

analyze_computer_prices_PDF_code

April 13, 2025

1 Phân tích doanh số bán máy tính xách tay trong năm 2024

GIẢ SỬ BẠN ĐANG LÀ NHÂN VIÊN PHÂN TÍCH DỮ LIỆU CỦA MỘT CÔNG TY BÁN MÁY TÍNH SÁCH TAY VÀ BẠN ĐANG PHÂN TÍCH VỀ DỮ LIỆU BÁN HÀNG CỦA CÔNG TY TRONG NĂM 2024

1.0.1 B1 : xác định vấn đề

```
[1]: # import thư viện
import numpy as np
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from random import randint
```

1.0.2 B2: Thu thập dữ liệu

```
[2]: # load dataset
data = pd.read_csv('C:\DATA\laptop_prices.csv')
data['LY price'] = data['Price ($)'] - 100
months = ["January", "February", "March", "April", "May", "June",
          "July", "August", "September", "October", "November", "December"]
months_of_df = []
for i in range(len(data)):
    months_of_df.append(months[randint(0, len(months)-1)])
data['months'] = months_of_df
data
```

```
[2]:
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU \
0	Apple	AMD Ryzen 3	64.0	512GB SSD	Nvidia GTX 1650
1	Razer	AMD Ryzen 7	4.0	1TB SSD	Nvidia RTX 3080
2	Asus	Intel i5	32.0	2TB SSD	Nvidia RTX 3060
3	Lenovo	Intel i5	4.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
4	Razer	Intel i3	4.0	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600
...
11766	Samsung	AMD Ryzen 7	16.0	512GB SSD	Integrated
11767	Samsung	Intel i7	8.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
11768	Samsung	Intel i7	8.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080

11769	Samsung	Intel i7	8.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
11770	Samsung	Intel i7	8.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080

	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg)	\
0	17.3	2560x1440	8.9	1.42	
1	14.0	1366x768	9.4	2.57	
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74	
3	13.3	1366x768	10.5	3.10	
4	16.0	3840x2160	5.7	3.38	
...
11766	13.3	1920x1080	7.5	1.48	
11767	17.3	2560x1440	6.4	2.45	
11768	17.3	2560x1440	6.4	2.45	
11769	17.3	2560x1440	6.4	2.45	
11770	17.3	2560x1440	6.4	2.45	

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October
...
11766	macOS	1067.13	967.13	January
11767	FreeDOS	1579.55	1479.55	November
11768	FreeDOS	1579.55	1479.55	May
11769	FreeDOS	1579.55	1479.55	July
11770	FreeDOS	1579.55	1479.55	October

[11771 rows x 13 columns]

```
[3]: # from sqlalchemy import create_engine
# engine = create_engine('postgresql://postgres:VIVIAN1982@localhost:5432/CS số 6 Phạm Văn Đồng')
# data.to_sql(name='doanh_so', con=engine, if_exists='replace', index=False)
```

```
[4]: # in ra 5 dòng đầu
data.head(5)
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU	\
0	Apple	AMD Ryzen 3	64.0	512GB SSD	Nvidia GTX 1650	
1	Razer	AMD Ryzen 7	4.0	1TB SSD	Nvidia RTX 3080	
2	Asus	Intel i5	32.0	2TB SSD	Nvidia RTX 3060	
3	Lenovo	Intel i5	4.0	256GB SSD	Nvidia RTX 3080	
4	Razer	Intel i3	4.0	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600	

Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg)	\
--------------------	------------	----------------------	-------------	---

0	17.3	2560x1440	8.9	1.42
1	14.0	1366x768	9.4	2.57
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74
3	13.3	1366x768	10.5	3.10
4	16.0	3840x2160	5.7	3.38

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October

```
[5]: # in ra 5 dòng cuối
data.tail(5)
```

```
[5]:      Brand      Processor  RAM (GB)  Storage      GPU \
11766 Samsung  AMD Ryzen 7      16.0  512GB SSD      Integrated
11767 Samsung    Intel i7       8.0  256GB SSD  Nvidia RTX 3080
11768 Samsung    Intel i7       8.0  256GB SSD  Nvidia RTX 3080
11769 Samsung    Intel i7       8.0  256GB SSD  Nvidia RTX 3080
11770 Samsung    Intel i7       8.0  256GB SSD  Nvidia RTX 3080
```

	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg) \
11766	13.3	1920x1080	7.5	1.48
11767	17.3	2560x1440	6.4	2.45
11768	17.3	2560x1440	6.4	2.45
11769	17.3	2560x1440	6.4	2.45
11770	17.3	2560x1440	6.4	2.45

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
11766	macOS	1067.13	967.13	January
11767	FreeDOS	1579.55	1479.55	November
11768	FreeDOS	1579.55	1479.55	May
11769	FreeDOS	1579.55	1479.55	July
11770	FreeDOS	1579.55	1479.55	October

```
[6]: # in ra thông tin tổng quát của dataframe
data.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 11771 entries, 0 to 11770
Data columns (total 13 columns):
#   Column      Non-Null Count  Dtype
---  -
0   Brand      11686 non-null  object
1   Processor  11727 non-null  object
2   RAM (GB)   11756 non-null  float64
```

3	Storage	11771 non-null	object
4	GPU	11771 non-null	object
5	Screen Size (inch)	11771 non-null	float64
6	Resolution	11771 non-null	object
7	Battery Life (hours)	11767 non-null	float64
8	Weight (kg)	11771 non-null	float64
9	Operating System	11766 non-null	object
10	Price (\$)	11771 non-null	float64
11	LY price	11771 non-null	float64
12	months	11771 non-null	object

dtypes: float64(6), object(7)

memory usage: 1.2+ MB

Tổng quát về dữ liệu - Dữ liệu được thu tập từ cơ sở dữ liệu về doanh số bán hàng của công ty trong năm 2024 bằng SQL - Tập dữ liệu nói về nhu cầu mua, sử dụng và xu hướng chọn mua máy laptop cá nhân của khách hàng trong 1 năm qua - Tập dữ liệu bao gồm những thông tin cơ bản sau: + dữ liệu có tổng cộng 11771 sample + dữ liệu có 13 feature (columns) bao gồm :

Brand : Nói về các hãng máy tính như Apple , MSI , asus ,

*Preocesser : chứa thông tin về các bộ xử lý của máy tính như AMD Ryzen , intel 3 , 5 ,

RAM (GB) : chứa thông tin về dung lượng ram mà máy tính có tính theo đơn vị GB

Storage : chứa thông tin về dung lượng ổ cứng và loại ổ cứng sử dụng SSD và HDD

*GPU : Chứa thông tin về các loại GPU của máy tính như Nvidia RTX 3080 , Nvidia RTX 31

Screen Size (inch) : chứa thông tin về kích thước của màn hình tính theo đơn vị inch

Resolution : Chứa thông tin về độ phân giải của màn hình , tức là độ nét của màn hình

*Battery Life (hours) : chứa thông tin về vòng đời bin của laptop tức là bin sẽ sử dụng

Weight (kg) : chứa thông tin về cân nặng của laptop

Operating System : nói về hệ điều hành của laptop như window , mas , linux , ...

