

Natural Language Processing: Do conceito de linguagem, prática simples e exemplos de uso do GPT3



Apresentação

Thiago Kuma

Ex-Engenheiro de Software

- Sistema de Controle de Tráfego Aéreo

Cientista de Dados desde 2014

- Mapa Vagas de Carreiras: http://mapa-de-carreiras.ad.vagastec.com.br/mapa-de-carreiras/cargos/cientista-de-dados/0
- Sistema de Recomendação: https://www.vagas.com.br/vagas/v2088332/cientista-de-dados
- Vídeo Análise: https://youtu.be/KpoeMSCic3Q?t=940

Professor Universitário

Hipnólogo de entretenimento



Neste bate papo vamos entender um pouco sobre as bases da NLP Natural Language Processing, conhecer um pouco do pipeline de produção e aplicações comuns e não tão comuns.

Resumidamente é a disciplina que trata da interpretação ou produção de linguagem humana por computador.



Aplicações:

- Tradução
- Análise de Sentimentos
- Correção Ortográfica
- OCR
- Reconhecimento de Fala
- Sintetização de Fala
- Previsão de Digitação
- Resumos
- ...

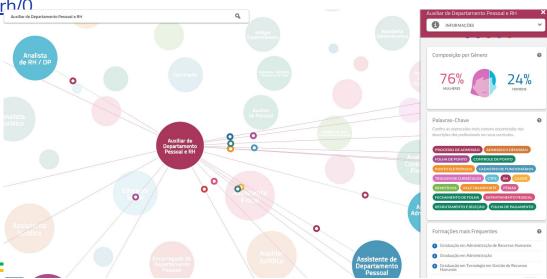


Mapa de Carreiras

"... Processamento de 10 milhões de currículos, normalização dos nomes dos cargos ... Probabilidade dos passos da carreira ..."

https://www.vagas.com.br/mapa-de-carreiras/c

argos/auxiliar-de-departamento-pessoal-e-rh/0





Sistema de Recomendação - Este não tem NLP... Mas poderia

"... Entendi o problema implementamos uma PoC e depois a solução final ... Dobrou a quantidade de candidaturas, gerando um negócio novo de publicidade ..."

https://www.vagas.com.br/vagas/v1938992/programador







Video Entrevista

"... Processos com muitos candidatos ... Tempo e custo em agendar e a entrevista pessoalmente ... Assistir milhares de respostas ..."



https://youtu.be/KpoeMSCic3Q?t=912

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



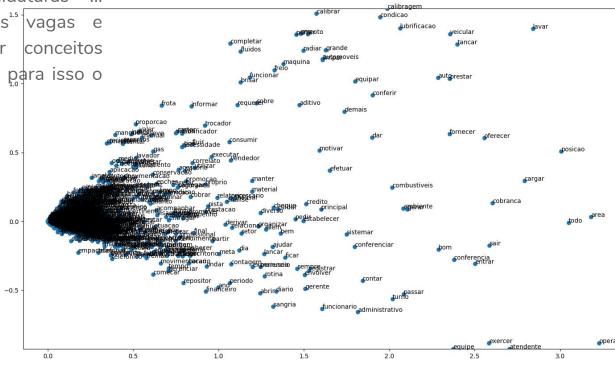
Contextualização e Previsão de Escrita

"... Processos seletivos mais curtos, sem a necessidade de aguardar candidaturas ... Qualidade baixa nos textos das¹⁵ vagas e

currículos ... A idéia é sugerir conceitos

próximos aos já escritos, utilizando para isso o

contexto ..."





