AI & CHATBOT

Aula 10 – Extração de Conhecimento, NLU e Integração com Reddit

Prof. Daniel Gomes

Prof. Daniel Petrini

Prof. Guilherme Aldeia

Prof. Henrique Ferreira

Prof. Michel Fornaciali

Prof. Miguel Bozer



Bases de Conhecimento

Visão geral sobre Mineração de Dados

- A extração ou recuperação de conhecimento é a tarefa de obter informação em bases de dados estruturadas ou não estruturadas. É uma tarefa ligada a Mineração de Dados, uma área da Ciência da Computação que alia técnicas de manipulação de arquivos e dados com Inteligência Artificial e estatística;
- Como parte do conhecimento humano está em linguagem natural (escrito em documentos de texto ou páginas HTML, por exemplo), o Processamento de Linguagem Natural é muitas vezes empregado em conjunto, dando origem a área de Mineração de Texto;
- Existem várias bibliotecas e técnicas para extrair conhecimento. Ao longo do curso veremos algumas delas;



- A informação pode ser armazenada de diversas formas; Em geral temos dois tipos de banco de dados:
 - Relacional (SQL): dados são armazenados em tabelas;
 - Não relacional (NoSQL): dados podem ser armazenados em diferentes formatos;
- Além disso os dados podem estar armazenados de maneira:
 - Estruturada: tabelas
 - Semiestruturada: HTML, XML, JSON
 - Não estruturada: texto, imagens, áudio;

- Informação pode estar em diferentes mídias!
- A informação pode estar estruturada, semi-estruturada ou não estruturada!

TABELA							
Entrada	x_1	x_2		x_n	y	\hat{y}	
1	70.52	30		0.584	90	100	
2	60.96	27		1.254	81	90	
•••							
k	97.48	35		0.758	122	120	

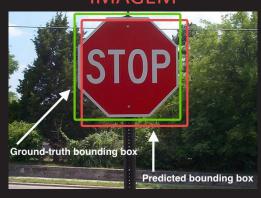
TEXTO

Esse campo de pesquisa ganhou muita notoriedade em 1986, quando David E. Rumelhart e James L. McClelland publicaram um livro que apresentou um modelo matemático computacional capaz de realizar um treinamento supervisionado dos neurônios artificiais. Esse algoritmo é chamado de **Backpropagation** e permite otimizações globais no modelo, sem restrições. Esse algoritmo também foi chamado de regra Delta generalizada, pois foi baseado na regra Delta, algoritmo de aprendizagem das redes Adalines.

Foi a partir desses trabalhos e da criação de diversos Journals e conferências que muitas instituições fundaram institutos de pesquisas e programas educacionais que estudam redes neurais artificias e modelos de aprendizagem.

Nos próximos tópicos vamos aprender como a rede neural pode realizar predições através do algoritmo **Feedfoward** e o aprendizado ou ajustes dos pesos, com o algoritmo **Backpropagation**. Animado? Vamos começar!

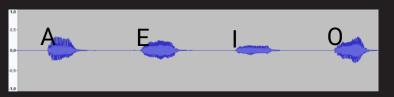
IMAGEM



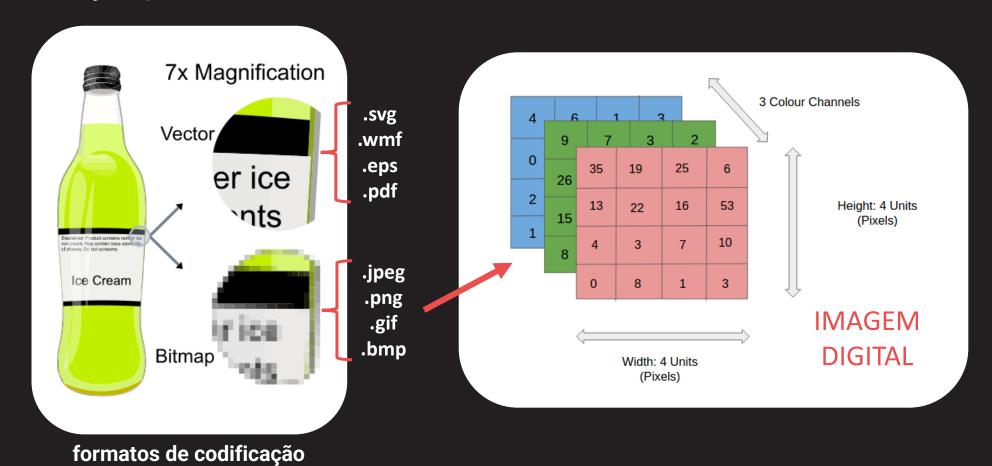
OBJETO



ÁUDIO



- Informação pode estar em diferentes mídias!
- A informação pode estar estruturada, semi-estruturada ou não estruturada!



Como o texto é representado no computador?

AS	CII	TA	BL	E.

Decimal	Hex	Char	Decimal	Hex	Char	Decimal	Hex	Char	Decimal	Hex	Char
0	0	[NULL]	32	20	[SPACE]	64	40	@	96	60	`
1	1	[START OF HEADING]	33	21	!	65	41	Α	97	61	a
2	2	[START OF TEXT]	34	22		66	42	В	98	62	b
3	3	[END OF TEXT]	35	23	#	67	43	С	99	63	c
4	4	[END OF TRANSMISSION]	36	24	\$	68	44	D	100	64	d
5	5	[ENQUIRY]	37	25	%	69	45	E	101	65	e
6	6	[ACKNOWLEDGE]	38	26	&	70	46	F	102	66	f
7	7	[BELL]	39	27	1	71	47	G	103	67	g
8	8	[BACKSPACE]	40	28	(72	48	H	104	68	h
9	9	[HORIZONTAL TAB]	41	29)	73	49	1	105	69	i
10	Α	[LINE FEED]	42	2A	*	74	4A	J	106	6A	j
11	В	[VERTICAL TAB]	43	2B	+	75	4B	K	107	6B	k
12	С	[FORM FEED]	44	2C	,	76	4C	L	108	6C	1
13	D	[CARRIAGE RETURN]	45	2D		77	4D	M	109	6D	m
14	E	[SHIFT OUT]	46	2E		78	4E	N	110	6E	n
15	F	[SHIFT IN]	47	2F	1	79	4F	0	111	6F	0
16	10	[DATA LINK ESCAPE]	48	30	0	80	50	P	112	70	р
17	11	[DEVICE CONTROL 1]	49	31	1	81	51	Q	113	71	q
18	12	[DEVICE CONTROL 2]	50	32	2	82	52	R	114	72	r
19	13	[DEVICE CONTROL 3]	51	33	3	83	53	S	115	73	S
20	14	[DEVICE CONTROL 4]	52	34	4	84	54	T	116	74	t
21	15	[NEGATIVE ACKNOWLEDGE]	53	35	5	85	55	U	117	75	u
22	16	[SYNCHRONOUS IDLE]	54	36	6	86	56	V	118	76	V
23	17	[ENG OF TRANS. BLOCK]	55	37	7	87	57	W	119	77	w
24	18	[CANCEL]	56	38	8	88	58	X	120	78	X
25	19	[END OF MEDIUM]	57	39	9	89	59	Υ	121	79	У
26	1A	[SUBSTITUTE]	58	3A		90	5A	Z	122	7A	Z
27	1B	[ESCAPE]	59	3B	;	91	5B	[123	7B	{
28	1C	[FILE SEPARATOR]	60	3C	<	92	5C	\	124	7C	
29	1D	[GROUP SEPARATOR]	61	3D	=	93	5D]	125	7D	}
30	1E	[RECORD SEPARATOR]	62	3E	>	94	5E	^	126	7E	~
31	1F	[UNIT SEPARATOR]	63	3F	?	95	5F	-	127	7F	[DEL]