Price (\$) : giá tiền bán của chiếc laptop đó

LY price : giá của laptop so với cùng kì năm ngoái

months : các tháng trong năm

+ *trong đó có 6 feature có kiểu dữ liệu float64 và có 7 feature có kiểu dữ liệu là object*

+ *tập dữ liệu sử dụng hết 1.2+ MB của bộ nhớ chính*

```
[7]: # in ra thông tin về chiều và cột
data.shape
```

[7]: (11771, 13)

1.0.3 B3 : Tiền xử lý dữ liệu

- xử lý các giá trị thiếu

```
[8]: # lấy ra tên các cột có giá trị thiếu
cot_co_gia_tri_null = data.columns[data.isnull().any()]
cot_co_gia_tri_null
```

```
[8]: Index(['Brand', 'Processor', 'RAM (GB)', 'Battery Life (hours)',
        'Operating System'],
        dtype='object')
```

```
[9]: # kiểm tra xem mỗi cột có bao nhiêu giá trị thiếu
data.isna().sum()
```

```
[9]: Brand                85
     Processor            44
     RAM (GB)             15
     Storage              0
     GPU                  0
     Screen Size (inch)   0
     Resolution           0
     Battery Life (hours)  4
     Weight (kg)          0
     Operating System      5
     Price ($)            0
     LY price             0
     months               0
     dtype: int64
```

Dữ liệu thiếu - Các cột có giá trị thiếu bao gồm : + Brand: 85 miss , Processer: 44 miss, RAM : 15 miss, Battery Life : 4 miss, Operating System : 5 miss

```
[10]: # xử lý các giá trị thiếu và bị null
for i in range(len(cot_co_gia_tri_null)):
    if(data[cot_co_gia_tri_null[i]].dtype == '0'):
        data[cot_co_gia_tri_null[i]].fillna(data[cot_co_gia_tri_null[i]].
        ↪mode()[0],inplace=True)
    elif(data[cot_co_gia_tri_null[i]].dtype == 'float'):
        data[cot_co_gia_tri_null[i]].fillna(data[cot_co_gia_tri_null[i]].
        ↪mean(),inplace=True)
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\490012484.py:4:

FutureWarning: A value is trying to be set on a copy of a DataFrame or Series through chained assignment using an inplace method.

The behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work because the intermediate object on which we are setting values always behaves as a copy.

For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.method({col: value}, inplace=True)' or df[col] = df[col].method(value) instead, to perform the operation inplace on the original object.

```
data[cot_co_gia_tri_null[i]].fillna(data[cot_co_gia_tri_null[i]].mode()[0],inplace=True)
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\490012484.py:6:
FutureWarning: A value is trying to be set on a copy of a DataFrame or Series through chained assignment using an inplace method.
The behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work because the intermediate object on which we are setting values always behaves as a copy.

For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.method({col: value}, inplace=True)' or df[col] = df[col].method(value) instead, to perform the operation inplace on the original object.

```
data[cot_co_gia_tri_null[i]].fillna(data[cot_co_gia_tri_null[i]].mean(),inplace=True)
```

```
[11]: data.isna().sum()
```

```
[11]: Brand          0
      Processor      0
      RAM (GB)       0
      Storage        0
      GPU            0
      Screen Size (inch) 0
      Resolution     0
      Battery Life (hours) 0
      Weight (kg)    0
      Operating System 0
      Price ($)      0
      LY price       0
      months         0
      dtype: int64
```

Dữ liệu thiếu đã được xử lý

- Xử lý các giá trị trùng lặp

```
[12]: # xóa đi các giá trị trùng lặp dữ lại giá trị đầu tiên
      data = data.drop_duplicates(keep='first')
      # kiểm tra giá trị trùng lặp
      data.duplicated().sum()
```

```
[12]: np.int64(0)
```

- Chuyển đổi kiểu dữ liệu

```
[13]: # chuyển đổi kiểu dữ liệu
      data['RAM (GB)'] = data['RAM (GB)'].astype('int')
      data.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
```

RangeIndex: 11771 entries, 0 to 11770

Data columns (total 13 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Brand	11771 non-null	object
1	Processor	11771 non-null	object
2	RAM (GB)	11771 non-null	int64
3	Storage	11771 non-null	object
4	GPU	11771 non-null	object
5	Screen Size (inch)	11771 non-null	float64
6	Resolution	11771 non-null	object
7	Battery Life (hours)	11771 non-null	float64
8	Weight (kg)	11771 non-null	float64
9	Operating System	11771 non-null	object
10	Price (\$)	11771 non-null	float64
11	LY price	11771 non-null	float64
12	months	11771 non-null	object

dtypes: float64(5), int64(1), object(7)

memory usage: 1.2+ MB

Chuyển đổi kiểu dữ liệu

Trong dữ liệu có cột RAM đang mang kiểu dữ liệu float (nhưng trên thực tế thì không có 32.5 RAM) nên phải chuyển từ float sang int để tránh sai sót*

