بازيابي پيشرفته اطلاعات

مدرس: دکتر بیگی

شماره گروه: ۵

تهیه کنندگان: نیما جمالی – سپهر فعلی – سینا کاظمی



گزارش فاز سوم پروژه

فهرست مطالب

خوشهبندى	۲
پیش پرداز <i>ش اخب</i> ار	۲
پیش پردارس به بهر فضای TF-IDF	· Y
فضاى Word2Vec	۵
جمع بندی مشاهدات	٨
بیادهسازی خزنده، واکشی اطلاعات مقالات و PAGERANK	١٠
نحوهی تقسیم وظایف	١٠
نيما جمالي	١.
سپهر فعلی	١.
سینا کاظمی	١.
مراجع	11

خوشەبندى

در این بخش، پس از پیش پردازش کلمات، دو فضای برداری TF-IDF و Word2Vec را ایجاد می کنیم و سپس خوشه بندی های GMM ، K-means و سلسله مراتبی جمع کننده را انجام می دهیم.

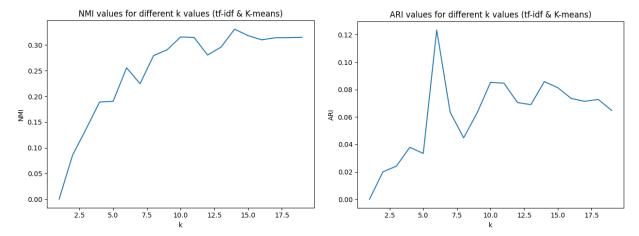
پیش پردازش اخبار

ابتدا کلاسی به نام News می سازیم که هر خبر را به آبجکتی از این کلاس تبدیل می کنیم و تمامی اخبار را به صورت یک آرایه از این کلاس ذخیره می کنیم. سپس در تابع initialize_data برای هر خبر، قسمت موضوع و خلاصه ی آن را جدا می کنیم و به تابعی که در فاز اول پروژه برای پیش پردازش متون فارسی استفاده شد، پاس می دهیم. از آنجا که TFidfVectorizer مستندات را به صورت آرایه ای از کلمات جدا شده ورودی می گیرند، ورودی مناسب هر کدام در این تابع محاسبه می شوند.

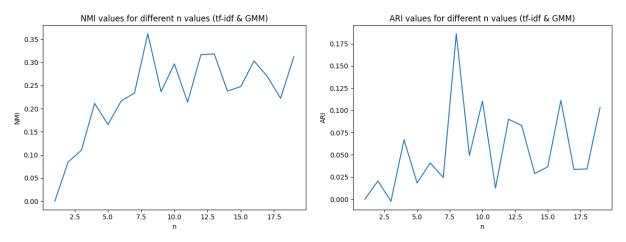
فضای TF-IDF

تابع tf_idf_initializer خروجی تابع قسمت قبل را به عنوان ورودی می گیرد و با استفاده از کتابخانه ی آماده ی هایتون، فضای برداری مد نظر را ایجاد می کند. توابع مورد نیاز برای خوشه بندی ها نیز با استفاده از کتابخانه ی ARI پایتون، فضای برداری مد نظر را ایجاد می کند. توابع مورد نیاز برای خوشه بندی های مختلف استفاده شده اند. برای هر یک از دسته بنده ایک تابع با نام [Cluster's name] ایجاد شده است که یک متغیر boolean ورودی می گیرد و در صورتی که مقدار آن True باشد، بهترین پارامتر را محاسبه می کند. بهترین پارامتر را پارامتری در نظر گرفتیم که بیشترین مقدار ARI را تولید می کند. سپس حاصل این دسته بندی را ذخیره می کند، و در صورتی که boolean گفته شده برابر با False باشد، با توجه به اینکه قبلا بهترین پارامتر به دست آمده و حاصل ذخیره شده است، حاصل خوشه بندی را لود می کند و همان طور که در صورت پروژه گفته شده، در یک فایل ۲۵۷ به همراه لینک خبر ذخیره می کند. این فایل ها به پیوست پروژه ارسال شده اند. البته باید اشاره کرد که چون ابعاد ماتریس GMM برای پردازش می کند. این فایل ها به پیوست پروژه ارسال شده از که کرد که چون ابعاد ماتریس GMM برای پردازش مورت می گیرد. همچنین با توجه به این که خروجی GMM هر بار متفائت است، بهترین نتیجه بعد از چند بار اجرا ذخیره شده است. در خوشه بندی سلسله مراتبی هم GMM عملکرد بهتری نسبت به سایر موارد داشت.

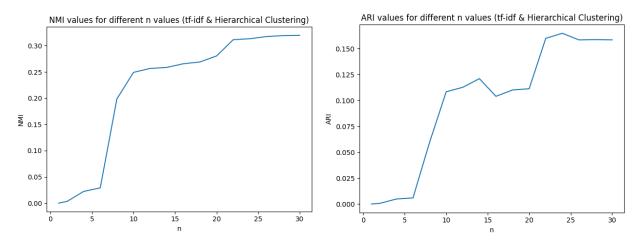
علاوه بر این تابعی به نام visualize و جود دارد که نتایج هر خوشه بندی را در دو بعد مجسم سازی می کند، که نتایج آن در تصاویر بعدی قابل مشاهده اند.