- Strings são objetos em linguagem de programação usados para trabalhar com caracteres;
- Os caracteres (e mais recentemente, emojis) são imagens mapeadas para um código hexadecimal (e binário);
- O mapeamento hexadecimal mais conhecido é o ASCII (American Standard Code II). Para contemplar outras línguas (além do alfabeto latino) e incorporar emojis, temos o Unicode;
- Em memória, o Unicode pode ser UTF-8, UTF-16, UTF-32;

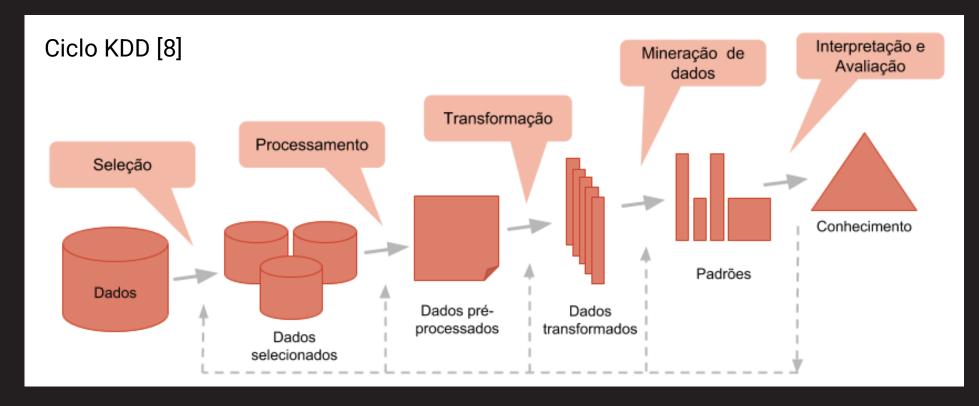


- Para algoritmos de lA precisamos modificar a forma como texto é representado a partir de análises e transformações;
 - As strings devem ser transformadas em outras representações numéricas;
 - Uma técnica muito usada na área de Processamento de Linguagem Natural é transformar as string em vetores numéricos, uma técnica chamada de Embbeding;
 - Podemos ter Word Embedding quando representamos palavras por um vetor ou ainda Sentence Embedding quando representamos sentenças por vetores numéricos;
 - Existem várias formas de fazer isso, entre elas:

Frases: Bag of Words (BOW) ou o TF-IDF:

texto = "eu vou ao cinema hoje"												
	cada	um	vou	eu	amanhã	cinema	em	hoje	e	а	ao	em
texto_vetor:	0	0	1	1	0	1	0	1	0	0	1	0

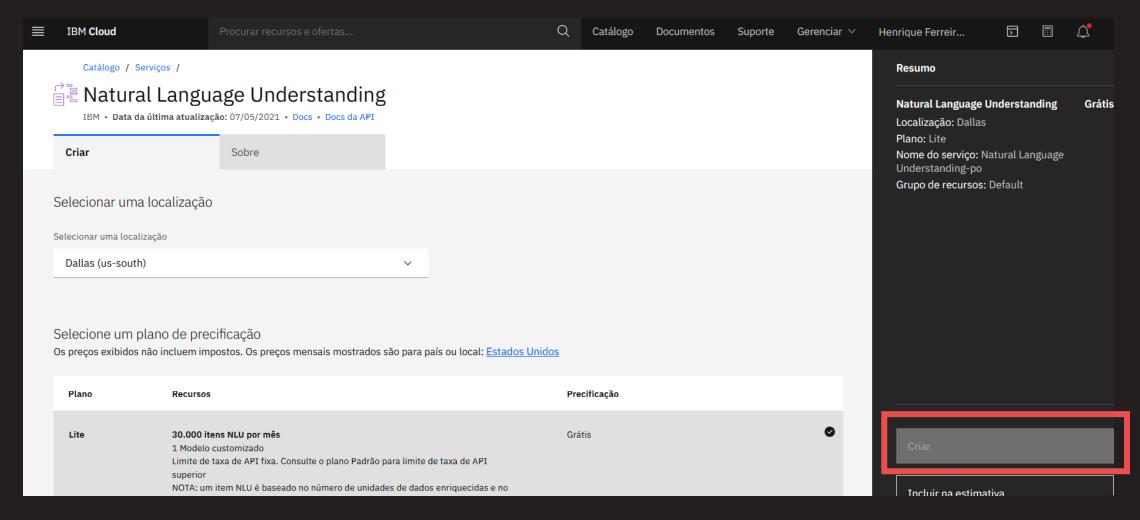
- Conhecimento é o produto final de uma descoberta em dados;
- Um dos processo de extração de informação de bases de dados é conhecido como knowledge-discovery in databases – KDD, e faz parte essencial do trabalho de Cientista de Dados;