- Chuẩn hóa dữ liệu
- Tạo các biến mới nếu cần

1.0.4 B4 : Khám phá dữ liệu

- các hàm dùng để khám phá dữ liệu

```
[14]: # tạo một list danh sách các màu
color_list = [
    "red", "blue", "green", "yellow", "purple",
    "orange", "pink", "brown", "gray", "cyan",
    "magenta", "lime", "indigo", "violet", "gold",
    "silver", "navy", "teal", "coral", "maroon"
]

# tạo list danh sách các màu của biến palette
palettes = [
    # Bộ màu mặc định (Categorical Palettes)
    "deep", "muted", "bright", "pastel", "dark", "colorblind",

    # Bộ màu Gradient (Sequential Palettes)
    "Blues", "Reds", "Greens", "coolwarm", "magma", "viridis"
]
```

```

# xây dựng hàm vẽ biểu đồ phân phối cho các biến dữ liệu định lượng
def ve_bieu_do_phan_phoi(so_hang,so_cot,ten_cac_cot,x_label,ten_bieu_do):
    fig,ax = plt.subplots(ncols=so_cot,nrows=so_hang,figsize=(20,10))
    index = 0
    for i in range(so_hang):
        for j in range(so_cot):
            try:
                sns.
                histplot(data[ten_cac_cot[index]],bins=20,ax=ax[i,j],color=color_list[index],kde=True)
            except:
                print(1)
            index+=1
        fig.suptitle(ten_bieu_do)
        fig.supxlabel(x_label)

# Xây dựng hàm vẽ biểu đồ cột về sản lượng bán theo từng hãng
def ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban(ten_cot,ten_bieu_do):
    df_cot = data[ten_cot].value_counts().reset_index().sort_values(by='count')
    ten = df_cot[ten_cot]
    values = df_cot['count']
    x_coordinate = [i for i in range(len(ten))]
    plt.figure(figsize=(20,5))
    sns.
    barplot(x=ten_cot,y='count',data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
    plt.title(ten_bieu_do + "\n")
    plt.xticks(rotation=45,ha='right');
    for x,y in zip(x_coordinate,values):
        plt.text(x-0.1,y+13,y)

# xây dựng hàm vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng bán hàng và doanh thu theo từng hãng
def ve_bieu_do_tron(ten_cot,ten_bieu_do):
    df_cot = data[ten_cot].value_counts().reset_index().sort_values(by='count')
    ten = df_cot[ten_cot]
    values = df_cot['count']
    percents = []
    for i in range(len(ten)):
        percent = (values[i]/(values.sum()))*100
        percents.append(float(percent))
    percents = sorted(percents,reverse=False)
    plt.pie(percents,labels=ten,autopct="%1.1f%%",colors=color_list[0:
    len(ten)]);
    plt.legend(loc="center left",bbox_to_anchor=(1.1,0.5))
    plt.title(ten_bieu_do)

# xây dựng hàm vẽ biểu đồ cột tổng doanh thu theo từng loại
def ve_bieu_do_cot_tong_doanh_thu(ten_cot,ten_bieu_do):

```



```

df_cot = data.groupby(ten_cot)["Price ($)"].sum().reset_index().
↪sort_values(by="Price ($)")
ten = df_cot[ten_cot]
values = df_cot['Price ($)']
x_coordinate = [i for i in range(len(ten))]
plt.figure(figsize=(20,5))
sns.barplot(x=ten_cot,y="Price_
↪($)",data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
plt.xticks(rotation=45,ha='right');
plt.title("Biểu đồ tổng doanh thu theo Brand")
for x,y in zip(x_coordinate,values):
    plt.text(x-0.25,y+100,str(round(y/1000000,2)) + " triệu đô")
plt.title(ten_bieu_do)

# xây dựng hàm vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm tổng doanh thu theo loại
def ve_bieu_do_phan_tram_tong_doanh_so(ten_cot,ten_bieu_do):
    df_cot = data.groupby(ten_cot)["Price ($)"].sum().reset_index().
    ↪sort_values(by="Price ($)")
    ten = df_cot[ten_cot]
    values = df_cot['Price ($)']
    percents = []
    for i in range(len(ten)):
        percent = (values[i]/(values.sum()))*100
        percents.append(float(percent))
    percents = sorted(percents,reverse=False)
    plt.pie(percents,labels=ten,autopct="%1.1f%%",colors=color_list[0:
    ↪len(ten)]);
    plt.title(ten_bieu_do)
    plt.legend(loc="center left",bbox_to_anchor=(1.1,0.5))

# xây dựng hàm để vẽ biểu đồ cột với nhiều giá trị cùng một lúc ( 1 x và nhiều_
↪y)
def
↪ve_nhieu_bieu_do_cot(danh_sach_ten_cot,ten_bieu_do,ten_cot_can_ve_theo,ds_gia_tri_ve_theo_c
↪
df_new = data[danh_sach_ten_cot]
df_melted = df_new.melt(id_vars=[ten_cot_can_ve_theo], var_name="Loại",
↪value_name="Giá trị")
df_melted = df_melted.sort_values(by='Giá trị')
plt.figure(figsize=(20, 5))
loai = df_melted["Loại"].value_counts().index.to_list()
sns.barplot(x=ten_cot_can_ve_theo, y="Giá trị", hue="Loại",
↪data=df_melted,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)],estimator=sum)
plt.xticks(rotation=45,ha='right')
plt.title(ten_bieu_do)
ds_df_tra_ve = []

```

```

    for i in range(len(ds_gia_tri_ve_theo_cot)):
        loc_theo_loai = df_melted[df_melted["Loại"] == loai[i]]
        values_count = loc_theo_loai.groupby(ten_cot_can_ve_theo)['Giá trị'].
↪sum().reset_index().sort_values(by='Giá trị')
        ds_df_tra_ve.append(values_count)
    return ds_df_tra_ve

# xây dựng hàm để vẽ biểu đồ đường trong nhiều trường hợp
def ve_bieu_do_duong(danh_sach_ten_cot,ten_cot_can_ve_theo,ten_bieu_do,dk):
    if(dk == "%"):
        df_new = data[danh_sach_ten_cot]
        df_melted = df_new.melt(id_vars=[ten_cot_can_ve_theo], var_name="Loại",
↪value_name="Giá trị")
        plt.figure(figsize=(20, 5))
        df_melted
        loai = df_melted["Loại"].value_counts().index.tolist()
        ds_marker = ['o','p','s','D','X']
        ds_loai = []
        for i in range(2):
            df_loai = df_melted[df_melted['Loại'] == loai[i]]
            group_theo_giaTri = df_loai.groupby(ten_cot_can_ve_theo)["Giá trị"].
↪sum()
            ten = group_theo_giaTri.index.tolist()
            values = group_theo_giaTri.values.tolist()
            ds_loai.append(values)
            plt.plot(ten,values,marker=ds_marker[i],ms=10,label=loai[i])
            x = [i for i in range(len(ten))]
            percent = ((np.array(ds_loai[0]) - np.array(ds_loai[1]))/np.
↪array(ds_loai[1]))*100
            index=0
            for x,y in zip(x,percent):
                plt.text(x,values[index]+100,str(round(abs(y),2))+"%")
                index+=1
            plt.title(ten_bieu_do)
            plt.legend()
            print(loai)
            return ten,percent
        elif(dk=="1"):
            plt.figure(figsize=(20, 5))
            df_new = data[danh_sach_ten_cot]
            sns.lineplot(x=ten_cot_can_ve_theo,y=danh_sach_ten_cot[1],data=df_new)
            plt.title(ten_bieu_do)
            plt.legend()
        elif(int(dk) > 1):
            df_new = data[danh_sach_ten_cot]
            df_melted = df_new.melt(id_vars=[ten_cot_can_ve_theo], var_name="Loại",
↪value_name="Giá trị")

