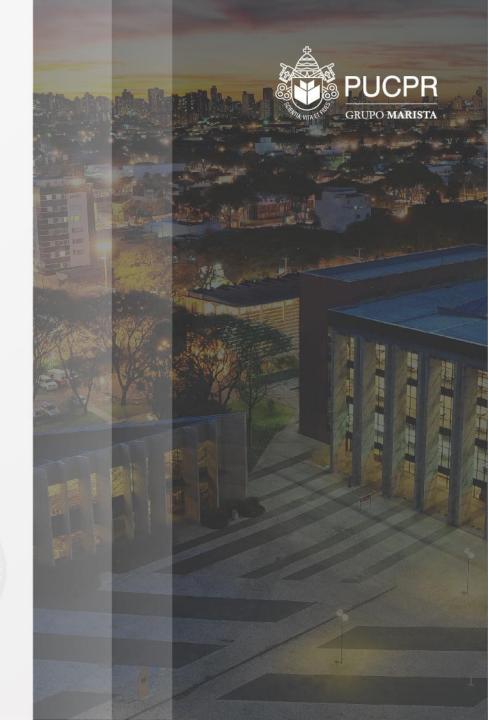
Introdução à PLN na Área da Saúde

Elisa Terumi Rubel Schneider



Health Artificial Intelligence Lab



Agenda

- Apresentação
- Processamento de Linguagem Natural (PLN)
 - Aplicações
 - Pré-processamento
 - Word embeddings
- Aplicações na área da Saúde
 - Desafios
 - Iniciativas HAILab
- Mãos à obra

Apresentação

Sobre mim

- Elisa Terumi Rubel Schneider
- Mestre em Bioinformática (UFPR)
- Doutoranda em Informática (PUCPR)
- Analista e desenvolvedora de software (Celepar)

https://www.linkedin.com/in/elisa-terumi-rubel-schneider/ https://github.com/lisaterumi

HAILab - Health Artificial Intelligence Lab

- Iniciativa da PUCPR PPGTS
- Grupo de pesquisa multidisciplinar
- Soluções para saúde utilizando PLN e ML
- Parcerias nacionais e internacionais



https://github.com/HAILab-PUCPR/

https://huggingface.co/pucpr

https://www.linkedin.com/company/hailab-pucpr/

Brasileiras em PLN

- Grupo de mulheres brasileiras que trabalham com PLN
- Dar visibilidade ao trabalho desenvolvido para a língua portuguesa
- Disseminar conhecimento para grupos de interesse
- Estimular a inserção e permanência de mulheres nessa área.



https://brasileiraspln.com/

https://www.youtube.com/@brasileiraspln

https://www.linkedin.com/company/brasileiras-em-pln

Exemplo de narrativa clínica

• Quais os sintomas do paciente?

• Qual tratamento está sendo realizado?

Qual o (possível) diagnóstico? CID?

Quando o paciente precisa receber medicação?

HAS HÁ MAIS DE 10 ANOS

NEGA DM

DRC ESTAGIO IV - POSSIVEL NEFROPATIA HIPERTENSIVA

CR: 2.1 TFG 17 ML/MIN COM ALBUMINA DE 429MG E CALCIO IONICO DE 1.44

US DE AP. URINARIO: (23/05/14)

RIM DIREITO COM COM VOLUME E ESPESSURA CORTICOMEDULAR

DISCRETAMENTE REDUZIDOS

NAO HA EVIDENCIA DE DILATACAO DO SISTEMA

COLETOR, AUSENCIA DE IMAGEM DE LITIASE

RIM MEDINDO 8,6X3,8X4,2

RIM ESQUERDO COM VOLUME E ESPESSURA CORTICOMEDULAR DISCRETAMENTE REDUZIDOS.

NAO HA EVIDENCIA DE DILACATAO.