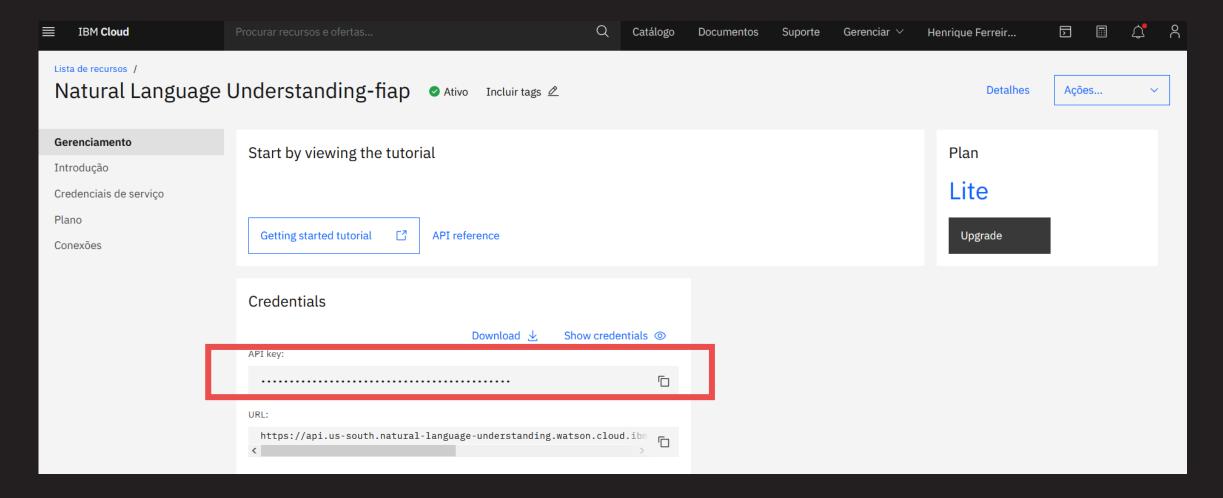
Natural Language Understanding

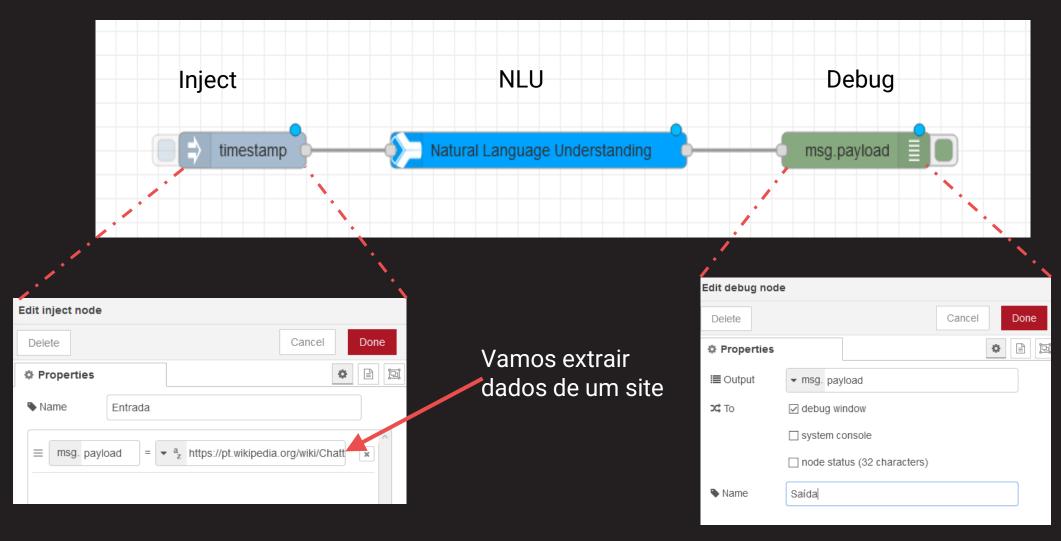
Uma introdução aos serviços de Mineração de Texto

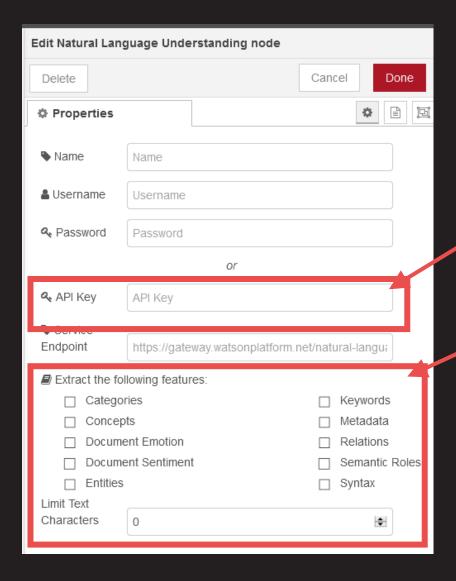
Natural Language Understanding

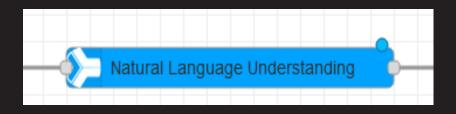


Natural Language Understanding









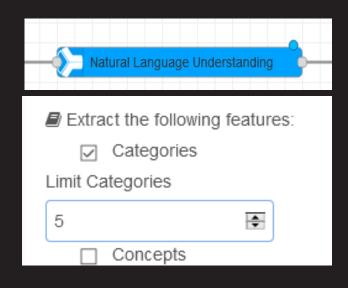
Credenciais do serviço

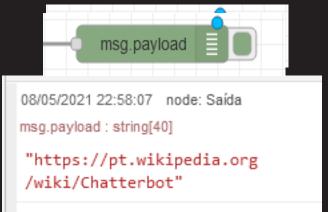
 Característica dos dados a serem extraídos. Existem vários tipos de informação que podem ser capturadas, vamos testar algumas;

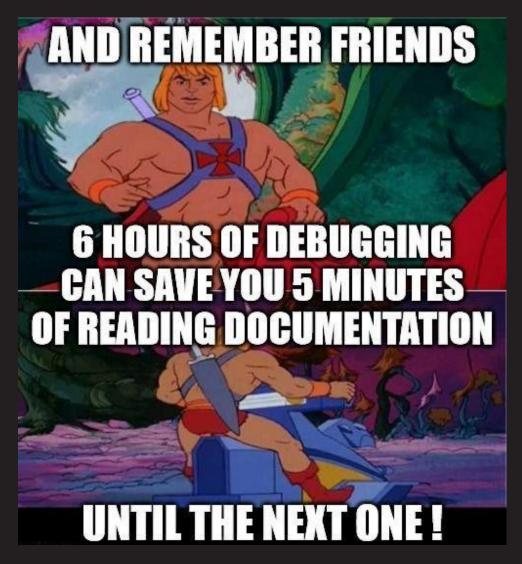
Vamos começar entendendo o que são Categorias.
 Vamos pedir para o NLU reconhecer 5 categorias no texto do site.