Modelo de Linguagem

"... Bot para responder perguntas ... Baseado nos estados/eventos podemos formular frases que descrevem o cenário ... A IA vai entender a pergunta e encontrar a resposta que melhor se encaixa ... Essa escolha da IA pode ser uma devolutiva automática, ou um auxílio na montagem de resposta por e-mail, sms ou voz "

```
Seu pacote tem o código de rastreio 12345.
         Seu pacote será entregue hoje 9 horas.
         Seu pacote será entregue pelo mensageiro Roberto.
         Você pode ligar para 4020-1460.
         No suporte é no telefone 4020-1460.
 In [4]: q = 'Qual o código de rastreio do meu pacote?'
         print(model.predict(doc,q))
         {'answer': '12345', 'start': 7, 'end': 7, 'confidence': 0.7217687372603117, 'document': ['Seu', 'pacote', 'tem',
          'o', 'código', 'de', 'rastreio', '12345.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entregue', 'hoje', '9', 'horas.', 'Seu', 'paco
         te', 'será', 'entregue', 'pelo', 'mensageiro', 'Roberto.', 'Você', 'pode', 'ligar', 'para', '4020-1460.', 'No', 'Su
         porte', 'é', 'no', '4020-1460.']}
 In [5]: q = 'Que horas meu pacote chega?'
         print(model.predict(doc,q))
         {'answer': 'entreque hoje 9 horas', 'start': 11, 'end': 14, 'confidence': 0.18028255351242078, 'document': ['Seu',
          'pacote', 'tem', 'o', 'código', 'de', 'rastreio', '12345.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entregue', 'hoje', '9', 'hora
         s.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entreque', 'pelo', 'mensageiro', 'Roberto.', 'Você', 'pode', 'ligar', 'para', '4020-
         1460.', 'No', 'Suporte', 'é', 'no', '4020-1460.']}
 In [6]: g = 'Onde está minha encomenda?'
         print(model.predict(doc,q))
         {'answer': 'pacote será entregue pelo mensageiro Roberto.', 'start': 16, 'end': 21, 'confidence': 0.133946762776403
         52, 'document': ['Seu', 'pacote', 'tem', 'o', 'código', 'de', 'rastreio', '12345.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entre
         que', 'hoje', '9', 'horas.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entreque', 'pelo', 'mensageiro', 'Roberto.', 'Você', 'pode',
         'ligar', 'para', '4020-1460.', 'No', 'Suporte', 'é', 'no', '4020-1460.']}
In [12]: q = 'Preciso de suporte'
         print(model.predict(doc,q))
         {'answer': 'no telefone 4020-1460', 'start': 30, 'end': 32, 'confidence': 0.45155670729884584, 'document': ['Seu',
          'pacote', 'tem', 'o', 'código', 'de', 'rastreio', '12345.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entregue', 'hoje', '9', 'hora
         s.', 'Seu', 'pacote', 'será', 'entreque', 'pelo', 'mensageiro', 'Roberto.', 'Você', 'pode', 'ligar', 'para', '4020-
         1460.', 'No', 'suporte', 'é', 'no', 'telefone', '4020-1460.']}
```



Conceitos de Linguagem:

- Morfologia: estrutura das palavras (Substantivo, Artigo, etc)
- Sintaxe: a forma em que as palavras são utilizadas (Sujeito, Verbo, etc)
- Semântica: Significado
- Pragmática: Significado no contexto
- ...



Linguagem vs Computação:

Morfologia, Sintaxe, Semântica, Pragmática...

Corpus: Conjunto de textos estruturados (http://comet.fflch.usp.br/corporaportugues). Conjunto de textos.

Annotations: Qualquer tag que marque uma característica dos elementos

Tokenization: Em sentenças/palavras



Word Embedding

3 Documentos: _

Número	Texto
0	Comprei um jogo ontem de manhã.
1	João assistiu ao jogo do Cruzeiro ontem.
2	Ontem e hoje eu trabalhei, ontem não dormi.

Dicionário:

0	comprei	6	joão	12	e
1	um	100	assistiu,	13	hoje
2	jogo	8	ao	14	eu
3	ontem	9	jogo,	15	trabalhei
4	de	10	do	16	não
5	manhã	11	cruzeiro	17	dormi

Documento 1: [0, 0, 0, 1, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0]



Análise morfológica

"... estudar cada uma das diversas palavras em uma frase independentemente, visando sua classe gramatical":

No exemplo "A Wikipédia é uma enciclopédia livre."

- A é um artigo definido.
- Wikipédia é um substantivo próprio derivado simples.
- é é um verbo na terceira pessoa do singular, no presente do indicativo.
- uma é um artigo indefinido.
- enciclopédia é um substantivo comum derivado simples.
- livre é um adjetivo.

Forma mais genérica de aprendizado



Stemização

"... reduzir palavras flexionadas (ou às vezes derivadas) ao seu tronco (stem)..."