Em uso: ANLODIPINO 5mg, SINVASTATINA 20 mg, FUROSEMIDA 60MG/DIA,

LOSARTANA 50 MG/DIA, ALOPURINOL 100 MG/DIA

DRC POR NEFROESCLEROSE HIPERTENSIVA BENIGNA COM TFG ESTIMADA EM 24

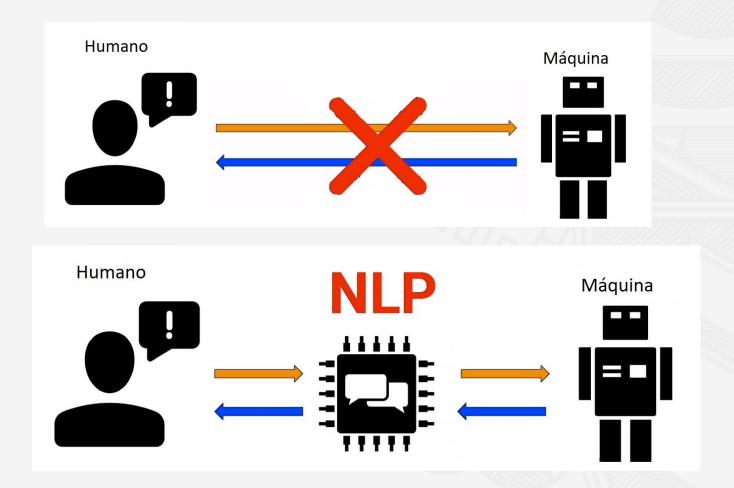
Qual o esforço necessário para um humano extrair essas informações?

O que vamos aprender?

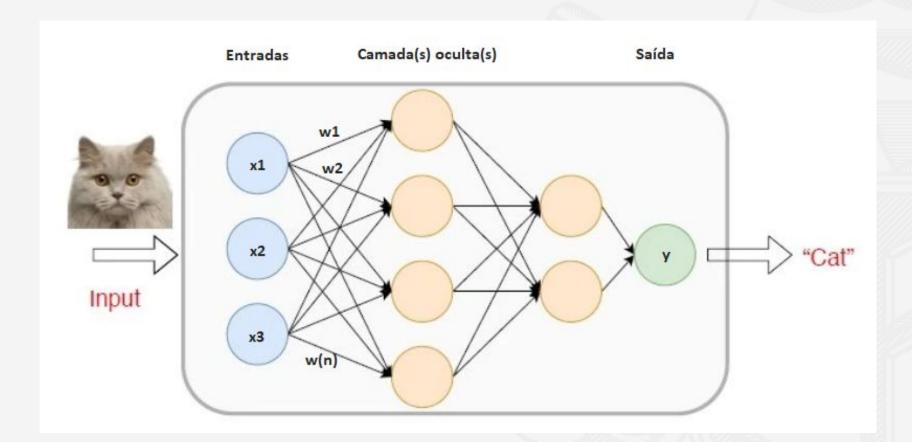
- Conceitos básicos de PLN
 - Para que serve?
 - Histórico
 - Aplicações gerais
- Aplicações na área da saúde
 - Desafios
- Mãos à obra:
 - Obter um corpus clínico
 - Tokenização, stemming, stopwords
 - Reconhecimento de entidades
 - Word2Vec

- Área interdisciplinar
- Ajuda computadores a entender, interpretar e manipular a linguagem natural (humana)
- Linguagem escrita ou falada





Rede neural



Histórico

- Teste de Turing (1950)
 - Está conversando com uma máquina ou uma pessoa?
 - Perguntas e respostas de uma conversa comum
- 1960: <u>ELIZA</u>
 - Simula a conversação entre um humano e um computador
 - "Impressão" de que entende o que o humano fala
- 1980: sistemas baseados em regras começaram a proliferar
 - Aprendizado de Máquina (Machine Learning)
 - Grande passo para a evolução da área

Porque o interesse em PLN?

 Há muita informação textual (dado não estruturado) acumulada na Web, nas empresas, nos computadores das pessoas.



Porque o interesse em PLN?