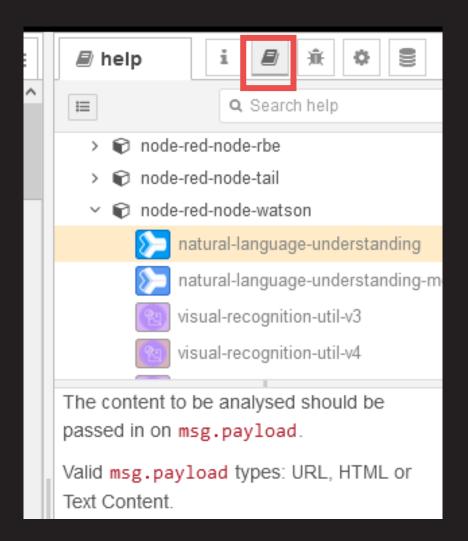
 Todas as Categorias que o NLU pode capturar estão aqui https://cloud.ibm.com/docs/natural-language-understanding?topic=natural-language-understanding-categories-hierarchy

• Entretanto, se rodarmos assim, vamos obter no nó de debug como saída exatamente o link de entrada. Como podemos resolver isso?

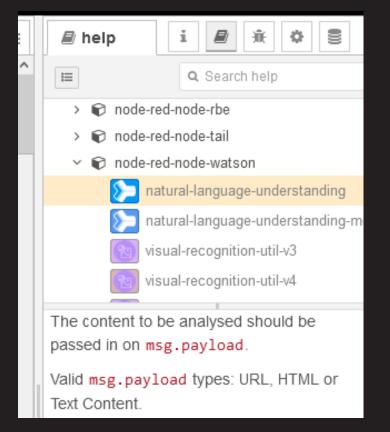








 Vamos olhar nas informações sobre o node de NLU. Clique no menu de help na aba direita da interface do Node-RED. Selecione o nó de NLU.

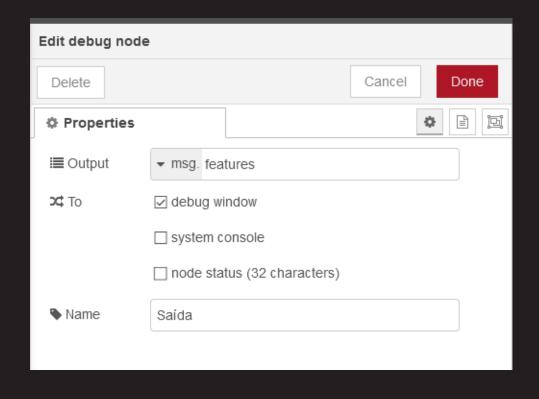


It is possible to send custom language and model settings on msg.nlu_options To override the default language detection set msg.nlu_options.language to a ISO 639-1 code. To override the model used for entities set msg.nlu_options.entity_model. To override the model used for relations set msg.nlu_options.relations_model.

Results from the API service will made available at msg.features. Each feature result will be a separate child property.

- Observe que a resposta é colocada na variável features por padrão;
- Vamos mudar no nó de debug para mostrar essa variável.





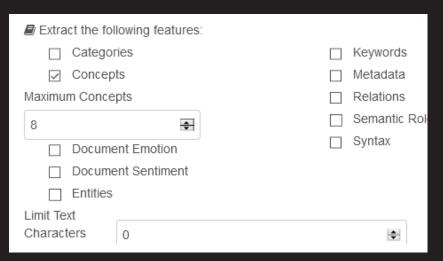
```
08/05/2021 23:49:08 node: Saida
msg.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url:
   "https://pt.wikipedia.org
   /wiki/Chatterbot"
   language: "pt"
 ▼categories: array[5]
   ▶0: object
   ▶ 1: object
   ▶ 2: object
   ▶ 3: object
   ▶ 4: object
```

```
▼categories: array[5]
  ▼0: object
     score: 0.967183
     label: "/technology and
     computing/internet
     technology/social network"
  ▼1: object
      score: 0.890503
     label: "/technology and
     computing/software"
  ₹2: object
     score: 0.832727
     label: "/business and
     industrial/business software"
  ▼3: object
     score: 0.798418
     label: "/technology and
     computing/operating systems"
  ▼4: object
      score: 0.748668
     label: "/technology and
     computing/hardware/computer"
```

 Estamos olhando a página de Chatbot da Wikipedia (https://pt.wikipedia.org/wiki/Chatterbot);

- Olhe o conteúdo da página e as categorias encontradas pelo NLU. Os resultados fazem sentido?
- Observe o score: ele indica a confiança que o NLU tem de que a página contém essas categorias (1 significa 100% de confiança, de forma que 0.8905 significa 89,05%).

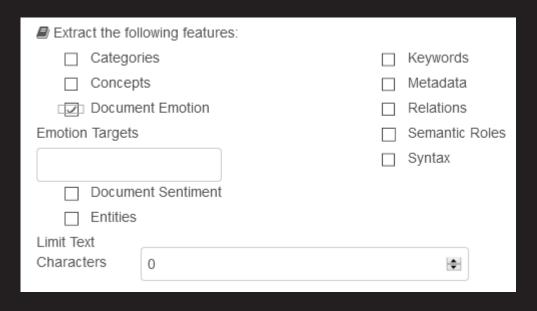
 Recuperando os Conceitos agora:



```
msg.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url:
   "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
  language: "pt"
 ▼concepts: array[8]
   ▶ 0: object
   ▶ 1: object
   ▶ 2: object
   ▶ 3: object
   ▶ 4: object
   ▶ 5: object
   ▶ 6: object
   ▶ 7: object
```

```
msq.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url:
   "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
  language: "pt"
 ▼concepts: array[8]
   ▼0: object
       text: "Robô"
       relevance: 0.991631
       dbpedia resource:
       "http://pt.dbpedia.org/resource
       /Robô"
   ▶ 1: object
   ▶ 2: object
   ▶ 3: object
   ▶ 4: object
   ▼5: object
       text: "Computador"
       relevance: 0.940756
       dbpedia resource:
       "http://pt.dbpedia.org/resource
       /Computador"
   ▶ 6: object
   ▶ 7: object
                               20/52
```

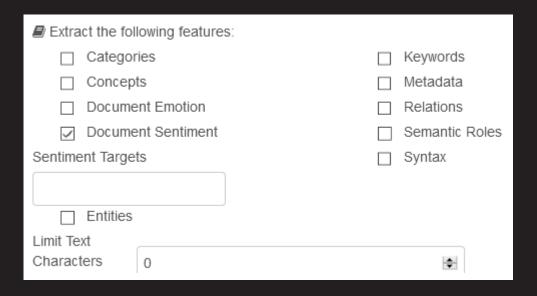
 Recuperando Emoções presentes no documento:



 Infelizmente o NLU não reconhece emoções para textos em português;



