#Pythonda #DATA #Analizi alətləri part 11 – [#Matplotlib](https://www.linkedin.com/feed/hashtag/?keywords=matplotlib&highlightedUpdateUrns=urn%3Ali%3Aactivity%3A7040561065700519936) ilə əməliyyatlar - part 3 Hissə 2. Bu yazının əvvəlində   
Qrafikin [#Legend](https://www.linkedin.com/feed/hashtag/?keywords=legend&highlightedUpdateUrns=urn%3Ali%3Aactivity%3A7040561065700519936) - yəni onun xətt, barchart, piechart və s. göstəricilərində rəng, simvol, scatter plot -da nöqtələr və s. kimi göstəriciləri açıqlayan matplotlib.legend sinifinin aşağıdakı parametr xüsusiyyətlərini öncəki hissədə açıqlayaraq ondan daha çox necə yararlanaca biləcəyimizi ifadə etməyə çalışdım. İndi isə gəlin buna praktiki hissədə baxaq.

Kitablardan və İnternetdən topladığım data ilə azərbaycanda işlənən adların hərflər üzrə paylanması və ahəng qanunu üzərindən onların mənşəyinin Azərbaycan dili olub olmamasına nəzər yetirdim və sizinlə yekun göstəriciləri paylaşacam. Belə ki, Scanning və Scrapping mövzusuna daha sonra keçid edəcəyim üçün əsas mənbənin scrapping edilməsini bir mövzu olaraq daha sonra ətraflı sizinlə paylaşacağam.

Datanı özüm qurduğum üçün (həqiqi lüğətdən almışam 😁 ), sütun adları uzun olsa da anlaşılabilənliyi əsas almışam:

1. Hərflər
2. Kişi Adlarının Hərf Üzrə Sayı
3. Kişi Adlarından Ahəng Qanununa Uyğun Olanların Sayı
4. Kişi Adlarından Ahəng Qanununa Uyğun Olmayanların Sayı
5. Qadın Adlarının Hərf Üzrə Sayı
6. Qadın Adlarından Ahəng Qanununa Uyğun Olanların Sayı
7. Qadın Adlarından Ahəng Qanununa Uyğun Olmayanların Sayı
8. Ümumi Adların Hərf Üzrə Sayı
9. Ümumi Adlardan Ahəng Qanununa Uyğun Olanların Sayı
10. Ümumi Adlardan Ahəng Qanununa Uyğun Olmayanların Sayı

Ahəng qanunu ilə işləməyimin əsas səbəbi onun bir ifadə ilə desək, “Türk dillərinin dəmir qanunu” olaraq görülməsidir. Sözün mənşəyi baxımından ahəng qanuna tabe olması onun milli bir mənşəyə sahib olması və ya alınma olmadığını göstərə bilər. (Təbii ki, bu da sözün alınma olub olmaması ilə bağlı göstəricilərdən sadəcə biridir. #Filoloqlar və #linqivistiklər istəsələr bu yazını məndən alıb bir məqalə kimi genişləndirə üzərində çalışa bilərlər. Mən sadəcə bunun üzərində həvəskar bir çalışma aparmışam.) Beləliklə sözün alınma olub-olmamasını geri qaytaran bir funksiya yazdım və data prepearing, cleaning, -ə başladım. Nəticədə 11 025 ədəd ad alındığını gördüm və bunun az ola biləcəyini düşünərək əlavə araşdırmağa ehtiyac olduğunu anladım. Beləliklə, lüğətin üzərində çalışaraq mətndən adları çıxardım və onları sortlaşdırıb duplikat-təkrarlanan adları çıxardaraq data -nı emal etdim. 16 233 ad ilə yekunlaşdırdım. Öncəki hissədə qeyd etdiyim legend parametrlərini bu hissədə vizuallaşdıraraq praktiki cəhətdən ifadə etdim. Növbəti yazılarda kateqorik dəyişənlərə uyğun qrafikləri ifadə edəcəyim üçün bu yazıda yalnız line plot istifadə etdim. Kodlarda şərhlərdən istifadə etmədən yazdım çünki öncəki hissədə artıq bu parametrik göstəricilərin nə işə yaradığı və necə ifadə edildiyi haqqında məlumat vermişəm. Praktiki qrafiklərdə vizualların ifadəsində Hərşeyin gözoxşayan olmasındansa parametrlərin legenddə istifadəsinin legend – açıqlamasına necə təsir etdiyini göstərməyə çalışmışam.

Ümid edirəm, bu yazıdan faydalanar və razı qalarsınız. Nəzəri qeydləri daha müfəssəl olaraq və detalları ilə #PDF -ə yazmışam. #dataanalizi və dataset ilə digər əməliyyatlar zamanı burdan çıxardığınız düşüncə və ideyaların sizə çox kömək olacağına əminəm. Konstruktiv və daha yaxşı tətbiq oluna biləcək fikirlərinizi şərhlərdə bildirsəniz çox sevinərəm. @Data Science Earth

#filologiya #linqivistika #dilçilik #Azərbaycandili #adlarlüğəti #deeplearning #machinelearning #dataanalitikası #analysis #datascience