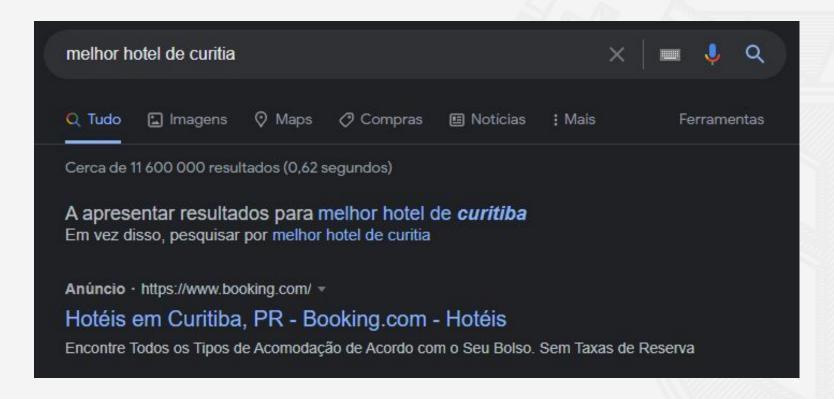


Aplicações de PLN



- Das mais simples:
 - Busca por palavra-chave
 - Identificação de sinônimos
 - Verificação da escrita (ortografia)
 - Extração da informação
- Às mais sofisticadas:
 - Tradução automática
 - Reconhecimento e geração da fala
 - Geração de textos sintéticos
 - Sistemas de diálogo e Chatbots

Recuperação da Informação



Extração da informação a partir de dados textuais

Olá Cris, gostaria de agendar uma reunião sobre o projeto Identidade Visual. Estarei na Rua XV de Novembro, 1145 dia 15 de janeiro das 10:00h as 11:30h.

-Pedro



Evento: Reunião

Projeto: Identidade Visual

Data: 15/01 Início: 10:00h Fim: 11:30h

Local: Rua XV de Novembro,

1145

Criar evento no Calendário

Análise de Sentimentos



103 :



Passeio

dez de 2019

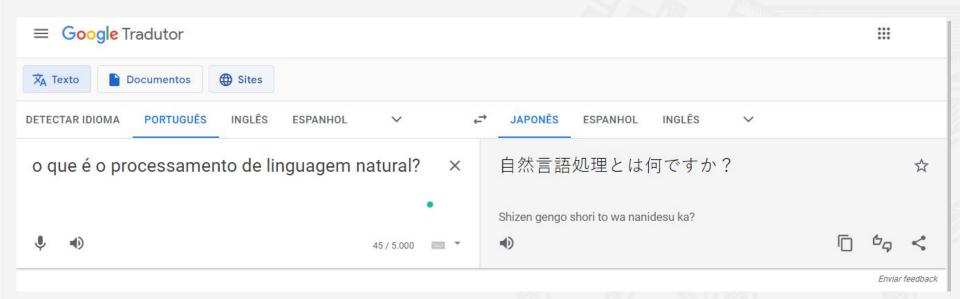
A viajem de trem foi muito boa, mas poderia ter sido melhor se "nos momentos das atrações" a velocidade fosse reduzida permitindo um melhor registro fotográfico.

A van, no retorno, apesar de ser uma Mercedes, apresentou espaço de poltrona apertado, causando um pouco de desconforto.

O guia foi excelente, muito simpático e cordial.

Excelente passeio, recomendo.

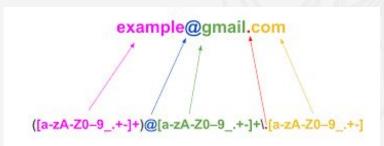
Tradução



Operações básicas em textos

Pré-processamento

- Tokenização
- Normalização
- POS tagger
- Lematização
- Stemming
- Retirada das stopwords
- Expressões regulares





Word embeddings

- Representar palavras em vetores numéricos
 - Computadores trabalham com números
- Técnicas de representar palavras
 - One-hot encoding
 - Matriz Tf-idf
 - Word embeddings vetoriais (ex word2vec)
 - Word embeddings contextuais (ex BERT)



Word embeddings

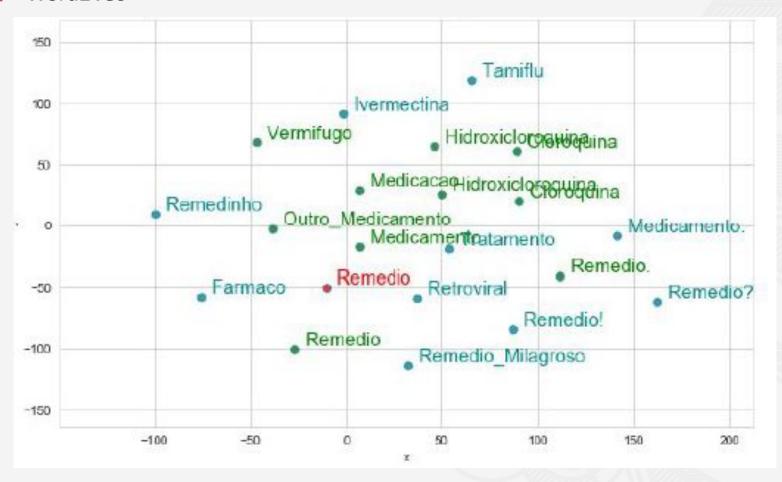
Word2Vec

- Tomas Mikolov et al (Google), 2013
- Modelo preditivo que recebe um corpus como entrada e retorna vetores de características
- Cada vetor carrega significado semântico da palavra
- Semelhança semântica e sintática e relação com outras palavras, com base na forma em que as palavras são usadas no texto
- Permite operações aritméticas