Stemização

Removedor de Sufixos da Lingua Portuguesa - RSLP

```
import nltk
from nltk.stem import RSLPStemmer
stemmer = nltk.stem.RSLPStemmer()
```

```
palavras = ['copiar', 'copiando', 'copiado']
for palavra in palavras:
    print(palavra, stemmer.stem(palavra))
```

```
copiar copi
copiando copi
copiado copi
```



Lematização

"... representar as palavras através do infinitivo dos verbos e masculino singular dos substantivos e adjetivos.."

Alternativa - https://pt.wikipedia.org/wiki/Hunspell

Lematização

```
import hunspell
dic = 'hunspell/pt BR.dic'
aff = 'hunspell/pt BR.aff'
dic hunspell = hunspell.HunSpell(dic, aff)
palavras = ['copiar', 'copiando', 'copiado']
for palayra in palayras:
    print(dic hunspell.stem(palavra))
[b'copiar']
[b'copiar']
[b'copiar']
```



Frequencia de termo... Exemplo simples

```
for i in sorted(idx_sentencas_importantes):
    print(sentencas[i])
    print()
```

32.912 VIDAS PERDIDAS: julho foi o mês com mais mortes por Covid-19 no Brasil

Drauzio lembrou que, apesar das recomendações de cientistas sobre a necessidade de isolamento para conter a dissem inação do vírus, houve "contradição" nas orientações dadas à população pelos governos estaduais e o federal.

O médico também listou o fato de que um remédio que não tem eficácia comprovada contra a Covid-19 foi "apregoado" como a "salvacão" contra a doenca.

"Pode ser que, quando chegue essa vacina, ela não vá ser tão necessária quanto é agora, porque pode ser que, até m etade do ano que vem, você vai ter já uma epidemia mais arrefecida".

Imunidade contra o coronavírus: tire dúvidas sobre como anticorpos e células T atuam contra a Covid-19

"Contra os vírus, a imunidade mais importante é a celular, não é a humoral [de anticorpos]", explicou Drauzio.

O famoso TF-IDF

```
TFIDF score for term i in document j = TF(i,j) * IDF(i) where IDF = Inverse \ Document \ Frequency TF = Term \ Frequency TF(i,j) = \frac{\text{Term i frequency in document } j}{\text{Total words in document } j} IDF(i) = \log_2 \left( \frac{\text{Total documents}}{\text{documents with term i}} \right) and t = Term
```

i = Document

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



- Em um conversa com um amigo é comum você tentar completar frases
 - E como você faz isso?
 - Tendo algum conhecimento sobre o assunto(tópico) e conhecendo que palavras(termos) pode encaixar
 - Utilizando IA é o mesmo
- Utilizamos aqui PLN Processamento de Linguagem Natural
 - Tópico: Latent Semantic Analysis, ou seja, semântica: num sistema linguístico, o componente do sentido das palavras e da interpretação das sentenças e dos enunciados.
 - Hidratar as mãos... (Parte do corpo humano)
 - Abriu mãos do seus direitos... (Direito)
 - Cobrado mão de obra (Construção)



Tópicos...

Topic Modeling: é uma técnica de mineração de texto que provê métodos para identificar recorrência de palavras chaves.

Essa recorrência por si só revelam tópicos que poderiam aparecer em um dado documento.

Em um sistema **não supervisionado** você pode encontrar um grupo de palavras de um dado documento: Tópico

Um documento pode se relacionar com diferentes temas

Mesmo regido no contrato abriu mão de cobrar os 15% sobre a mão de obra...



Tópicos...

E como criamos tópicos?