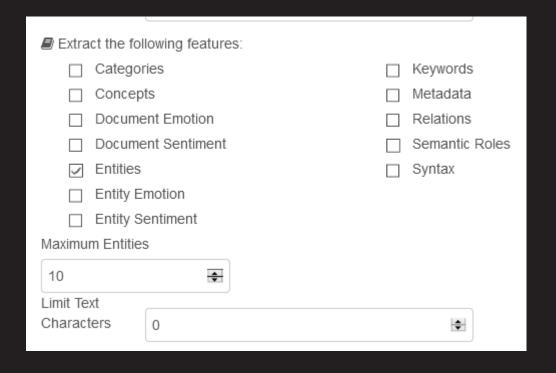
 Recuperando Sentimentos (ou impressão) presentes no documento:



 Reconhece se o texto é "positivo", "negativo" ou "neutro":

```
msg.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
 ▼sentiment: object
   ▼document: object
       score: 0.6289
       label: "positive"
   retrieved url:
   "https://pt.wikipedia.org
   /wiki/Chatterbot"
  language: "pt"
```

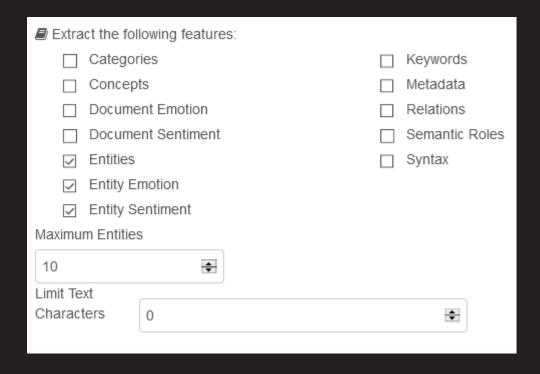
• Recuperando Entidades (vamos limitar em 10):



```
msg.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url:
  "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
  language: "pt"
 ▼entities: array[10]
   ▶ 0: object
   ▶ 1: object
   ▶ 2: object
   ▶ 3: object
   ▶ 4: object
   ▶ 5: object
   ▶ 6: object
   ▶7: object
   ▶8: object
   ▶9: object
```

```
▼entities: array[10]
  ▼0: object
      type: "Organization"
     text: "IBM"
     relevance: 0.949058
    ▶ disambiguation: object
      count: 3
      confidence: 0.999944
  ▼1: object
      type: "Person"
     text: "Índice"
      relevance: 0.586148
      count: 1
      confidence: 0.362646
  ₹2: object
      type: "Person"
      text: "Michael Mauldin"
      relevance: 0.570978
      count: 1
      confidence: 0.998299
```

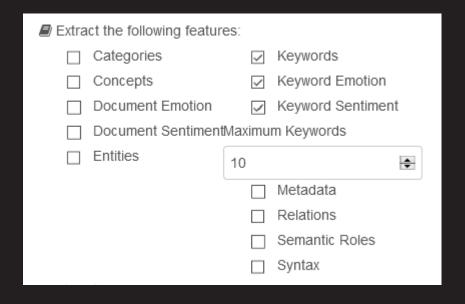
• Se selecionarmos Entidades de Emoção e Sentimento obtemos:



```
▼entities: array[10]
  ▼0: object
     type: "Organization"
     text: "IBM"
    ▼sentiment: object
       score: 0
       label: "neutral"
     relevance: 0.949058
    ▶ disambiguation: object
     count: 3
     confidence: 0.999944
  ▼1: object
     type: "Person"
     text: "Índice"
    ▼sentiment: object
       score: 0
       label: "neutral"
     relevance: 0.586148
     count: 1
     confidence: 0.362646
  ▼2: object
     type: "Person"
     text: "Michael Mauldin"
```

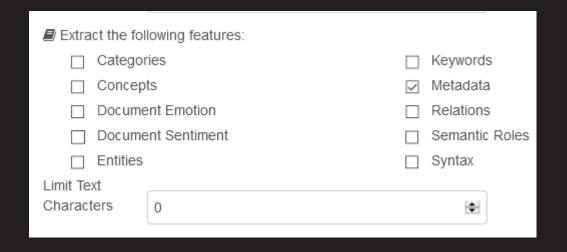
 Perceba que ele não captura Emoção na entidades por causa da limitação da língua suportada;

 Keywords (podemos pegar emoção e sentimentos associados também):



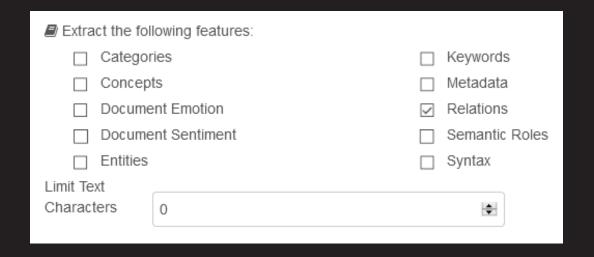
```
msq.features: Object
 ▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url:
  "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
  language: "pt"
 ▼keywords: array[10]
   ▼0: object
       text: "grandes benefícios dos
       chatbots"
     ▼sentiment: object
         score: 0.949571
         label: "positive"
       relevance: 0.563139
       count: 1
   ▼1: object
       text: "conferência do Facebook"
     ▶ sentiment: object
       relevance: 0.547331
       count: 1
   ₹2: object
       text: "notificações de
       empresas"
     ▶ sentiment: object
       relevance: 0.544742
       count: 1
```

 Metadados: informações nos campos de metadados da páginas HTML.



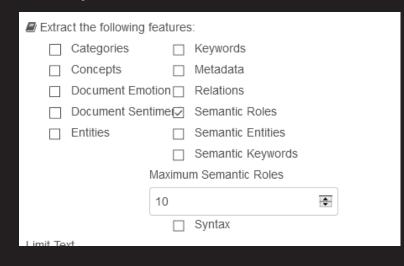
```
msg.features: Object
▼ object
 ▶ usage: object
  retrieved url: "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
 ▼metadata: object
    title: "Chatterbot - Wikipédia, a
    enciclopédia livre"
     publication date: ""
    image: "https://upload.wikimedia.org
    /wikipedia/commons
    /9/98/GNU Emacs ELIZA example.png"
    feeds: array[0]
    authors: array[0]
  language: "pt"
```