Para conhecer melhor: http://jalammar.github.io/illustrated-word2vec/

Word embeddings

Word2Vec



W2V com tweets brasileiros sobre Covid-19 treinado por um aluno de iniciação científica

Aplicações na área da Saúde

Registro Eletrônico em Saúde (RES)

- Sistema informatizado que armazena informações de saúde de pacientes
- Narrativas clínicas
- Histórico médico
- Resultados de exames
- Prescrições, alergias, vacinações, etc

Grande volume de textos clínicos e prontuários eletrônicos contendo informações valiosas dos pacientes.

Melhoria no cuidado ao paciente

- Apoio à decisão clínica
 - Predição de complicações pós-cirúrgicas
 - Alerta de progressão de doenças
 - Sumarização de dados relevantes do paciente
 - Prevenção de readmissão do paciente



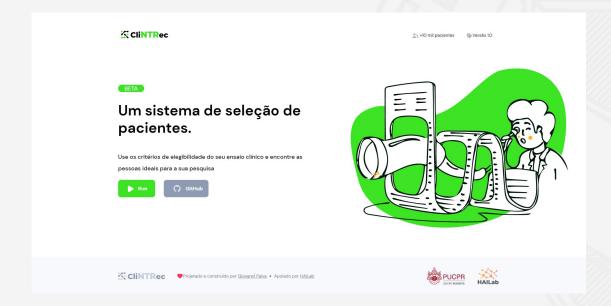
Otimização de processos médico-administrativos

- Redução de custos
 - Cobrança eficiente: Atribuição de CID automática
 - Controle de erros administrativos: Evitar repetição de processo e atrasos em procedimentos
- Eficiência administrativa
 - Chatbots (atendimentos e triagem)
 - Reconhecimento de fala para agilizar documentação



Apoio a indústria farmacêutica

- Screening de pacientes
 - Recrutamento de participantes para ensaios clínicos
- Farmacovigilância
 - Monitoramento de eventos adversos a medicamentos



Desafios

- Falta de estrutura formal
- Especulação e negação
- Erros ortográficos e gramaticais
- Falta de acentuação e pontuação
- Abreviação (ambíguas) e acrônimo
- Informações implícitas
- Informações contraditórias
- Heterogeneidade
 - Tamanho do texto
 - Formato de escrita

Paciente encaminhado da unidade basica devido inapetencia e fraqueza, com historico de anemia. Em exame anterior observado sangue oculto nas fezes.

Conduta: realizado pedido de colonoscopia e retorno com

DRC DE ETIOLOGIA INDEFINIDA

PARCIAL NORMAL

ECO COM CISTO RENAL SIMPLES A DIREITA

CREATININA DE 2.5 COM CLEARENCE ESTIMADO DE 24

ML/MIN PA: 110/70

K: 5.8

ATR? HIPOALDO?

SOLICITO RENINA ALDOSTERONA E GASO VENOSA

RETORNO COM EXAMES EM 3 MESES

#DRC ESTAGIO 4 DE CAUSA INDETERMINADA

#SEM COMORBIDADES

#NEGA TABAGISMO #NEGA ETILISMO

#S: SEM QUEIXAS NO MOMENTO. RETORNA COM EXAMES

#O: BEG, LOTE, HIPOCORADO, HIDRATADO

PA:140/80 FC:83

BCRNF RCR 2T MV+ SRA

SEM EDEMA DE MMII

EXAMES:

US 04/06/13: RIM D: 9 X 4 X 3 RIM E: 9 X 5X 3

CISTO RENAL SIMPLES À DIREITA

LAB:28/05/15:

MICROALBUMINURIA: 19.2 CKDEPI: 21ML/MIN Cr: 2.9 Ur: 59 Hb: 11,3 Ht: 34,1 Na: 139 K: 6,2 P: 3,8

Desafios

Narrativa clínica

ID: Lucas, 79 anos, viuvo, cobrador de ônibus aposentado, 6 filhos. # Medicações em uso: - losartana 50 mg 12/12 h - AAS 100 mg - captopril ? 1 x ao dia -hidroclorotiazida 25 mg 1 x ao dia -flutamida 250 mg 8/8 h # Comorbidades: HAS, Ca de Prostata em acompanhamento há 2 anos. Nega tontura, dispneia, dor no peito, cansaço, ou outras queixas desde a consulta anterior.