```

```

plt.figure(figsize=(20, 5))
df_melted
loai = df_melted["Loại"].value_counts().index.to_list()
sns.lineplot(x=ten_cot_can_ve_theo,y="Giá",
↪tri",data=df_melted,hue='Loại',markers='D')
plt.title(ten_bieu_do)

# Hàm vẽ biểu đồ boxplot
def ve_bieu_do_box_plot(danh_sach_ten_cot,ten_bieu_do,hue):
    df = data[danh_sach_ten_cot]
    plt.figure(figsize=(20,5))
    sns.
↪boxplot(x=df[danh_sach_ten_cot[0]],y=df[danh_sach_ten_cot[1]],data=df,hue=hue,palette=palet
    plt.title(ten_bieu_do)
    plt.xticks(rotation=45,ha='right')
    plt.legend()

# Hàm vẽ biểu đồ violin plot
def ve_bieu_do_violin_plot(danh_sach_ten_cot,ten_bieu_do,hue):
    df = data[danh_sach_ten_cot]
    plt.figure(figsize=(20,5))
    sns.
↪violinplot(x=df[danh_sach_ten_cot[0]],y=df[danh_sach_ten_cot[1]],data=df,hue=hue,palette=pa
    plt.title(ten_bieu_do)
    plt.xticks(rotation=45,ha='right')
    plt.legend()

# Hàm để vẽ biểu đồ poinplot
def ve_bieu_do_poinplot(danh_sach_ten_cot,ten_bieu_do,hue):
    df = data[danh_sach_ten_cot]
    means = df.groupby(danh_sach_ten_cot[0])[danh_sach_ten_cot[1]].mean().
↪sort_values()
    order = means.sort_values().index
    plt.figure(figsize=(20,5))
    sns.
↪pointplot(x=danh_sach_ten_cot[0],y=danh_sach_ten_cot[1],data=df,hue=hue,
↪capsize=0.2,order=order)
    for ten,mean in enumerate(means):
        plt.text(ten,mean,round(mean,2))
    plt.title(ten_bieu_do)
    print(means)

```

- Khám phá dữ liệu định lượng

```

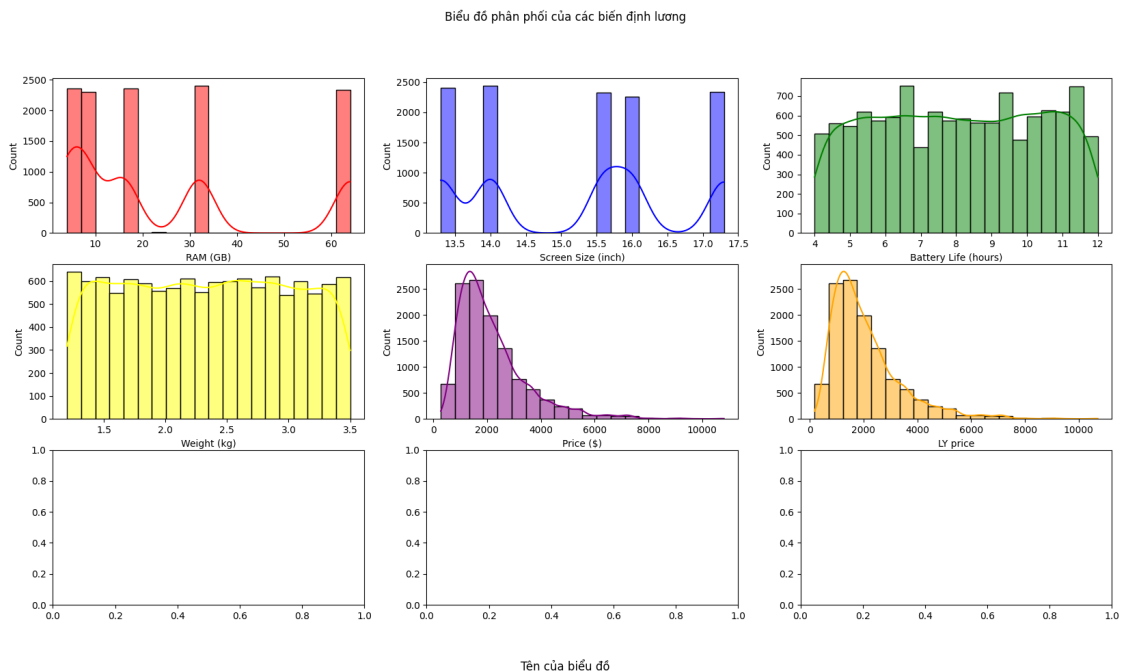
[15]: # lấy ra các cột có kiểu dữ liệu là int và float
cot_dinh_luong = data.select_dtypes(include=['int','float']).columns.to_list()
cot_dinh_luong

```

```
[15]: ['RAM (GB)',
       'Screen Size (inch)',
       'Battery Life (hours)',
       'Weight (kg)',
       'Price ($)',
       'LY price']
```

```
[16]: # vẽ biểu đồ phân phối của các biến định lượng
ve_bieu_do_phan_phoi(3,3,cot_dinh_luong,"Tên của biểu đồ","Biểu đồ phân phối_
↪ của các biến định lượng")
```

1
1
1



Phân tích biểu đồ phân phối của các biến numeric - Các biến numeric bao gồm 'RAM (GB)', 'Screen Size (inch)', 'Battery Life (hours)', 'Weight (kg)', 'Price (\$)', 'LY price' - Phân tích:

+ ta thấy đối với hai biến đầu tiên là RAM và screen size thì biểu đồ phân phối là biểu đồ đối với ram và 13,14,16,17 đối với screen size , nhưng trên thực tế ta thấy rằng đối với ram số mốc nhất định như ở trên vì vậy khi chúng ta chỉ quan sát đến những điểm đó ta thấy dữ liệu không chỗ nào thấp quá