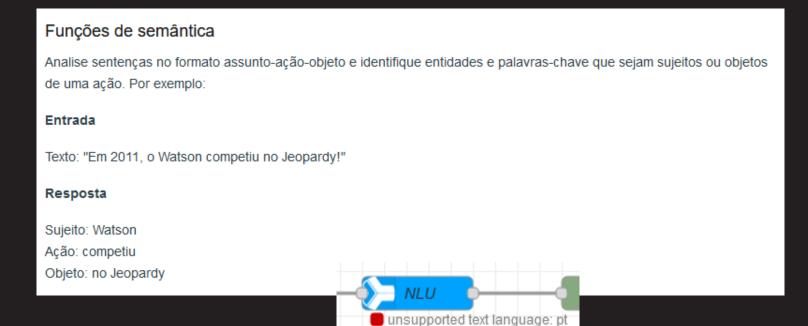
 Relações: reconhecer quando duas entidades estão relacionadas e identificar o tipo de relação entre elas.



```
msq.features : Object
▼object
 ▶ usage: object
  retrieved url: "https://pt.wikipedia.org
  /wiki/Chatterbot"
 ▼relations: array[9]
   ▼0: object
      type: "ownerOf"
      sentence: "[2]
                       Chatbots em
      aplicativos de mensagens [ editar
      editar código-fonte | Durante a F8,
      conferência do Facebook voltada para
      desenvolvedores, a rede social
      anunciou o lançamento da sua loja de
      robôs."
       score: 0.424528
     ▼arguments: array[2]
       ▼0: object
           text: "sua"
         ▶ location: array[2]
         ▶ entities: array[1]
       ▶ 1: object
   ▼1: object
      type: "locatedAt"
      sentence: "Em 2017, o WhatsApp em
      parceria com algumas empresas,
      inclusive brasileiras, começou a
      testar o envio de mensagens para
```

• Função semântica :





 Infelizmente o NLU não reconhece relações semânticas para textos em português;

Sintaxe:

```
■ Extract the following features:

Categories
Keywords

Concepts
Metadata

Document Emotion
Relations

Document Sentiment
Semantic Roles

Entities
Syntax

Syntax Sentences

Lemma Tokens

Part of Speech
```

```
▼object

▶ usage: object

▼ syntax: object

▶ tokens: array[2190]

▶ sentences: array[101]

retrieved_url: "https://pt.wikipedia.org
/wiki/Chatterbot"

language: "pt"
```

Bases de Conhecimento Disponíveis

Exemplo de utilização do Reddit

Bases de Conhecimento

- Na Internet existem várias bases de conhecimento que podem ser utilizadas para deixar um bot mais inteligente e/ou para treinar algoritmos de IA;
- Sites como portais de notícias e enciclopédias podem ser utilizados; às vezes é possível integrar buscadores como Google e Bing;
- Fóruns e redes sociais também são bases de dados riquíssimas e de difícil manipulação (lembre-se da necessidade de processar dados não estruturados codificados em língua natural);

Bases de Conhecimento

 Já mostramos como buscar em páginas da Wikipédia através da URL. Agora vamos tentar extrair dados de redes sociais e fóruns. De vez de buscar utilizando a URL vamos utilizar a própria API desses sites. Apesar de ser possível utilizar todos eles, alguns necessitam de um cadastro de desenvolvedor que pode demorar. Por isso vamos optar por explorar o Reddit.

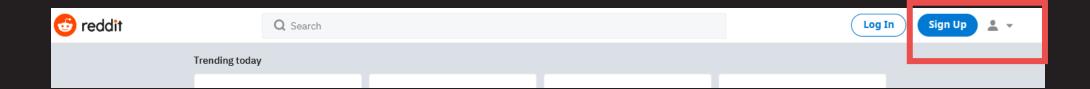








Entre no site do Reddit e crie uma conta https://www.reddit.com/



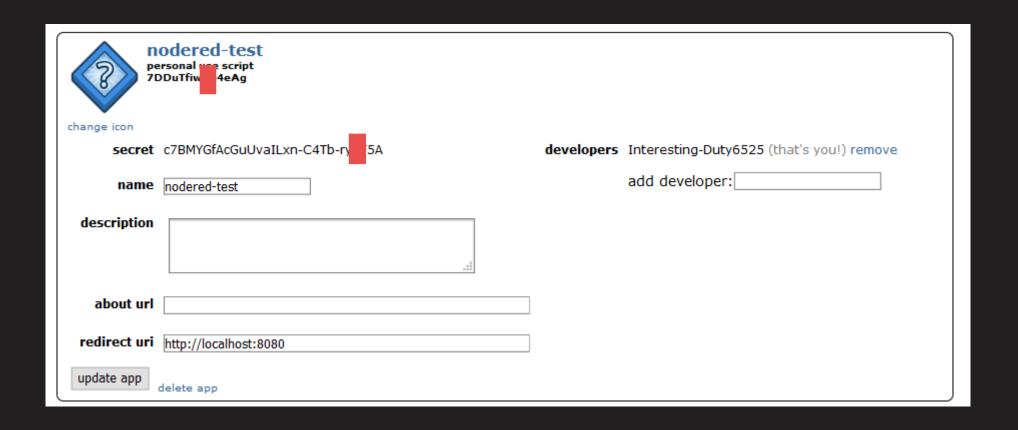
 Entre no seu email cadastrado e redefina a senha (password) e seu nome de usuário (username). Você vai precisar de ambos;

Para criar o aplicativo, vá em https://ssl.reddit.com/prefs/apps/

 Uma vez na página, observe a parte de criação. Escolha script para uso pessoal e dê um nome para o aplicativo. Na aba de redirect url você pode escrever http://localhost:8080. Clique em creat app.

create applic	ation
Please read the A	PI usage guidelines before creating your application. After creating, you will be required to register for production API use.
name [r	odered-test
web appinstalled appscript	A web based application An app intended for installation, such as on a mobile phone Script for personal use. Will only have access to the developers accounts
description	
about url	
redirect uri	ttp://localhost:8080
create app app	lication created

• O resultado será:

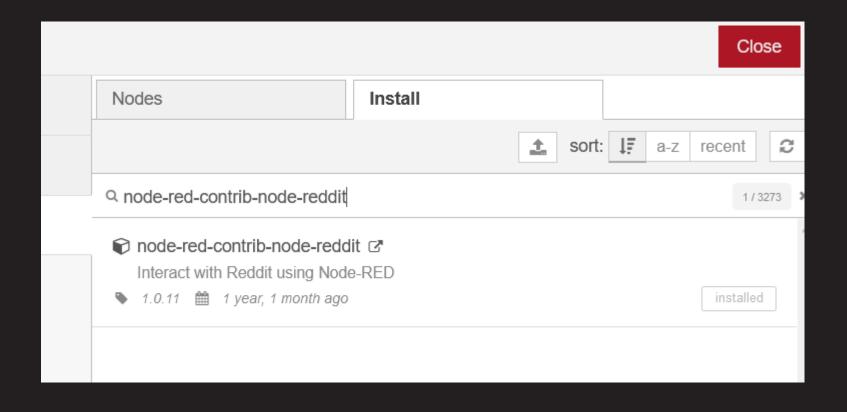


Atenção as informações:



Instalando nós Reddit no Node-RED

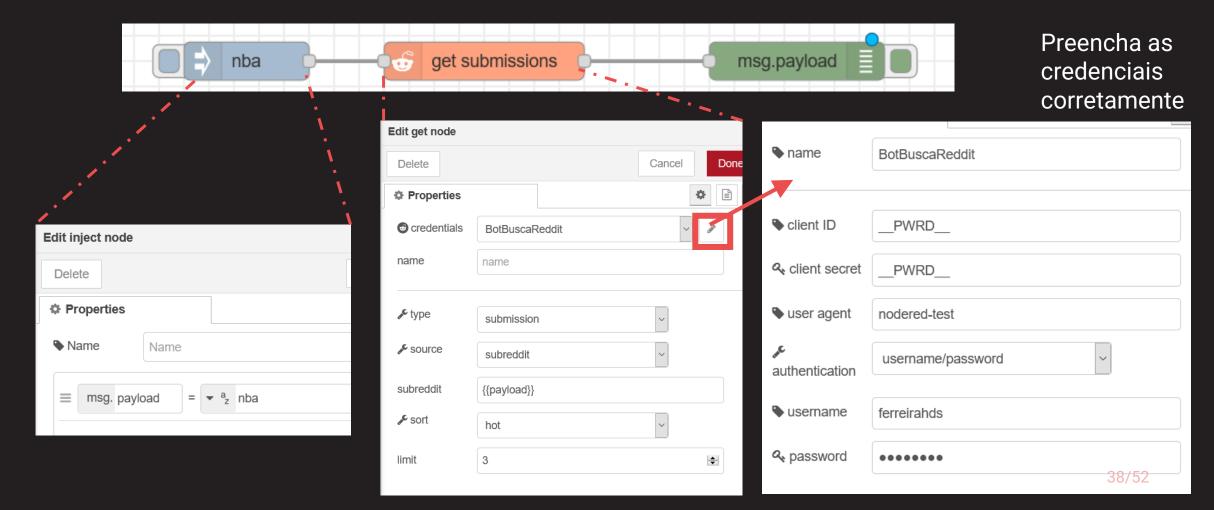
Instale o node-red-contrib-node-reddit





Criando fluxo Node-RED + Reddit

Vamos usar o nó get para pegar informações sobre NBA:



Criando fluxo Node-RED + Reddit

 Dê Deploy e injete a mensagem de NBA. Esse será o subreddit pesquisados. A mensagem de retorno será algo como:

```
▼ object
 approved at utc: null
 subreddit: "nba"
▶ selftext: "After beating the
 clippers today, the Knicks now
 have a better record than the
 Lakers.44Hats off to the
 Knicks, and what Thibs has
 done with this roster. They've
 been the best story all year.
 44If someone told you two
 years ago that the Knicks
 would have a better record
 than the Lakers you'd never
 believe them in a million
 years lol.44How far do you
 have the Knicks going in the
 playoffs?"
```

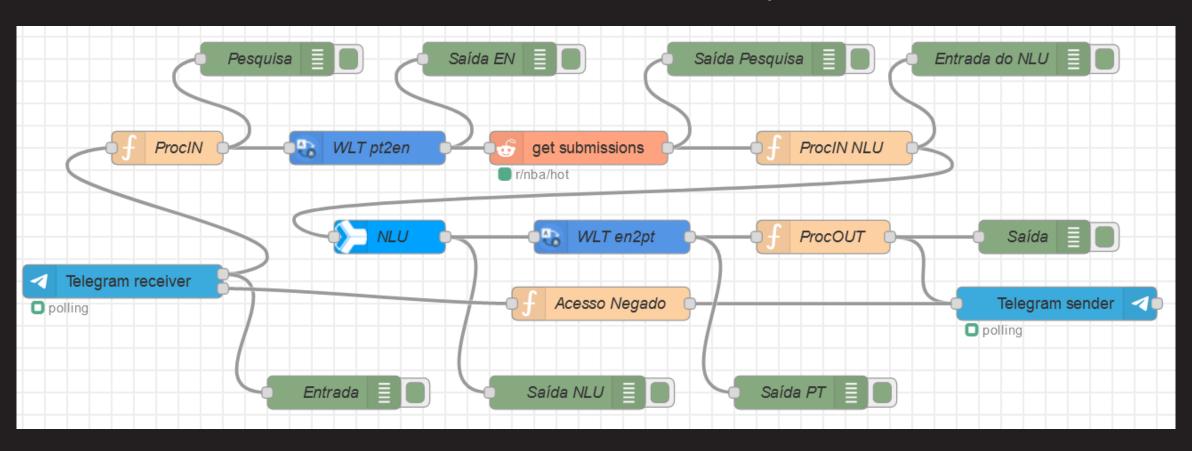
```
author_fullname: "t2_9xyw8uqe"
saved: false
mod_reason_title: null
gilded: 2
clicked: false
title: "The New York Knicks
now have a better record than
the defending champion Los
Angeles Lakers"
link_flair_richtext: array[0]
subreddit_name_prefixed:
"r/nba"
```

```
hidden: false
pwls: 6
link flair css class: null
downs: 0
thumbnail height: null
top awarded type: "ACTIVE"
hide score: false
name: "t3 n8omj9"
quarantine: false
link_flair_text_color: "dark"
upvote ratio: 0.93
author flair background color:
"#edeff1"
```

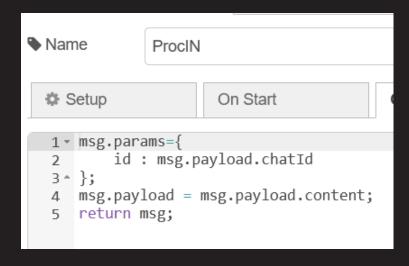
Deixando o bot mais inteligente

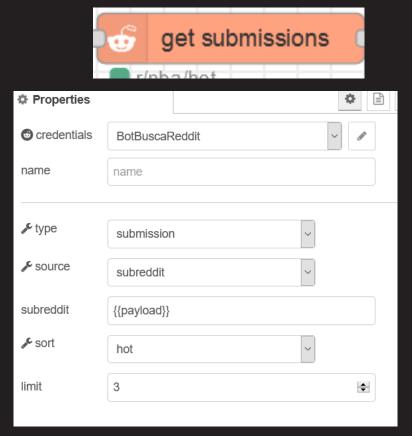
Exemplo de uso do NLU

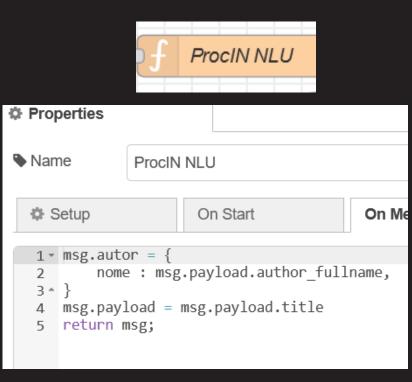
Vamos fazer um fluxo para buscar informações no fórum Reddit:

