Buscador Denso

Monique Monteiro

moniquelouise@gmail.com



Conceitos importantes

Dense retriever

Uso de representações contínuas e densas

Expectativa de preservação da semântica



Problemas e soluções encontrados no desenvolvimento

- Alta sensibilidade do finetuning do modelo a hiperparâmetros como:
 - Tamanho do batch
 - Tamanho máximo da sequência
 - Taxa de aprendizagem
 - Learning rate scheduler
- Solução:
 - hiperparâmetros utilizados pelo Leandro

Hiperparâmetros comuns a todos os experimentos

• Número de épocas: 18

• Tamanho do *batch*: 32

• Pooling: [CLS] token



Resultados – similaridade por produto escalar

LR	Scheduler	Validation loss	NDCG@10	Max length	Approx. KNN	K
1e-5	Linear	0,0590	0.28552	512	-	-
2e-5	Cosine	0,0372	0.4186	256	-	-
2e-5	Cosine	0,0372	0.4186	256	hnswlib	-
2e-5	Cosine	0,0372	0.403	256	Manual	5
2e-5	Cosine	0,0372	0.334	256	Manual	50

Resumo dos principais resultados

Esperados

- Approximate Nearest Neighbors
 - Quanto maior o número de clusters, pior o resultado final

Interessantes/inesperados

- Variações mínimas na loss de validação impactam diretamente métrica final
- Clusterização com 400 clusters não concluiu
 - Tempo proibitivo de processamento (Kmeans scikitlearn)
- Implementação do HNSWLIB por padrão é busca exaustiva
 - Implementação "caixa-preta" com parâmetros pouco intuitivos