Aprendizado por instrução: o de supervisão fraca, em que o modelo receberá uma avaliação relativa a uma ou mais decisões tomadas durante sua execução;



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM ▶ Classificação: dado uma sequência de pontos $X = \langle v_1, v_2, \cdots, v_n \rangle$ de um espaço $\mathbb V$ e uma sequência de marcações $y = \langle c_1, c_2, \cdots, c_n \rangle$ de um conjunto discreto de classes C, determinar uma função em $\mathbb V$ que separe *otimamente* os exemplos de classes diferentes.



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Classificação: dado uma sequência de pontos $X = \langle v_1, v_2, \cdots, v_n \rangle$ de um espaço $\mathbb V$ e uma sequência de marcações $y = \langle c_1, c_2, \cdots, c_n \rangle$ de um conjunto discreto de classes C, determinar uma função em $\mathbb V$ que separe *otimamente* os exemplos de classes diferentes. Normalmente $\mathbb V$ é um espaço vetorial e a função aprendida determina superficies sobre $\mathbb V$ estabelecendo as bordas das clases:

(19



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

- Classificação: dado uma sequência de pontos $X = \langle v_1, v_2, \cdots, v_n \rangle$ de um espaço $\mathbb V$ e uma sequência de marcações $y = \langle c_1, c_2, \cdots, c_n \rangle$ de um conjunto discreto de classes C, determinar uma função em $\mathbb V$ que separe *otimamente* os exemplos de classes diferentes. Normalmente $\mathbb V$ é um espaço vetorial e a função aprendida determina superficies sobre $\mathbb V$ estabelecendo as bordas das clases;
 - ▶ Regressão: dado um conjunto de pontos $X = \langle v_1, v_2, \cdots, v_n \rangle$ de um espaço $\mathbb V$ e um conjunto de valores contínuos $y = \langle r_1, r_2, \cdots, r_n \rangle$, determinar uma função $f : \mathbb V \to \mathbb R$ que aproxime *otimamente* os pontos conhecidos da função;



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

Aspectos importantes a serem considerados:

► Grau de generalização: navalha de Ockham e viés de treinamento



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

Aspectos importantes a serem considerados:

- ► Grau de generalização: navalha de Ockham e viés de treinamento
- ► Os dados podem ser ruidosos: acurácia e sobreajuste (overfitting)



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

Aprendizado de Representação



Conjunto de Características

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM O conjunto de características define o espaço de representação dos dados que guiará o método de aprendizagem. As características devem

► Ser descritivas e relevantes ao fenômeno discutido



Conjunto de Características

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM O conjunto de características define o espaço de representação dos dados que guiará o método de aprendizagem. As características devem

- ► Ser descritivas e relevantes ao fenômeno discutido
- ► Ser suficientemente descritivas para se conseguir identificar o fenômeno



Conjunto de Características

Aprendizado de Máguina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM O conjunto de características define o espaço de representação dos dados que guiará o método de aprendizagem. As características devem

- ► Ser descritivas e relevantes ao fenômeno discutido
- ► Ser suficientemente descritivas para se conseguir identificar o fenômeno

NÂO É FÁCIL DEFINIR UM BOM CONJUNTO DE CARACTERÍSTICAS ⇒ Engenharia de features



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Explorando a estrutura latente dos dados, podemos aprender melhores representações deles



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Explorando a estrutura latente dos dados, podemos aprender melhores representações deles

► A partir de uma representação inicial (maior compromisso aos dados iniciais)



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Explorando a estrutura latente dos dados, podemos aprender melhores representações deles

- ► A partir de uma representação inicial (maior compromisso aos dados iniciais)
- Utilizar os dados anotados para aprender um conjunto de features que seja ideal para o problema



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Explorando a estrutura latente dos dados, podemos aprender melhores representações deles

- ► A partir de uma representação inicial (maior compromisso aos dados iniciais)
- ► Utilizar os dados anotados para aprender um conjunto de features que seja ideal para o problema
- ► Features aprendidas podem ser indicativas das particularidades do corpus
- Features aprendidas não são claramente compreendidas.



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizagem de Representações é um tópico antigo, mas que ganhou renovada importância no contexto da aplicação de redes neurais ao processamento de textos, uma vez que redes neurais possuem vieses de representação flexíveis (dependentes das funções de ativação, largura e profundidade da rede).