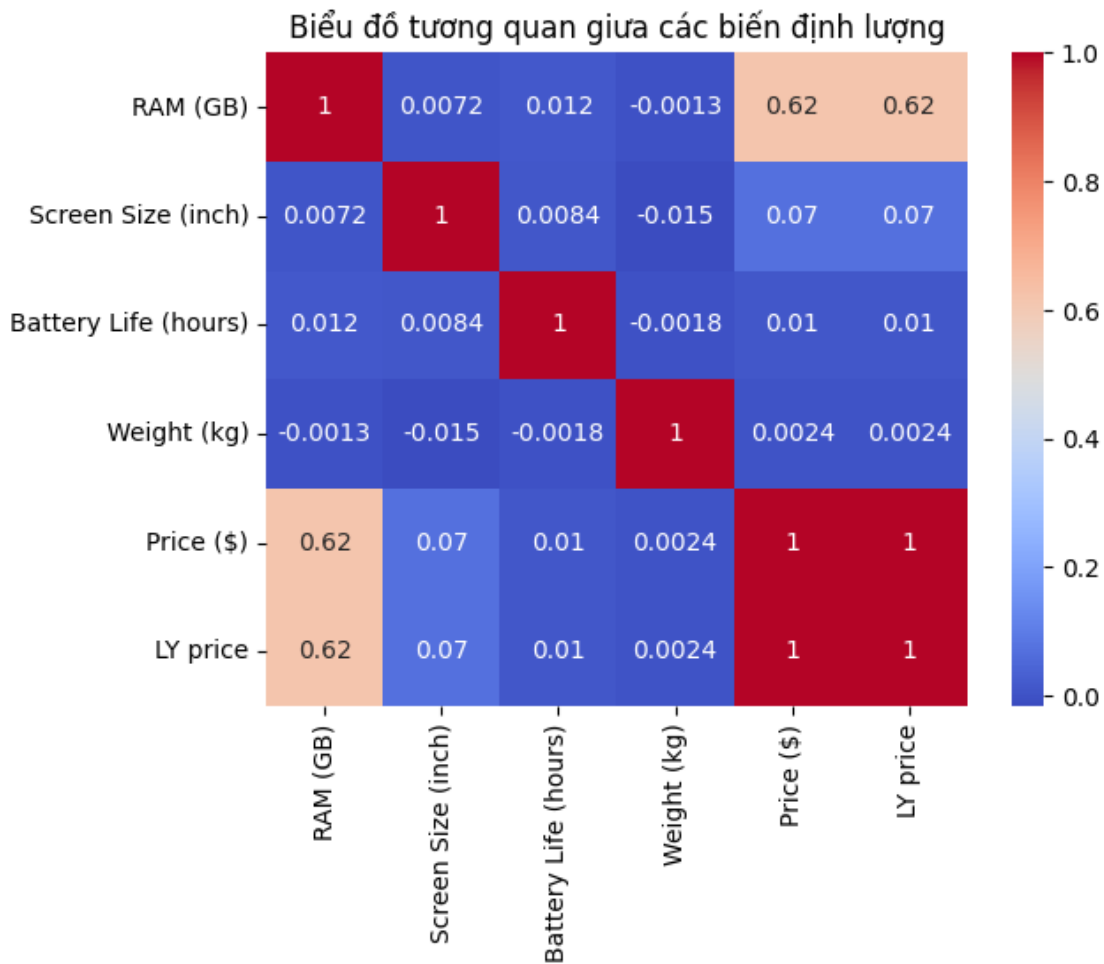
====>> : ta thấy rằng nhu cầu sử dụng của khách hàng với screen size và ram đều khá đều , đa phần họ sẽ chọn theo nhu cầu sử dụng của bản thân

+ đối với weight và battery thì thay thấy biểu đồ phân phối của chúng là biểu đồ phân phối là thông tin không có giá trị vì trên thực tế thì battery còn dựa vào thời gian sử dụng của

====>> : trên thực tế người ta thường không quan tâm đến những thông tin này khi mua máy + LY price và price : thấy thấy hai biểu đồ phân phối của hai feature này đều là hai biểu đồ phân phối chuẩn
 ====>> : nhu cầu sử dụng máy tính và giá của năm 2024 so với năm 2023 không thay đổi , khách hàng mua máy tính giá tầm vừa và rẻ , không nhiều khách hàng chịu bỏ số tiền lớn để mua laptop , Ta thấy được

```
[17]: # biểu đồ heatmap tương quan của các biến định lượng
sns.heatmap(data.select_dtypes(include=['int','float']).
            corr(),annot=True,cmap='coolwarm')
plt.title("Biểu đồ tương quan giữa các biến định lượng")
```

[17]: Text(0.5, 1.0, 'Biểu đồ tương quan giữa các biến định lượng')



Phân tích biểu đồ tương quan giữa các biến định lượng (Phục vụ cho Machine learning và AI)

- Ta thấy biểu đồ heatmap có sự tương quan rất là thấp đa phần chỉ là 0.06 .. , mức tương quan cao nhất cũng chỉ là 0.62

- từ đó ta thấy dữ liệu sẽ phù hợp hơn với những model phi tuyến như SVM , randomforest , ...

```
[18]: # sns.pairplot(data,hue='Brand')
```

```
[19]: # lấy ra các thống kê cơ bản
thong_ke = data.describe()
thong_ke
```

```
[19]:
```

	RAM (GB)	Screen Size (inch)	Battery Life (hours)	Weight (kg)	\
count	11771.000000	11771.000000	11771.000000	11771.000000	
mean	24.842069	15.212837	8.027569	2.341144	
std	21.748492	1.437200	2.304795	0.667838	
min	4.000000	13.300000	4.000000	1.200000	
25%	8.000000	14.000000	6.000000	1.760000	
50%	16.000000	15.600000	8.000000	2.340000	
75%	32.000000	16.000000	10.000000	2.910000	
max	64.000000	17.300000	12.000000	3.500000	

	Price (\$)	LY price
count	11771.000000	11771.000000
mean	2183.417665	2083.417665
std	1316.753596	1316.753596
min	279.570000	179.570000
25%	1272.185000	1172.185000
50%	1839.970000	1739.970000
75%	2698.015000	2598.015000
max	10807.880000	10707.880000

Phân tích thống kê mô tả (Descriptive Statistics)

Dưới đây là bảng thống kê mô tả cho tập dữ liệu laptop với 6 thuộc tính quan trọng:

Thuộc tính	Trung bình	Độ lệch chuẩn	Min	25%	50% (Median)	75%	Max
RAM (GB)	24.84	21.75	4.0	8.0	16.0	32.0	64.0
Screen Size (inch)	15.21	1.44	13.3	14.0	15.6	16.0	17.3
Battery Life (hrs)	8.03	2.30	4.0	6.0	8.0	10.0	12.0
Weight (kg)	2.34	0.67	1.2	1.76	2.34	2.91	3.5
Price () *	2083.42	1316.75	179.6	1172.2	1739.97	2598.0	10707.9
* 2183.42 1316.75 279.6 1272.2 1839.97 2698.0 10807.9 *							
*LYPrice()							

Phân tích dạng phân phối dữ liệu

- **RAM, Price, LY Price** có độ lệch lớn giữa mean và median, và max rất cao → phân phối lệch phải (right-skewed). Dữ liệu có thể chứa nhiều giá trị ngoại lai (outliers).