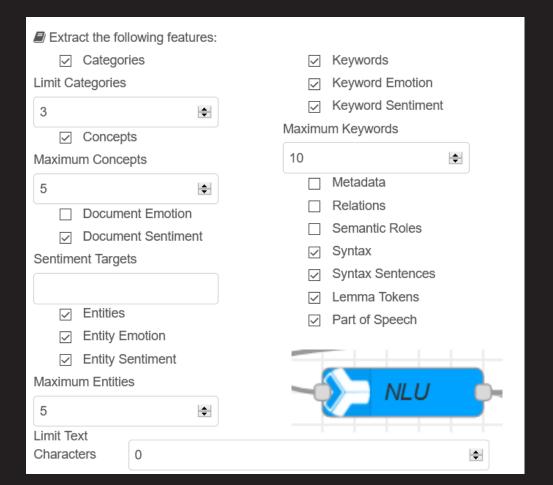












Name

ProcOUT

Setup

On Start

On Message

On Stop

□ ¬

```
1 //Pega todos os conceitos
    let imax = msg.features.concepts.length;
    let conceitos = '';
 4 - \text{for (let i = 0; i < imax; i++)} 
        conceitos = msg.features.concepts[i].text+', '+conceitos;
 6 4 }
    //Pega o sentimento
    let sentimento = msg.features.sentiment.document.label;
10
   //Pega as categorias
    imax = msg.features.categories.length;
    let categorias = '';
14 - \text{for (let i = 0; i < imax; i++)} 
        categorias = msg.features.categories[i].label+', '+categorias;
16 ^ }
17
    //Compoem a resposta
    let r1='Segundo '+msg.autor.nome+' há informações sobre '+conceitos;
   let r2=' que se inserem nas seguintes categorias '+categorias+'.\n';
    let r3 = 'O assunto é predominantemente '+sentimento+'.\n';
    let r4 = 'O assunto é: '+msg.payload;
   //Prepara o pacote para o Telegram
25 - msg.payload ={
        chatId : msg.params.id,
        type: 'message',
27
                                                    ProcOUT
        content: r1+r2+r3+r4
29 - }
    return msg;
                                                                  43/52
```

 Para testar, envie uma mensagem no Telegram escrito notícias, nba ou futebol;



Henrique

notícias



Vendas

Segundo t2_3brt0yhi há informações sobre que se inserem nas seguintes categorias /society/crime/personal offense, /law, govt and politics/law enforcement, /law, govt and politics, .

O assunto é predominantemente neutral.

O assunto é: Policiais não deveriam ter disparado na casa de Breonna Taylor, diz relatório

Segundo t2_8lpchk0e há informações sobre Ramayana, que se inserem nas seguintes categorias /religion and spirituality/buddhism, /law, govt and politics, /style and fashion/body art, .

O assunto é predominantemente neutral.

O assunto é: Poeta de Mianmar morre após detenção, corpo devolvido com órgãos removidos

Segundo t2_dyyrz há informações sobre Heavy metal music, que se inserem nas seguintes categorias /sports/go kart, /family and parenting/parenting teens, /society/dating, .

O assunto é predominantemente negative.

O assunto é: Mulher sufocada por ex-namorado o atira até a morte em N. Harris Co.



Henrique

nba

Vendas



Segundo t2_9xyw8uqe há informações sobre New York, New York Knicks, National Basketball Association, New York City, Los Angeles Lakers, que se inserem nas seguintes categorias /sports/basketball,

O assunto é predominantemente positive.

O assunto é: The New York Knicks agora tem um recorde melhor do que o campeão de defesa Los Angeles Lakers

Segundo t2_6vjwa há informações sobre 1942, 1916, 1966, May 8, 2008, que se inserem nas seguintes categorias /technology and computing/hardware/computer components/chips and processors, /technology and computing/software/graphics software, /technology and computing/operating systems/windows, .

O assunto é predominantemente neutral.

O assunto é: [SÉRIO NEXT DAY THREAD] Post-Game Discussion (Maio de 08, 2021)

Segundo t2_6vjwa há informações sobre Mathematics, Applied mathematics, que se inserem nas seguintes categorias /technology and computing/operating systems/windows, /technology and computing/software/graphics software, /technology and computing/hardware/computer components/chips and processors, . O assunto é predominantemente neutral.

O assunto é: Sunday Stats Thread + Game Thread Index

 Importante: o reddit é um fórum de internet. Ele pode ser útil mas as informações nele devem ser tomadas com bastante cautela e criticismo; Cuidado com Fakenews!

- O nós do Reddit também podem ser usados para criar um bot dentro do fórum, que pode postar e comentar em postagens;
- O NLU é uma ferramenta bastante poderosa, mas sua utilidade só fica clara quando se necessita extrair conhecimento das bases de dados consultadas, o que pode envolver projetos mais sofisticados;

Agora é com você!

Exercícios

1. Explore os campos de resposta do Reddit e do NLU para extrair conhecimento; Tente compor mensagem diferente ou fluxos que usem informação do NLU para filtrar o tipo de resposta que é passado para o usuário do chat. Muito pode ser feito!

Estudo Complementar

Dicas, links e livros

Estudo Complementar

- Documentação NLU: https://cloud.ibm.com/docs/natural-language-understanding-getting-started
- 2. NLU API: https://cloud.ibm.com/apidocs/natural-language-understanding
- 3. Node-RED + Reddit: https://flows.nodered.org/node/node-red-contrib-node-reddit
- 4. Node-RED + Reddit 2: https://discourse.nodered.org/t/beginner-friendly-access-to-the-reddit-api-using-node-red/27127
- 5. Node-RED + Reddit 3: https://www.reddit.com/r/redditdev/comments/azjhxm/beginnerfriendly_acces-s_to_the_reddit_api_using/
- 6. Node-RED + Twitter (dev): https://flows.nodered.org/node/node-red-contrib-twitter
- 7. Node-RED + Twitter (pessoal): https://flows.nodered.org/node/node-red-node-twitter

Próximos Passos

O que veremos na próxima aula

Na próxima aula...

Salvando informações;

OBRIGADO



Copyright © 2022 | Slides criados por Daniel Gomes, Henrique Ferreira e Miguel Bozer, adaptados do materia do Prof. Andrey Masiero e Marcelo Grave – FIAP

Todos os direitos reservados. A reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento é expressament proibida sem o consentimento formal, por escrito, do professor/autor.