Existem várias técnicas desde um simples Bag of Words, Latent Semantic Analysis, Skip-gram, etc



Latent Semantic Analysis

		Α			=		U	ı		X		S		2	X		Vt		
	d1	d2	d3	d4		f1	f2	f3	f4		f1	f2	f3	f4	Г	d1	d2	d3	d4
a	6	7	1	0	,	0.24	-0.51	0.08	0.06	f1	23.1	0	0	0	f1	0.37	0.38	0.65	0.53
b	8	6	0	1	1	0.25	-0.54	-0.64	-0.23	f2	0	14.3	0	0	f2	-0.55	-0.63	0.37	0.38
С	6	9	8	5		0.58	-0.28	0.57	0.13	f3	0	0	3.5	0	f3	-0.69	0.59	0.27	-0.21
d	0	1	8	8		0.42	0.37	0.16	-0.68	f4	0	0	0	1.5	f4	0.26	-0.29	0.59	-0.69
е	2	0	9	7		0.44	0.34	-0.24	0.66					-	- 10				
f	2	0	7	7		0.39	0.29	-0.40	-0.09										

Relevância palavra por tópico

Relevância documento por tópico

Algebra... Fatoração(Decomposição), no caso A Decomposição em Valores Singulares LSA = SDV em texto SVD = Matemática

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



```
experiencias = [line.rstrip() for line in open('experiencias.csv')]
stopwords = set(w.rstrip() for w in open('stopwords pt br.txt'))
def my tokenizer(s):
    s = s.lower()
    tokens = nltk.tokenize.word tokenize(s) # divide frase em palavras (tokens)
    # tokens = [wordnet stem.stem(t) for t in tokens] # faz o stem das palavras
    tokens = [t for t in tokens if t not in stopwords] # remove stopwords
    tokens = [t for t in tokens if not any(c.isdigit() for c in t)] # remove numeros"
    return tokens
palayra indice map = {}
current index = 0
todos tokens = []
todas experiencias = []
indice palayra map = []
error count = 0
for experiencia in experiencias:
    try:
        experiencia = experiencia.encode('ascii', 'ignore').decode('utf-8')
        todas experiencias.append(experiencia)
        tokens = my tokenizer(experiencia)
        todos tokens.append(tokens)
        for token in tokens:
            if token not in palayra indice map:
                palavra indice map[token] = current index
                current index += 1
                indice palayra map.append(token)
    except Exception as e:
        print(e)
        print(experiencia)
        error count += 1
```

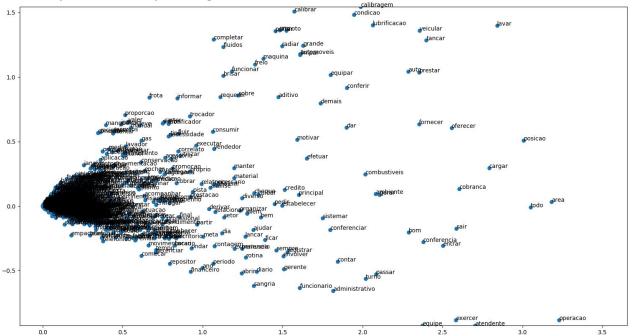
Um exemplo simples de aplicação...

```
# matriz de input: A
def tokens to vector(tokens):
    x = np.zeros(len(palavra indice map))
    for t in tokens:
        i = palayra indice map[t]
        x[i] = 1
    return x
N = len(todos tokens)
D = len(palavra indice map)
X = np.zeros((D, N))
for tokens in todos tokens:
    X[:,i] = tokens to vector(tokens)
    i += 1
def main():
    svd = TruncatedSVD()
    Z = svd.fit transform(X)
    plt.scatter(Z[:,0], Z[:,1])
    for i in range(D):
        plt.annotate(s=indice palavra map[i], xy=(Z[i, 0], Z[i, 1]))
    plt.show()
```

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



Um exemplo simples de aplicação...





Mergulhando mais em tópicos (contexto/assunto)

word2vec

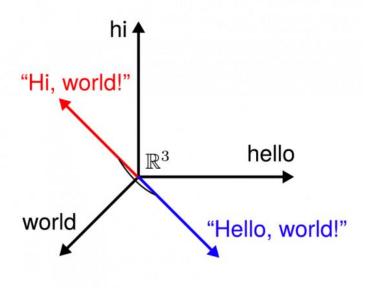
Algoritmo que usa redes neurais para aprender a associações de um grande número de documentos.

Uma vez treinada pode encontrar palavras similares ou sugerir palavras adicionais na escrita.