- **Screen Size** có mean median và std nhỏ → có xu hướng gần **phân phối chuẩn**.
- **Battery Life** và **Weight** cũng có phân phối tương đối cân đối, với độ lệch chuẩn thấp → có thể gần **phân phối chuẩn**.

Gợi ý: nên trực quan hóa với biểu đồ Histogram hoặc Boxplot để kiểm tra trực tiếp dạng phân phối.

Mức độ phân tán (Coefficient of Variation)

Hệ số biến thiên ($CV = \text{std} / \text{mean}$) giúp đánh giá mức độ phân tán tương đối:

Thuộc tính	CV	Đánh giá
RAM	0.87	Phân tán mạnh
Screen Size	0.095	Rất đồng đều
Battery Life	0.29	Phân tán trung bình
Weight	0.29	Phân tán trung bình
Price	0.60	Phân tán mạnh
LY Price	0.63	Phân tán mạnh

So sánh giữa các cột

- **RAM** và **Price**: Có khả năng tương quan dương. Máy RAM cao thường đi kèm giá cao.
- **Battery Life** và **Weight**: Có thể có quan hệ nghịch chiều – thiết bị nhẹ có thể ít pin hơn.
- **Price** và **LY Price**: Hai cột giá gần nhau và rất có thể có tương quan tuyến tính mạnh.
- **Screen Size** và **Weight**: Có thể màn hình to → máy nặng hơn. Nên kiểm tra qua biểu đồ scatter.

Gợi ý: - Dùng biểu đồ scatter để kiểm tra tương quan giữa các cặp biến liên tục. - Có thể tạo ma trận tương quan bằng `.corr()` để xem tổng quan các mối quan hệ.

Kết luận

- Các thuộc tính như **RAM**, **Price**, **LY Price** có độ phân tán lớn, chứa nhiều outlier → cần xử lý trước khi modeling.
- **Screen Size**, **Battery Life**, **Weight** có phân phối khá ổn định, phù hợp để đưa vào mô hình mà không cần biến đổi phức tạp.
- Nên tiếp tục phân tích tương quan và trực quan hóa để phát hiện mối quan hệ tiềm năng giữa các biến.
- Khám phá dữ liệu định tính

```
[20]: # lấy ra các cột có kiểu dữ liệu object
cot_dinh_tinh = data.select_dtypes(include=['O']).columns.to_list()
cot_dinh_tinh
```

```
[20]: ['Brand',
       'Processor',
       'Storage',
       'GPU',
       'Resolution',
       'Operating System',
       'months']
```

```
[21]: data.head()
```

```
[21]:      Brand      Processor  RAM (GB)      Storage      GPU \
0   Apple  AMD Ryzen 3      64  512GB SSD  Nvidia GTX 1650
1   Razer  AMD Ryzen 7       4    1TB SSD  Nvidia RTX 3080
2   Asus   Intel i5       32    2TB SSD  Nvidia RTX 3060
3  Lenovo  Intel i5       4   256GB SSD  Nvidia RTX 3080
4   Razer  Intel i3       4   256GB SSD  AMD Radeon RX 6600

      Screen Size (inch) Resolution  Battery Life (hours)  Weight (kg) \
0                17.3  2560x1440                8.9        1.42
1                14.0   1366x768                9.4        2.57
2                13.3  3840x2160                8.5        1.74
3                13.3   1366x768               10.5        3.10
4                16.0  3840x2160                5.7        3.38

      Operating System  Price ($)  LY price  months
0          FreeDOS      3997.07   3897.07  October
1           Linux      1355.78   1255.78  December
2          FreeDOS      2673.07   2573.07  October
3          Windows       751.17    651.17   August
4           Linux      2059.83   1959.83  October
```

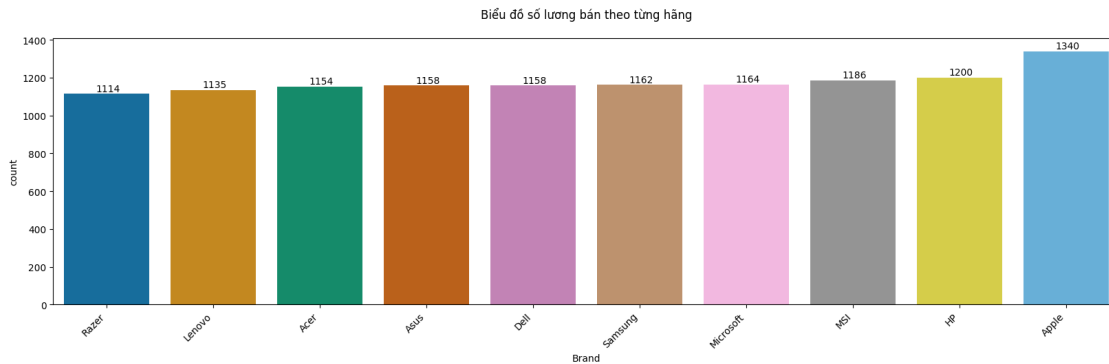
```
[22]: # vẽ biểu đồ sản lượng bán hàng theo Brand
ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban("Brand", "Biểu đồ số lượng bán theo từng hãng")
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:39:

FutureWarning:

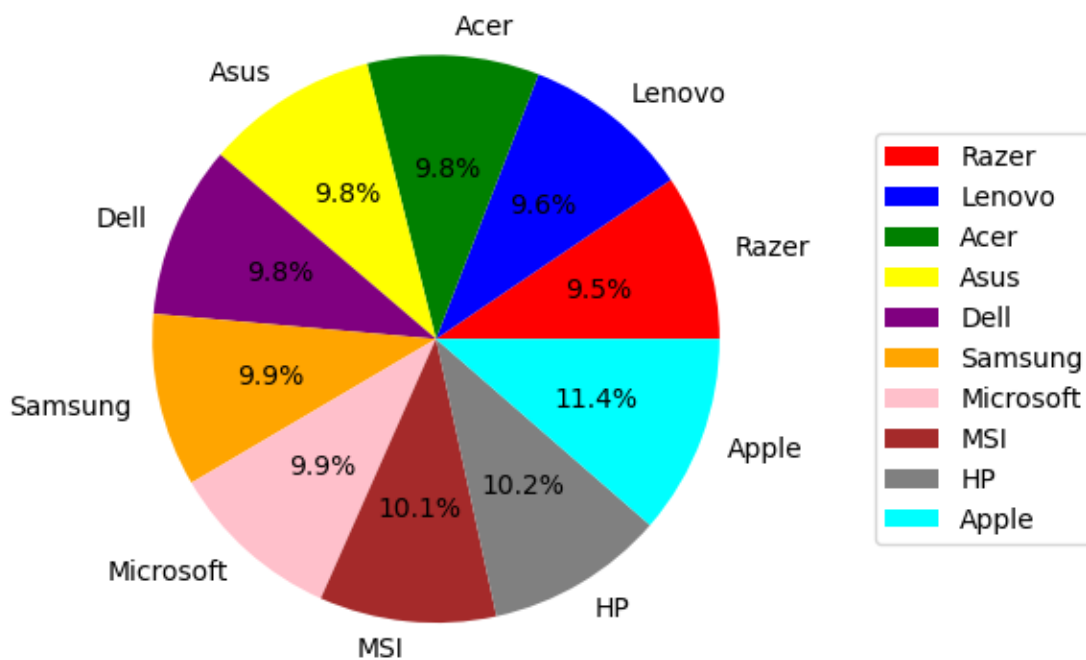
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot, y='count', data=df_cot, palette=palettes[randint(0, len(palettes)-1)])
```

