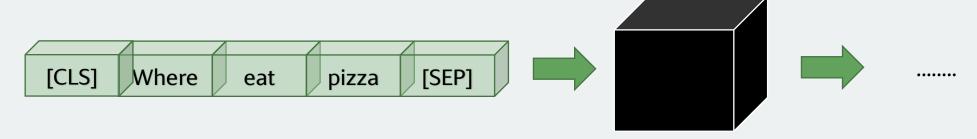
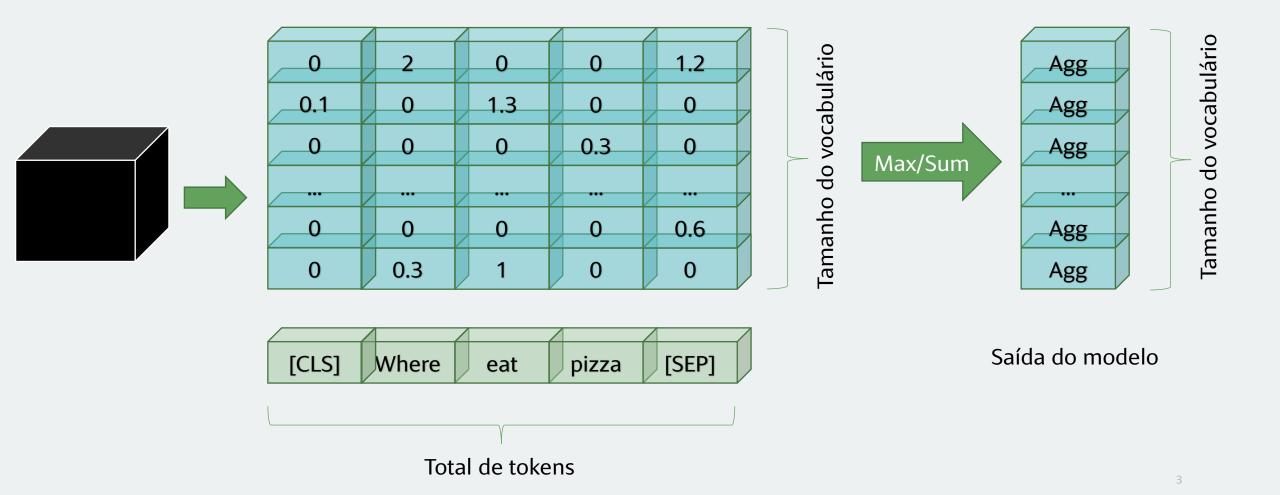
Notebook – Splade

Conceitos do exercício

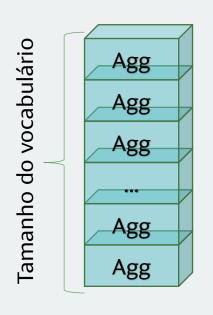


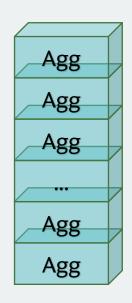
Texto de entrada

Conceitos do exercício



Conceitos do exercício





Query

Documento

Score(d, q) = produto escalar entre d e q

No SpladeV2 os elementos do vetor da query são {0, 1}.

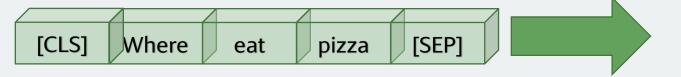
- ⇒ Se o corpus for pequeno, dá pra guardar a matriz de documento e resolver com uma multiplicação de matrizes.
- ⇒ Se o corpus for grande, dá pra resolver com um índice invertido guardando como chave o token (ou token_id) e a lista de documento e score do documento

Problemas e soluções no desenvolvimento

1. Resultado da primeira simulação era nDCG = 0.0000

Solução: Eu estava gerando os textos sem os tokens [CLS] e [SEP]



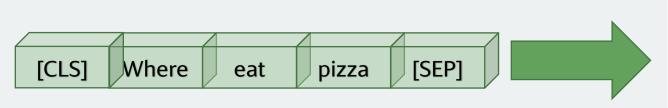


anywhere best cafe country culture eat eating famous farm favorite food habitat headquarters hotel location locations murphy pie pizza place places restaurant restaurants shop that venue visit where

Problemas e soluções no desenvolvimento

2. naver/splade_v2_distil estava gerando resultado nada a ver:

Solução após ver caderno do Pedro Gabriel: Usar DistilBertTokenizer e DistilBertForMaskedLM (ou usar os AutoModels...)