Utiliza o que chamamos de distância de cossenos.



word2vec



Cosine Similarity

Exemplo



Exemplo... word2vec

08719635)]

print(model.wv.most similar(positive=['java']))

model = gensim.models.Word2Vec.load('modelo anuncio vagas.pkl')

```
[('j2ee', 0.8667133450508118), ('php', 0.8459796905517578), ('jee', 0.8373323082923889), ('javascript', 0.81123435
49728394), ('ee', 0.8088476657867432), ('swing', 0.7752840518951416), ('powerbuilder', 0.7746198177337646), ('j2se
', 0.774611234664917), ('javaee', 0.774280309677124), ('vb', 0.7732024192810059)]

print(model.wv.most_similar(positive=['assistente', 'pedreiro'], negative=['adiministrativo']))

[('pintor', 0.36449509859085083), ('vestir', 0.36332792043685913), ('servente', 0.3597457706928253), ('carpinteira
r', 0.3361269235610962), ('pl', 0.3312763571739197), ('transp', 0.312492698431015), ('forrar', 0.306959122419357
3), ('gruir', 0.30652686953544617), ('jaguari', 0.30394673347473145), ('iii', 0.30104881525039673)]

print(model.wv.most_similar(positive=['assistente', 'pedreiro']))

[('servente', 0.5887385606765747), ('opdg', 0.5872374773025513), ('jaguari', 0.5812460780143738), ('adiministrativ')
```

o', 0.5793720483779907), ('assitente', 0.5682974457740784), ('recepcionsita', 0.5682178735733032), ('piracaia', 0.5660809278488159), ('carpinteirar', 0.5653356313705444), ('assistende', 0.5608928203582764), ('janaina', 0.5503593



Vários nomes... muitas interseções

NLU: Natural Language Understanding

Semântica / Análise de Sentimento / Sintática

NLG: Natural Language Generation

Question & Answer / GPT3 - Generative Pre-trained Transformer 3



Estado da arte

- Transformers
 - "RNNs, Transformers do not require that the sequential data be processed in order"
- BERT Bidirectional Encoder Representations from Transformers
 - Google
 - https://github.com/neuralmind-ai/portuguese-bert
- GTP3
 - o OpenIA
 - <u>https://qpt3examples.com/</u>



Exemplo... QA

```
model = load model()
doc = '''
Eu me acho mais inteligente que a professora porque eu passei de ano e ela continuou no mesmo.
É tempo perdido!
Ora, professora, porque eu moro em apartamento e a senhora deixou bem claro que era lição de CASA!
Querer eu quero, mas a minha mãe falou que depois da aula era para eu ir direto para casa!
q = 'Joãozinho por que você se achama mais intelegiente que a professora?'
print(model.predict(doc,q))
{'answer': 'porque eu passei de ano e ela continuou no mesmo', 'start': 8, 'end': 17, 'confidence': 0.505766773520
8815, 'document': ['Eu', 'me', 'acho', 'mais', 'inteligente', 'que', 'a', 'professora', 'porque', 'eu', 'passei',
'de', 'ano', 'e', 'ela', 'continuou', 'no', 'mesmo.', 'É', 'tempo', 'perdido!', 'Ora,', 'professora,', 'porque', '
eu', 'moro', 'em', 'apartamento', 'e', 'a', 'senhora', 'deixou', 'bem', 'claro', 'que', 'era', 'lição', 'de', 'CAS
A!', 'Querer', 'eu', 'quero,', 'mas', 'a', 'minha', 'mãe', 'falou', 'que', 'depois', 'da', 'aula', 'era', 'para',
'eu', 'ir', 'direto', 'para', 'casa!']}
q = ' -Joãozinho qual é o tempo da frase? :Eu procuro um homem fiel.'
print(model.predict(doc,q))
{'answer': 'tempo perdido!', 'start': 19, 'end': 20, 'confidence': 0.40853993553775664, 'document': ['Eu', 'me', '
acho', 'mais', 'inteligente', 'que', 'a', 'professora', 'porque', 'eu', 'passei', 'de', 'ano', 'e', 'ela', 'contin
uou', 'no', 'mesmo.', 'É', 'tempo', 'perdido!', 'Ora,', 'professora,', 'porque', 'eu', 'moro', 'em', 'apartamento
', 'e', 'a', 'senhora', 'deixou', 'bem', 'claro', 'que', 'era', 'licão', 'de', 'CASA!', 'Querer', 'eu', 'quero,',
'mas', 'a', 'minha', 'mãe', 'falou', 'que', 'depois', 'da', 'aula', 'era', 'para', 'eu', 'ir', 'direto', 'para', '
casa!'l}
```



Artificial intelligence can improve sales by four times compared to some human employees

"... Our findings show when people don't know about the use of artificial intelligence (AI) chatbots they are four times more effective at selling products than inexperienced workers, but when customers know the conversational partner is not a human, they are curt and purchase less because they think the bot is less knowledgeable and less empathetic..."