[23]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng hàng bán được theo Brand
 ve_bieu_do_tron("Brand", 'Phần trăm số lượng hàng bán được theo Brand')

Phần trăm số lượng hàng bán được theo Brand



Sản lượng bán máy tính theo Brand - Ta thấy sản lượng bán máy tính của hãng Apple cao hơn so với các hãng khác 1340 sản phẩm và chiếm 11.4% tổng số máy tính chúng ta bán, mặc dù trên thực tế giá thành của hãng Apple cao hơn các hãng khác khá nhiều từ đó ta thấy được sự uy tín của Brand cũng như sự tin tưởng của khách hàng đối với Brand này
 ===> : xu hướng khách hàng thích sử dụng apple hơn so với những hãng máy tính khác

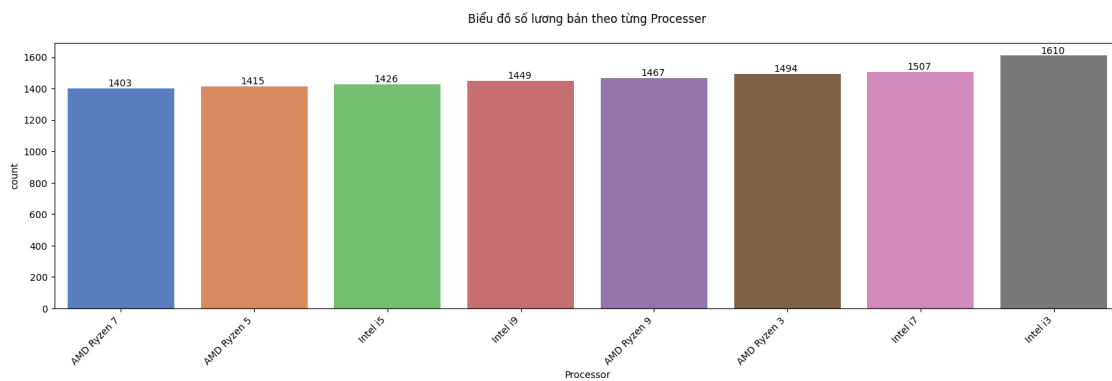
```
[24]: # biểu đồ số lượng máy tính bán được theo Processor
ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban("Processor", "Biểu đồ số lượng bán theo từng Processor")
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:39:

FutureWarning:

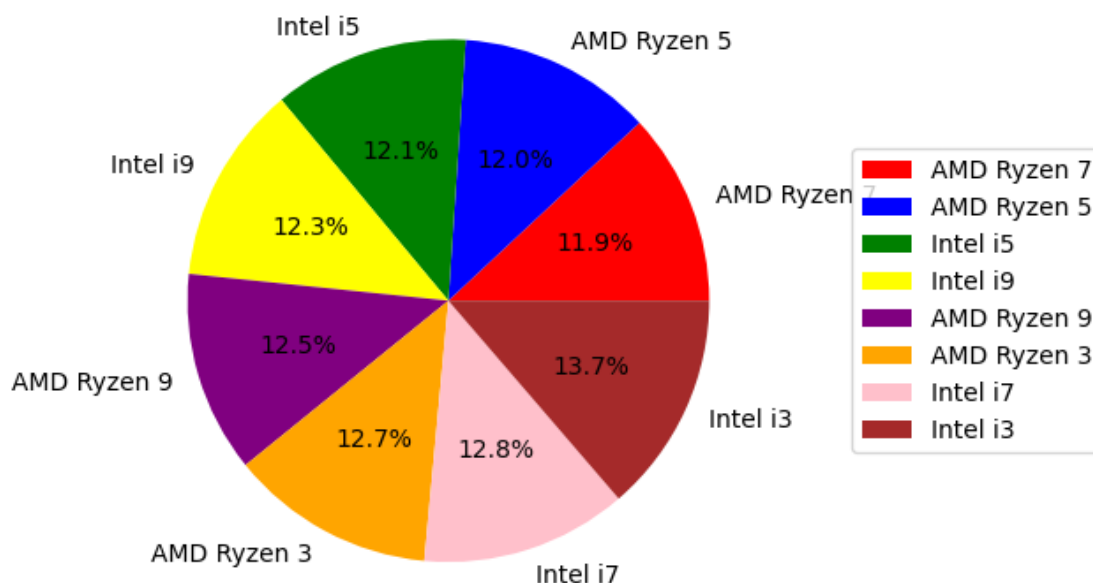
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot, y='count', data=df_cot, palette=palettes[randint(0, len(palettes)-1)])
```



```
[25]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng hàng bán được theo Processor
ve_bieu_do_tron("Processor", "Phần trăm số lượng hàng bán được theo Processor")
```

Phần trăm số lượng hàng bán được theo Processor



Sản lượng bán máy tính theo Processor - Ta thấy sản lượng bán máy tính của intel 3 cao hơn so với các Processor khác 1610 sản phẩm và chiếm 13.4% tổng số máy tính chúng ta bán, điều này xảy ra là vì giá trị trung bình của một chiếc máy với bộ xử lý intel 3 rẻ hơn các bộ xử lý khác rất nhiều phù hợp với túi tiền của hầu hết người sử dụng, học sinh, sinh viên, và với các tác vụ làm văn phòng bình thường như kế toán kiểm toán, ... thì intel 3 có thể làm tốt vì vậy intel 3 vẫn là lựa chọn ưa chuộng của đa số khách hàng bình thường

