

Data Analysis

Final Project

Navid Adib 810100283

فهرست

| 1 | چکیده |
|----|--------------------------------------|
| 2 | بخش ۲ جمع آوری دیتا |
| | مقدمه: |
| | جمع آوری اطلاعات یک محصول: |
| 2 | ليست محصو لات صفحه search: |
| 4 | بخش سوم: پیش پردازش و تمیزسازی دیتا. |
| 7 | بخش چهارم: مصورسازی و تحلیل EDA: |
| 10 | بخش ششم: روش های طبقه بندی |
| 10 | طبقه بند logistic regression: |
| 10 | طبقه بند SVM: |
| 11 | طبقه بند Decision Tree: |
| 11 | طبقه بند KNN: |
| 11 | طبقه بند Random forest regression: |
| 12 | طبقه بند perceptron: |
| | طبقه بند mlpclassifier: |
| | جمع بندی: |
| | |

چکیده

هدف این پروژه کشف روابطی بین پارامترهای یک mouse و قیمت آن می باشد. لذا ابتدا دیتا را با نوشتن یک crawler از سایت amazon جمع آوری کردیم و آن را ابتدا تمیز و پیش پردازش کردیم و با رسم نمودار به بررسی روابط بین مشخصات مهم یک mouse پرداختیم و ویژگی های مهم را استخراج کردیم و سپس از مدل ها معروف یادگیری ماشین برای پیش بینی قیمت این محصول استفاده کردیم.

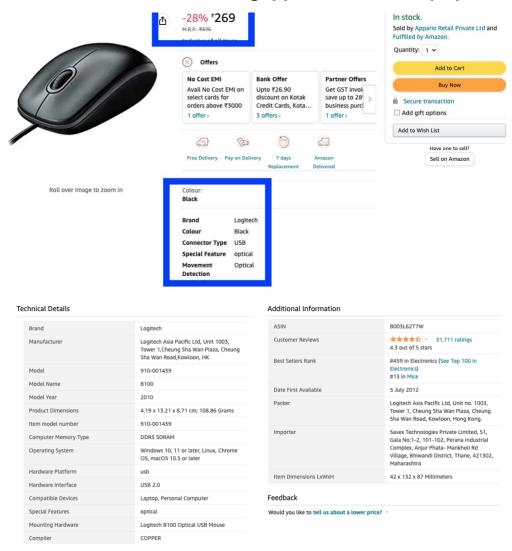
بخش ۲ جمع آوری دیتا

مقدمه:

در این بخش از سایت آمازون اطلاعات مربوط به محصولات mouse را جمع آوری کردیم.

جمع آوری اطلاعات یک محصول:

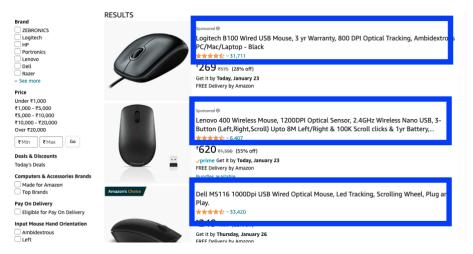
یک صفحه محصول در سایت Amazon به شکل زیر می باشد.



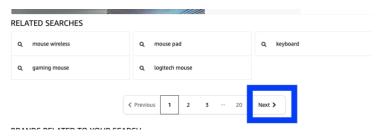
لذا تابعی به نام oneProductExtraction.py نوشتیم که این اطلاعات را به کمک bs4 استخراج کند.

ليست محصولات صفحه search:

در این بخش لیست link های موجود در صفحه search را پیدا کرده و به تابع قسمت قبل داده تا وارد تک تک این صفحات شود و از آن ها اطلاعات را استخراج کند.



و در نهایت بر روی (button (next کلیک کند تا لیست جدید محصولات ظاهر شود.



در پیاده سازی به علت نوسانات اینترنت و block شدن ip توسط خود سایت amazon از try و except استفاده کردیم تا با خطا مواجه نشویم و اطلاعات را تا جایی که بدست آمده ذخیره کنیم. همچنین یکی از مشکلات اصلی این بود که ویژگی های موجود برای هر محصول در بعض های موجود نبود و نیاز است آن ها را در نظر گرفت. در نهایت اطلاعات را با هم concatenate کرده و به mouse-data.csv رسیدیم.