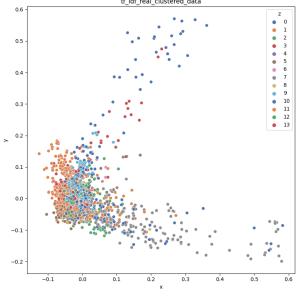
K-means و ARI برای پارامترهای مختلف، تحت خوشه بندی ARI و ARI تصویر (1.16 ± 0.000)



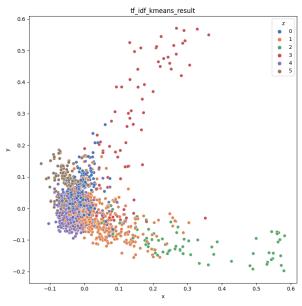
تصویر ۲: نمودار ARI و NMI برای پارامترهای مختلف، تحت خوشهبندی GMM



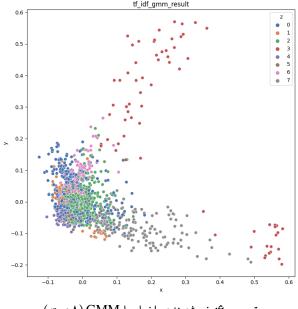
تصویر ۳: نمودار ARI و NMI برای پارامترهای مختلف، تحت خوشهبندی Hierarchical



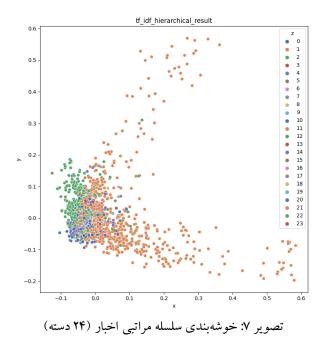
تصویر ۴: خوشهبندی اصلی اخبار (۱۴ دسته)



تصویر ۵: خوشهبندی اخبار با K-means (۶ دسته)

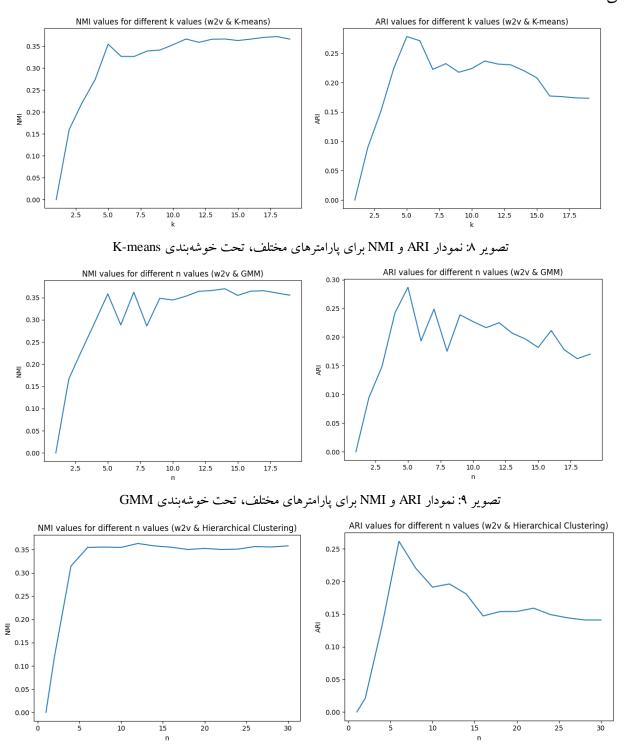


تصویر ۶: خوشهبندی اخبار با GMM (۸دسته)

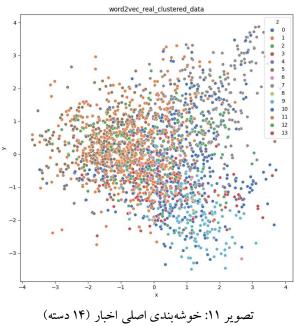


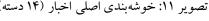
فضاى Word2Vec

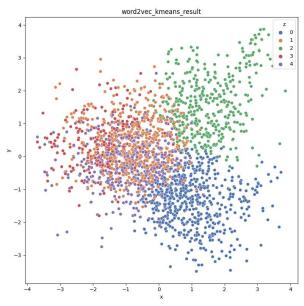
این بخش نیز مشابه بخش قبل پیاده شدهاست و تعداد iterationها برابر با ۱۰۰ اختیار شدهاست. مانند بخش قبل از توابع مشابه برای به دست آوردن بهترین پارامترها استفاده می کنیم. البته شایان ذکر است که دیگر برای GMM نیازی به کاهش بعد نداریم و همچنین ward linkage بهترین نتیجه را برای الگوریتم خوشهبندی hierarchical به دست می دهد.