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizagem de Representações é um tópico antigo, mas que ganhou renovada importância no contexto da aplicação de redes neurais ao processamento de textos, uma vez que redes neurais possuem vieses de representação flexíveis (dependentes das funções de ativação, largura e profundidade da rede). Exemplos:

► PCA - Análise de Componentes Principais



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizagem de Representações é um tópico antigo, mas que ganhou renovada importância no contexto da aplicação de redes neurais ao processamento de textos, uma vez que redes neurais possuem vieses de representação flexíveis (dependentes das funções de ativação, largura e profundidade da rede). Exemplos:

- ► PCA Análise de Componentes Principais
- ► LDA Análise Latente de Dirichilet



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizagem de Representações é um tópico antigo, mas que ganhou renovada importância no contexto da aplicação de redes neurais ao processamento de textos, uma vez que redes neurais possuem vieses de representação flexíveis (dependentes das funções de ativação, largura e profundidade da rede). Exemplos:

- ► PCA Análise de Componentes Principais
- ► LDA Análise Latente de Dirichilet
- ► Word Embeddings



Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Aprendizagem de Representações é um tópico antigo, mas que ganhou renovada importância no contexto da aplicação de redes neurais ao processamento de textos, uma vez que redes neurais possuem vieses de representação flexíveis (dependentes das funções de ativação, largura e profundidade da rede). Exemplos:

- ► PCA Análise de Componentes Principais
- ▶ LDA Análise Latente de Dirichilet
- ► Word Embeddings
- ► Modelos de Linguagem e Arquitetura Encoder-Decoder



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Word Embeddings são modelos de representação semântica de palavras (i.e. um modelo de semântica lexical) em que um vocabulário é mapeado em um espaço vetorial de representação aprendido automaticamente.



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Word Embeddings são modelos de representação semântica de palavras (i.e. um modelo de semântica lexical) em que um vocabulário é mapeado em um espaço vetorial de representação aprendido automaticamente.

Espera-se que a geometria do espaço de representação codifique aspectos semânticos da língua.



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Word Embeddings são modelos de representação semântica de palavras (i.e. um modelo de semântica lexical) em que um vocabulário é mapeado em um espaço vetorial de representação aprendido automaticamente.

Espera-se que a geometria do espaço de representação codifique aspectos semânticos da língua. Assim, palavras são mapeadas a vetores nesse espaço e direções no espaço a traços semânticos.



Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM Word Embeddings são modelos de representação semântica de palavras (i.e. um modelo de semântica lexical) em que um vocabulário é mapeado em um espaço vetorial de representação aprendido automaticamente.

Espera-se que a geometria do espaço de representação codifique aspectos semânticos da língua. Assim, palavras são mapeadas a vetores nesse espaço e direções no espaço a traços semânticos.

▶ O significado de uma palavra está em seu uso (Wittgenstein, 1953)



Aprendizado de Representação

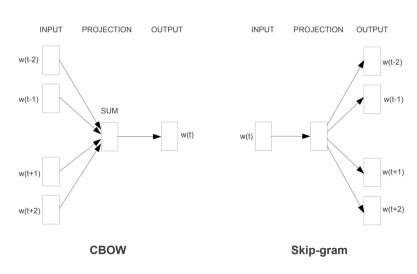
Pensando problemas de PLN como problemas de AM Word Embeddings são modelos de representação semântica de palavras (i.e. um modelo de semântica lexical) em que um vocabulário é mapeado em um espaço vetorial de representação aprendido automaticamente.

Espera-se que a geometria do espaço de representação codifique aspectos semânticos da língua. Assim, palavras são mapeadas a vetores nesse espaço e direções no espaço a traços semânticos.

- ▶ O significado de uma palavra está em seu uso (Wittgenstein, 1953)
- ► Se A e B são usadas em contextos quase idênticos, possuem significados similares (Harris, 1954)



Aprendizado de Representação





Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM



Como usar AM em PLN?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

Pensando problemas de PLN como problemas de AM

▶ Definição do problema como um problema de classificação/regressão



Como usar AM em PLN?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

- ▶ Definição do problema como um problema de classificação/regressão
- ► Descrição dos dados: conjunto de características (features)



Como usar AM em PLN?

Aprendizado de Máquina

Aprendizado de Representação

- ▶ Definição do problema como um problema de classificação/regressão
- ► Descrição dos dados: conjunto de características (features)
- ► Definição do método de treino/viés