بخش سوم: پیش پردازش و تمیزسازی دیتا

ابتدا dataframe را لود كرده و آن را باهم مي بينيم.



ستون ها عبارتند از: detection technology, number of items, weight, country و price موجود است. در special و title موجود است. در feature و detection technology, number of items, weight, country اطلاعاتی نهفته است که می توان از آن ها ستون های دیگری ایجاد کرد و یا بعضی از مقادیر nan را مقدار دهی کرد. وضعیت فعلی این data frame به شکل زیر است.



ستون number of item ریادی دارد و با دستور value_counts میبینیم که همه آن ها یک عدد است و لذا این ستون را drop می کنیم.

همچنین نمونه های تکراری را با دستور drop_duplicate حذف کردیم. و متوجه شدیم تعداد null زیادی از آن ها تکراری بوده. همچنین چون لیبل اصلی قیمت است باید null نباشد و آن هایی که shall هستند را حذف کردیم. همچنین تمام ستون ها را به حالت lowercase می بریم. در آخر تابعی نوشتین که از ستون special feature و title و special feature بودن و ... را استخراج کند. خلاصه این تابع را در زیر ملاحظه می کنید.

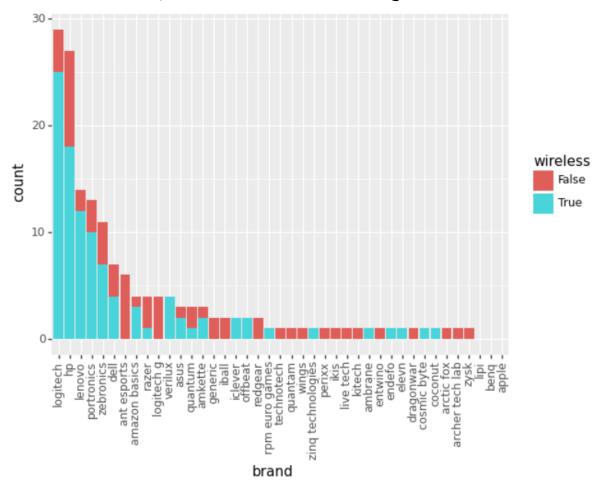
```
tractFeature(data):
= data.copy()
['wireless']=False
['usb']=False
['bluetooth']=False
['ergonomic']=False
['portable']=False
['soundless']=False
['led_ligths']=False
['rechargeable']=False
['lightweight']=False
['programmable_button']=False
r ind in df.index:
  feature = str(df['specialFeature'][ind])
  title = str(df['title'][ind])
 connTech = str(df['connectivityTechnology'][ind])
 df['wireless'][ind]
                                = feature.find('wireless')>-1 or title.find('wireless')>-1 or cont
 df['usb'][ind]
                                 = feature.find('usb')>-1 or title.find('usb')>-1 or connTech.find
 df['bluetooth']
                                = feature.find('bluetooth')>-1 or title.find('bluetooth')>-1 or co
 df['ergonomic'][ind]
                                = feature.find('ergonomic')>-1 or title.find('ergonomic')>-1
 df['portable'][ind]
                                 = feature.find('portable')>-1 or title.find('portable')>-1
 df['soundless'][ind]
                                = feature.find('soundless')>-1 or title.find('soundless')>-1
 df['led_ligths'][ind]
                                 = feature.find('led lights')>-1 or title.find('led lights')>-1
 df['rechargeable'][ind]
                                 = feature.find('rechargeable')>-1 or title.find('rechargeable')>-
 df['lightweight'][ind]
                                 = feature.find('lightweight')>-1 or title.find('lightweight')>-1
 df['programmable_button'][ind] = feature.find('programmable buttons')>-1 or title.find('programmable buttons')
        if feature.find('optical')>-1 or title.find('optical')>-1:
            df['movementDetectionTechnology'][ind]='optical'
        if feature.find('laser')>-1 or title.find('laser')>-1:
            df['movementDetectionTechnology'][ind]='laser'
    df = df.drop(['specialFeature','connectivityTechnology','colour','country'],axis=1).reset_inde
    return(df)
df = extractFeature(df)
```

در مرحله بعدی type متغیر ها را تغییر داده و برای کاهش حجم اکثرا object ها را به category تبدیل کردیم. ستون price به علت داشتن کارکتر ',' نیاز به پردازش اختصاص داشت و ستون weight به شکل زیر بود.