What's Cooking? Google VideoBERT Predicts Recipes

"... Model text and video representation... Given a few video frames that include a bowl of flour and cocoa powder, VideoBERT can speculate that the following video frames might involve baking a brownie or cupcake... Technically predicting missing word tokens or video

Input text

"Cut the steak into pieces."

Retrieved centroid



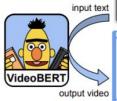
Retrieved centroid

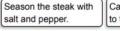


"Cut the carrots into pieces."









Carefully place the steak | Flip the steak to the to the pan.

Now let it rest and enjoy the delicious steak























to pieces."

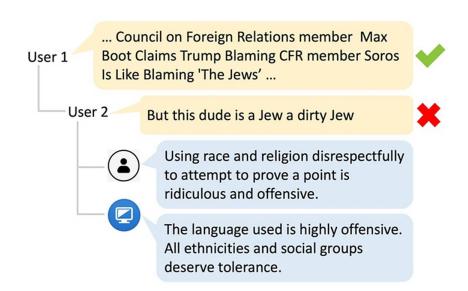
thin slices."

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



NLP Techniques to Intervene in Online Hate Speech

"... NLP Techniques to Intervene in Online Hate Speech ... main goal of this research is to investigate if we can automatically generate hate speech intervention comments ..."





Developer uses drone and AI to find and recognize SOS messages

Here's a cool story of drones being used for good! A developer is using aerial images taken with a drone, a DJI Mavic Pro (DJI, Amazon) in combination with artificial intelligence (AI) software to recognize SOS messages painted on the streets in Puerto Rico

On September 20, 2017, Hurricane Maria struck my home, Puerto Rico. After surviving the record-breaking Category 5 storm and being personally affected by its aftermath, I decided I was going to make it my mission to create technology that could help mitigate the impact hurricanes have on our island.

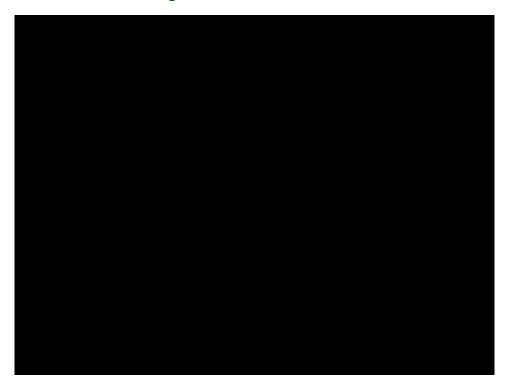






Geena Davis announces 'Spellcheck for Bias' tool to redress gender imbalance in movies

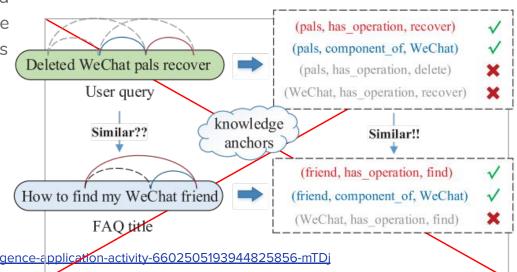
"... 'Spellcheck for Bias' tool to redress gender imbalance in movies ... analyse scripts and reveal unconscious biases ... determine the percentages of characters' "gender, race, LGBTQIA [and] disabilities ..."





FAQ-based Question Answering via Knowledge Anchors

"... framework for FAQ-based QA to better questions and retrieve understand more appropriate answers ... knowledge graph construction, query anchoring and query-document matching knowledge anchors to precisely capture the core semantics



19/11/14 - https://www.linkedin.com/posts/thiago-kuma_artificialintelligence-application-activity-6602505193944825856-mTDj

Inteligência Artificial ao alcance de todos.