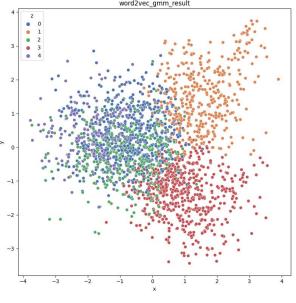
تصویر ۱۰: نمودار ARI و NMI برای پارامترهای مختلف، تحت خوشهبندی Hierarchical



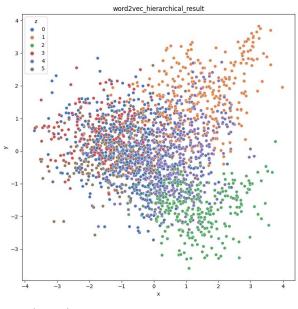




تصویر ۱۲: خوشهبندی اخبار با K-means (۵ دسته)



تصویر ۱۳: خوشهبندی اخبار با GMM (۵ دسته)



تصویر ۱۴: خوشهبندی سلسله مراتبی اخبار (۶ دسته)

جمع بندى مشاهدات

همان طور که در نمودارهای قسمتهای قبل مشخص است، عملکرد Word2Vec بهتر از TF-IDF بوده و معیارهای ارزیابی آن بالاترند. در میان دسته بندها، ARI دسته بند GMM بهتر به نظر می رسد، ولی باید توجه داشت که این نتیجه بعد از چند بار اجرا به دست آمده است، در حالی که خوشه بندی سلسله مراتبی با average linkage در فضای برداری

tf-idf همیشه ARI برابر با ۱۶ درصد دارد که از میانگین اجراهای GMM بهتر است. همچنین از آنجا که دستهبندی اصلی تصاویر احتمالاً خیلی دقیق نبوده، معیارها نسبتا پایین هستند اما در مجموع عملکرد فضای Word2Vec بهتر بودهاست. در جدول زیر بهترین پارامترها برای هر خوشهبندی و دو معیار ارزیابی آنها بهازای آن پارامترها آمدهاست.

	K-means			GMM			Hierarchical		
	Params	ARI	NMI	Params	ARI	NMI	Params	ARI	NMI
TF-IDF	k = 6	0.1234	0.2557	n = 8	0.1862	0.3618	n = 24	0.165	0.3133
W2V	k = 5	0.2777	0.351	n = 5	0.2867	0.3583	n = 6	0.2616	0.3547

جدول ۱: خلاصهی نتایج مشاهده شده برای بهترین پارامترها

خروجی کل این بخش نیز در پوشهی phase3_outputs ذخیره شدهاست.

🔊 tf-idf-agglomerative	2/10/2021 5:52 PM	Microsoft Excel Co	300 KB
	2/8/2021 6:30 PM	KMP - MPEG Movi	18 KB
🕼 tf-idf-gmm	2/10/2021 5:44 PM	Microsoft Excel Co	299 KB
🔛 tf-idf-gmm	2/6/2021 8:49 PM	KMP - MPEG Movi	18 KB
1 tf-idf-kmeans	2/10/2021 5:40 PM	Microsoft Excel Co	299 KB
	2/8/2021 5:04 PM	KMP - MPEG Movi	9 KB
🔊 w2v-agglomerative	2/10/2021 6:27 PM	Microsoft Excel Co	299 KB
	2/8/2021 6:11 PM	KMP - MPEG Movi	18 KB
🔊 w2v-gmm	2/10/2021 6:24 PM	Microsoft Excel Co	299 KB
iii w2v-gmm iii	2/8/2021 5:34 PM	KMP - MPEG Movi	18 KB
w2v-kmeans	2/10/2021 6:19 PM	Microsoft Excel Co	299 KB
w2v-kmeans	2/8/2021 6:40 PM	KMP - MPEG Movi	9 KB

تصویر ۱۵: خروجی های csv خوشه بندی ها

پیاده سازی خزنده، واکشی اطلاعات مقالات و PageRank

این بخش از مستند در فایل ژوپیتر crawl.ipynb که ضمیمه شدهاست، آمده است.

نحوهى تقسيم وظايف

وظایف اختصاص یافته به هر فرد به شرح زیر بود:

نيما جمالي

۱- پیادهسازی فضاهای TF-IDF و Word2Vec

۲- یافتن بهترین پارامترها

۳- پیادهسازی الگوریتمهای خوشهبندی و معیارهای ارزیابی

۴- رسم نمودارها بر حسب پارامترها

سپهر فعلی

۱- پیش پردازش متون فارسی

۲- مجسمسازی دادهها

۳- ذخیره فایلها به فرمت csv

PageRank مرتبسازی بر اساس

سينا كاظمى

۱- پیادهسازی خزشگر

yson ذخيرهسازى فايل

۳- بررسی عدم تکرار در مقالات

۴- پیادهسازی تابع PageRank



- $[1] \ https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.feature_extraction.text.TfidfVectorizer.html$
- [2] https://radimrehurek.com/gensim/models/word2vec.html
- [3] https://en.m.wikipedia.org/wiki/PageRank