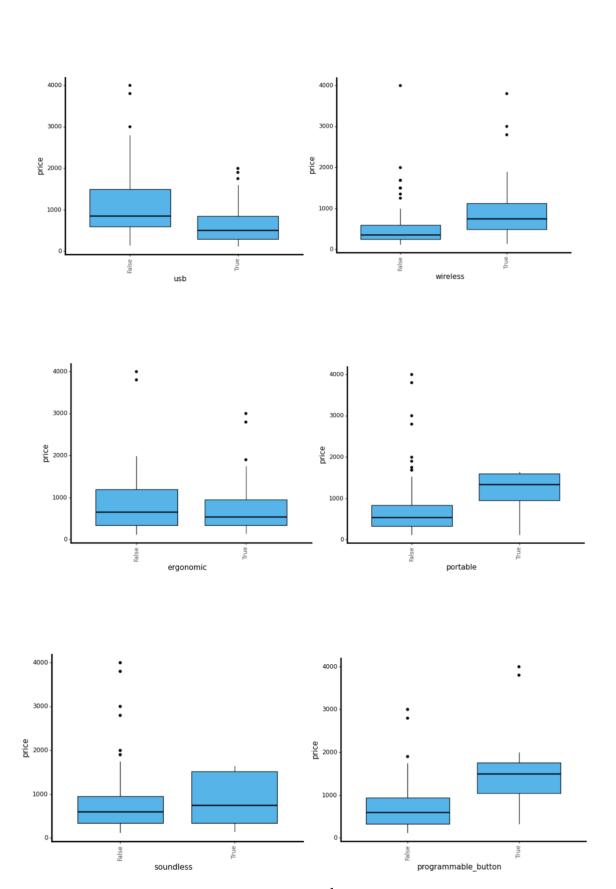
لذا نیاز بود g, Grams, kg را به عدد تبدیل کنیم. برای این منظور تابع $g_kg_to_number$ را نوشتیم و به کمک متد $g_kg_to_number$ و $g_kg_to_number$ آن را اجرا کردیم و خروجی را در شکل زیر ملاحظه می کنید.

بخش چهارم: مصورسازی و تحلیل EDA:

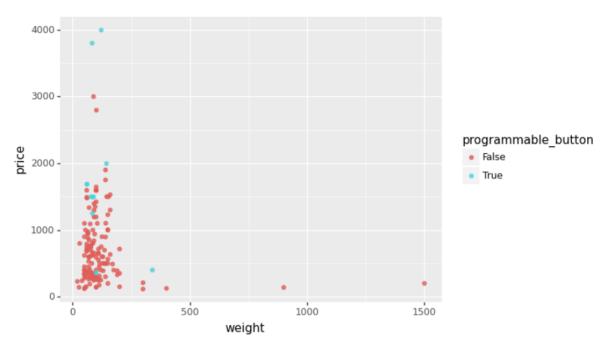
ابتدا داده ها را از نظر brand و نوع ارتباط آن ها به شکل زیر نمایش دادیم.



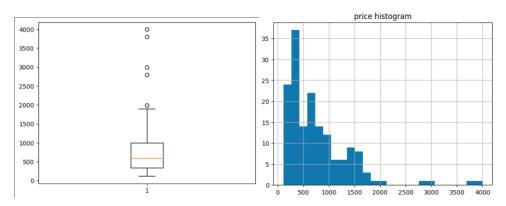
نتایج نشان میدهد brand های lenovo hp logitech ... بیشترین سهم از بازار را داشتند. و در این میان نوع ارتباط از طریق wireless سهم بیشتری را در اکثر برند ها دارد. از این نوع نمایش استفاده کردیم زیرا brand یک دیتا categorical می باشد و در چنین شرایط bar plot گزینه خوبی برای نمایش است. از نمایش boxplot برای یافتن اثر انواع ویژگی ها بر روی قیمت نمودار زیر را رسم کردیم.