DIALOGPT : Large-Scale Generative Pre-trainingfor Conversational Response Generation

"... tunable neural conversa-tional response generation model ... extracted from Reddit comment chains ..."

source	Response						
who is the first president of the	George Washington						
United States? what is the boiling point of	I think it's about 212 F.						
water? which one is bigger, sun or	The sun.						
moon? which animal has black and	A black and white						
white stripes?	striped cat.						

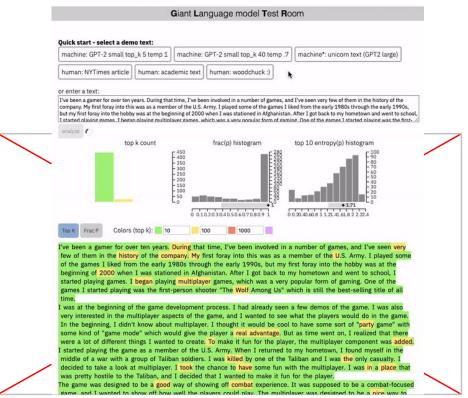


Catching a Unicorn with GLTR: A tool to detect automatically generated text

"... fake news detecting ... identify machine-generated text is through a neat combination of statistical analysis and visualizations that are made for a given piece of text ..."

Referência unicorn:

https://openai.com/blog/better-language-model s/#sample1



19/12/16 - https://www.linkedin.com/posts/thiago-kuma_artificialintelligence-application-activity-6612280697245716480-8VeJ



Visual Dialogue State Tracking for Question Generation

"... GuessWhat? ... visual dialogue state tracking (VDST) based method for question generation "



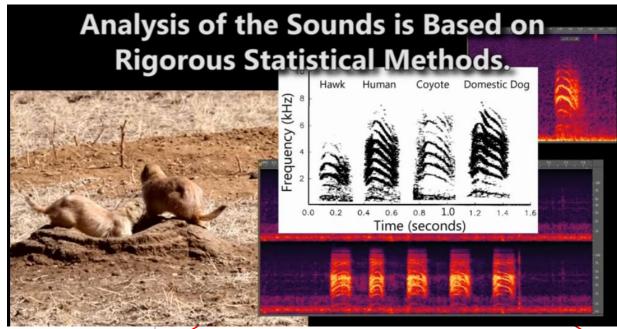
19/12/19 - https://www.linkedin.com/posts/thiago-kuma_artificialintelligence-application-activity-6613361420853628928-DLz2



helping people have great relationships with animals

"... to translate dog body language and sounds

to English ..."



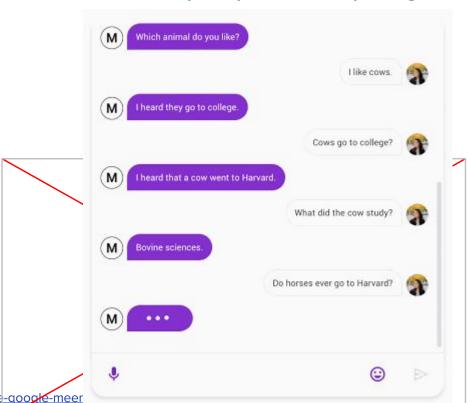
20/01/27 - https://www.linkedin.com/posts/thiago-kuma_artificialintelligence-activity-6627864927065432064-Ye7M



Google working on human-like chatbots that contextually respond to anything

"... multi-turn open-domainchatbot trained end-to-end on data mined andfiltered from public domain social media con-versations ... Meena executes a multi-turn joke in an open-domain setting ..."

Harvard > Hayvard (Hay = Feno)





Referências

https://pt.wikipedia.org/wiki/An%C3%A1lise_morfol%C3%B3gica

https://pt.wikipedia.org/wiki/Stemiza%C3%A7%C3%A3o

https://www.ime.usp.br/~slago/IA-pln.pdf

https://www.oreilly.com/library/view/natural-language-annotation/97814493326 93/ch01.html

Muito obrigado!



Inteligência Artificial ao alcance de todos.

www.escolalivre-ia.com.br