Texto jornalístico

A possibilidade de a jornada de trabalho ser composta por apenas quatro dias da semana será testada no Brasil a partir de novembro. Após ser experimentado no Reino Unido, Estados Unidos, Espanha, Austrália e outros países, o modelo será colocado em prática no Brasil por meio de uma parceria entre a consultoria Reconnect Happiness e a organização 4 Day Week Global.



Wikipedia

Cesare Mansueto Giulio Lattes, mais conhecido como César Lattes (Curitiba, 11 de julho de 1924 — Campinas, 8 de março de 2005), foi um físico brasileiro, descobridor do méson-π (méson pi ou píon), descoberta que levou à concessão do Prêmio Nobel de Física de 1950 a Cecil Frank Powell, líder da pesquisa.

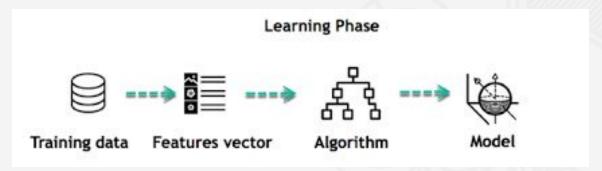
Desafios

- Falta de recursos semântico-linguísticos
 - Recursos escassos para o domínio clínico em Português
 - Dificuldade de acesso aos dados
 - Custo de de-identificação e anotação de dados (rotulação)
 - Necessidade de infra (GPU) para treinar modelos robustos.

Iniciativas HAILab

Corpora (datasets)

- SemClinBr
- SummClinBr
- MorphClinBr
- TempClinBr
- DepClinBr (in progress)
- NestedClinBr (in progress)



Aprendizado supervisionado: necessita dados anotados (rotulados)

Corpus NestedClinBr

(a) Problema
Tabagista de 78 maços / ano por 65 anos (cigarro de palha).

(b) sem queixas. sente-se bem.

(c) Relata o aparecimento de angina há mais ou menos 3 meses, aos mínimos esforços.

Problema
Anatomia
(d) internamento por edema agudo de pulmão, última sendo em Agosto

Exemplo de anotação de entidades clínicas (interface e arquivo texto)

Token	Classe
Tabagista	Problema
de	0
78	0
maços	0
1	0
ano	0
por	0
65	0
anos	0
(0
cigarro	0
de	0
palha	0
)	0
	0

Modelos de Linguagem



- Word2Vec com tweets sobre Covid-19
- GPT-2-Biomédico
- BioBERTpt
- CardioBERTpt
- Question-Answering (QA) clínico/biomédico
- Modelos para NER com Flair
- Modelos para NER com CRF
- Modelos para NER com BERT
- Modelos de sumarização
- Modelos para extração de relação temporal
- **-** (...)

Leitura Recomendada:

- Curso de NLP HuggingFaces
- NLP e saúde: como a lA pode promover transformações no setor
- NLP in Healthcare Trends and Challenges in 2022
- NLP for Machine Learning in Healthcare
- PLN e Cuidados de Saúde
- Benefícios dos Chatbots de Serviços de Saúde
- <u>Tecnologias de inteligência artificial utilizadas na saúde</u> durante a pandemia de covid-19

Mãos à obra! 38

Google Colab



- Serviço de nuvem gratuito hospedado pela Google
- Acesso pelo navegador
- Versão Colab PRO: R\$ 58,00
- Incentivar pesquisa em Aprendizado de Máquina e IA
- Formato "<u>notebook</u>":
 - Código-fonte (geralmente em python)
 - Texto rico (markdown) com imagens
 - Resultado do códigos
- Ambiente colaborativo -> compartilhar com colegas

[PRATICA]IntroducaoPLNSaude 2023.ipynb - Colaboratory (google.com)

Obrigada

https://www.linkedin.com/in/elisa-terumi-rubel-schneider/