نتایج نشان می دهد داشتن یک رابطه همبستگی مثبت بین قیمت و متغیر های programmable, soundless است. و رابطه همبستگی منفی با داشتن usb وجود دارد. در ادامه non programmable بین متغیر های numerical و قیمت را در دو دسته programmable و programmable رسم کردیم.



نتایج نشان میدهد عمده وزن کمتر از ۵۰۰ گرم است و داشتن خاصیت programable واقعا در افزایش قیمت تاثیر گذار است. در انتها توزیع قیمت را به تنهایی اراعه می دهیم.



طبق صورت مسئله پروژه نیاز است تا لیبل پیوسته را گسسته نمود لذا با توجه به median و histogram قیمت محصولات ترشلد را در ۴۰۰ قرار دادیم. و به دو لیبل high و low رسیدیم.

بخش ششم: روش های طبقه بندی

طبقه بند logistic regression

در این بخش از k-fold cross validation برای اعتبار سنجی مدل باk=1 استفاده کردیم. همچنین از k-fold cross validation به صورت متوالی و در یک standard scaler استفاده کردیم. همچنین hyperparameter c در مدل logistic regression را به ازای مقادیر مختلف تست کرده و بهترین را قرار دادیم. نتایج را در زیر ملاحظه میکنید.

طبقه بند SVM:

در این طبقه بند نیز به ازای c های مختلف و همچنین kernel های مختلف تمام مراحل آموزش و اعتبار سنجی را انجام دادیم و بهترین نتیجه مطابق شکل زیر است. البته حالتی که از standard scaler استفاده نشود را نیز بررسی کردیم و متوجه شدیم نتایج در این حالت بهتر است.

طبقه بند Decision Tree

تمام مراحل فوق را این بار به ازای max depth ها مختلف تست کرده و نتایج به شکل زیر است.

طبقه بند KNN:

تمام مراحل فوق را این بار به ازای n_neighbors های مختلف تست کرده و نتایج به شکل زیر است.

ظبقه بند Random forest regression

تمام مراحل فوق را این بار به ازای max depth ها مختلف تست کرده و نتایج به شکل زیر است.

```
best accuracy of random forest with 8-hold cross validation is:

77.64880952380952 %

hyper parameter: max_depth = 3
------

fit_time  0.1870291829109192

score_time  0.02338549494743347

test_accuracy  0.7764880952380953

test_precision_weighted  0.7925550144300145

test_recall_weighted  0.7764880952380953

test_f1_weighted  0.7731552346338993
```

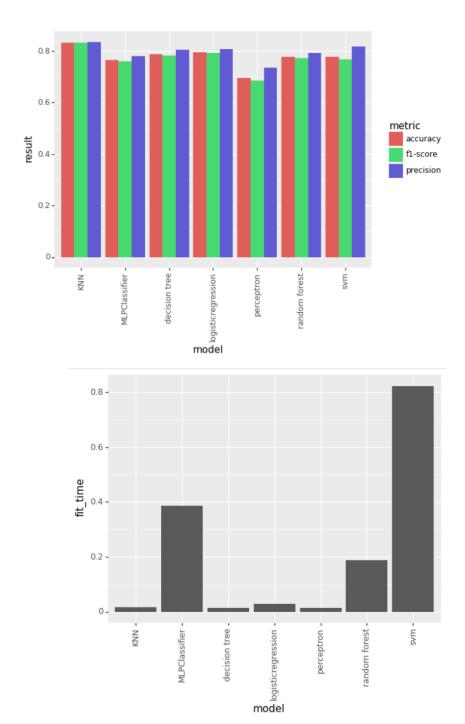
طبقه بند perceptron

طبقه بند mlpclassifier

به ازای تعداد لایه مخفی ۱،۲،۳ و تعداد نود های مختلف آن را بررسی کردم.

جمع بندی:

در نهایت متریک های بدست آمده را در نمودار زیر برای مدل های مختلف ملاحظه می کنید.



نتایج نشان میدهد مدل knn بهترین نتیجه را در سه متریک knn بدست اور ده است. همچنین در نمودار آخر ملاحظه می کنید زمان آموز knn از همه بیشتر بوده است.