BertTokenizer BertForMaskedLM

```
('\overline{a}', tensor(0.0004)),
                                                       ('5', tensor(0.5233)),
                          ('C', tensor(0.4884)),
                                                       ('3', tensor(0.8806)),
('ষা', tensor(0.1958)),
                          ('あ', tensor(0.4602)),
                                                       ('a', tensor(0.4128)),
('\(\bar{4}\), tensor(0.6900)),
                          ('&', tensor(0.5440)),
                                                       ('i', tensor(0.2532)),
('स', tensor(0.1393)),
                          ('L', tensor(0.1255)),
                                                             tensor(0.3629)),
                          ('西', tensor(0.0173)),
('ol', tensor(0.7554)),
                                                             tensor(0.8841)),
('to', tensor(0.5658)),
                          ('m', tensor(0.1367)),
                                                             tensor(0.5743)),
('ੀ', tensor(0.3767)),
                          ('60T', tensor(0.2874)),
                                                       ('¬', tensor(0.1146)),
('or, tensor(0.7418)),
                          ('山', tensor(0.4996)),
                                                       ('a', tensor(0.1561)),
('I', tensor(0.1557)),
                          ('ω', tensor(0.8778)),
                                                       ('a', tensor(0.0676)),
('0°, tensor(0.6785)),
                          ('ш', tensor(0.0894)),
                                                       ('a', tensor(0.1247)),
('অ', tensor(0.2900)),
                          ('ഖ'. tensor(0.3731)),
                                                       ('Θ', tensor(0.3174)),
('আ', tensor(0.3225)),
                          ('oπ', tensor(0.2420)),
                                                       ('s', tensor(0.2280)),
('ই', tensor(0.6525)),
                          ('d', tensor(0.3318)),
                                                       ('ò', tensor(0.1788)),
('장'. tensor(0.2975)),
                          ('o", tensor(0.4002)),
                                                       ('a', tensor(0.2981)),
('不' +----/0 2004\\
```

Truques de código que funcionaram

Ordenar o dataset antes de indexar e usar fp16 (ideia de Marcos Piau) diminui o tempo de processamento

Resultados interessantes/inesperados

A ordem dos fatores altera o resultado:

where eat pizza: anywhere best cafe country culture eat eating famous farm favorite food habitat headquarters hotel location locations murphy pie pizza place places restaurant restaurants shop that venue visit where

pizza where eat: cafe country culture eat eating famous food habitat headquarters hotel italy location locations menu murphy pie pizza place places position restaurant restaurants venue where

Resultados interessantes/inesperados

Muitos tokens são extraídos do CLS/SEP (where eat pizza)

Com contribuição do CLS/SEP: anywhere baker best booth bowl cafe church city country culture dave diner dish domino don eat eating eden famous farm favorite find food foods garden habitat headquarters hotel hut italy joe kitchen location locations meat murphy pie pizza place places restaurant restaurants sandwich shop store that variety venue visit website where york

Sem contribuição do CLS/SEP: anywhere best cafe country culture eat eating famous farm favorite food habitat headquarters hotel location locations murphy pie pizza place places restaurant restaurants shop that venue visit where

Resultados interessantes/inesperados

Mas os tokens extraídos do CLS/SEP parece não ser muito relevantes

naver/splade-cocondenser-ensembledistil	nDCG@10
Multiplicação matricial, fp32	De 0,7290 para 0,7276
Índice, fp16	De 0,7269 para 0,7242

=> Apesar de reduzir o tamanho do índice, é uma redução singela (de 242,1 MB para 235,6 MB). Espera-se uma redução na latência.

Resultados

Método	nDCG@10	
BM25 (Aula 5)	0,5956	
BM25 doc. original + expansão (Aula 5)	0,6719	
Implementação busca densa (Aula6)	0,3322	
Resultados desta aula - naver/splade-cocondenser-ensembledistil		
max, f16, índice	<mark>0,7269</mark>	
max, f16, índice, sem contrib. SEP e CLS	<mark>0,7242</mark>	
max, f32, matriz	0,7290	
max, f32, índice	0,7282	
sum, f32, matriz	0,1921	
sum, f16, índice	0,1931	

Tópico para discussão

- 1. A implementação usando a função SUM como agregação deu um resultado muito ruim.
- 2. Calcular o score conforme proposto no SPLADEv2 piorou os resultados.
- 3. Parece que a melhor combinação foi a função agregação MAX (SPLADEv2) com o score calculado conforme SPLADEv1.

Faz sentido isso? Ou foi algum bug no desenvolvimento?

Obrigado

Leandro Carísio carisio@gmail.com