- Ngược lại chúng ta thấy rằng những processor như AMD 7 và AMD 5 là hai sản phẩm đứng thấp nhất sản lượng bán lần lượt là 1403 và 1415 chiếm 11.9% và 12% tổng sản lượng bán vì sao lại có điều này, về cơ bản thì chip AMD chỉ phù hợp với tiêu số khách hàng đó là những người tập trung vào tác vụ xử lý đồ họa như game developer, streamer, thiết kế đồ họa kiến trúc, ... và cộng tác AMD cũng là dòng sản phẩm đắt hơn so với intel vì vậy không được đa số khách hàng tin dùng - Có một điều khá đặc biệt là intel 5 lại là sản phẩm bán được ít thứ 3 chỉ sau AMD 7 và 5 mặc dù trên thực tế intel 5 là sản phẩm được rất nhiều khách hàng quan tâm vì sự đa dụng là xử lý tất cả các tác vụ ở mức rất ổn định của nó (Cần kiểm chứng)

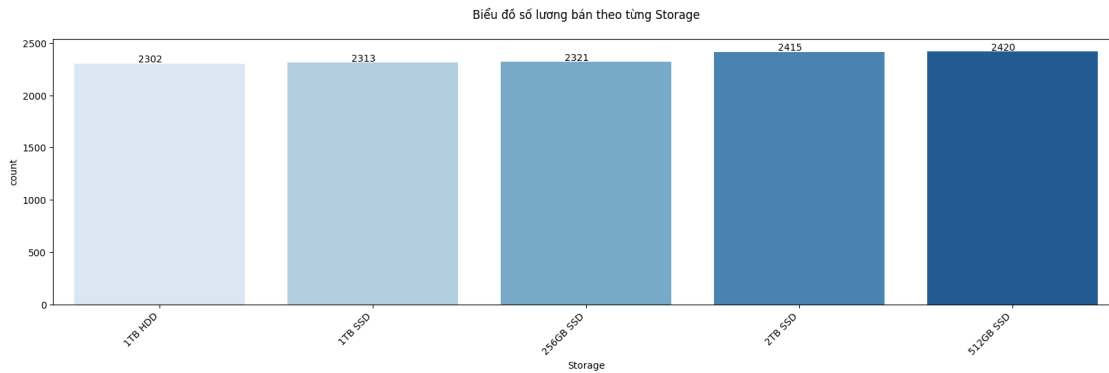
===> : xu hướng khách hàng thích sử dụng vẫn ưa chuộng những máy có giá thành rẻ và làm tốt các tác vụ văn phòng

[26]: # Biểu đồ số lượng bán máy tính theo dung lượng bộ nhớ
ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban("Storage", "Biểu đồ số lượng bán theo từng
Storage")

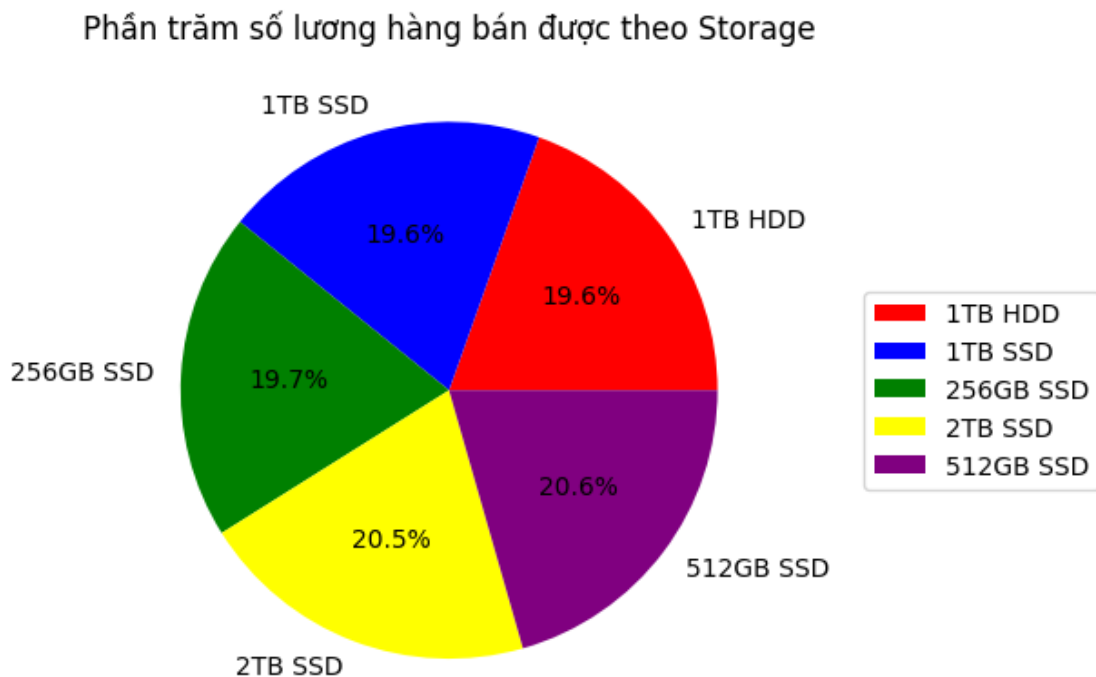
C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:39:
FutureWarning:

Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y='count',data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```



```
[27]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng hàng bán được theo Storage  
ve_bieu_do_tron("Storage","Phần trăm số lượng hàng bán được theo Storage")
```



Sản lượng bán máy tính theo Storage - Nhìn chung thì ta có thể thấy rằng dung lượng ổ cứng không có một sản phẩm nào quá được ưa chuộng đa phần khác hàng sẽ sử dụng theo nhu cầu bản thân nếu cần thì sẽ tăng lên sau, nhưng chúng ta có thể thấy rõ rằng sản phẩm ổ cứng về HDD đang bị khác hàng bỏ qua khá nhiều bằng chứng là qua ba năm 2022, 2023, 2024 doanh số của ổ cứng HDD đều giảm và đứng cuối cùng, riêng năm 2024 HDD bán 2302 sản phẩm chiếm 19.6% tổng sản lượng bán, thứ 2 các hãng brand cũng đã giảm sản lượng sản xuất HDD mà thay vào đó sản xuất tăng cường SSD và đa dạng hóa chúng

==> : xu hướng khác hàng thích sử dụng và đang dần ưa chuộng SSD hơn vì sự hiện đại của chúng

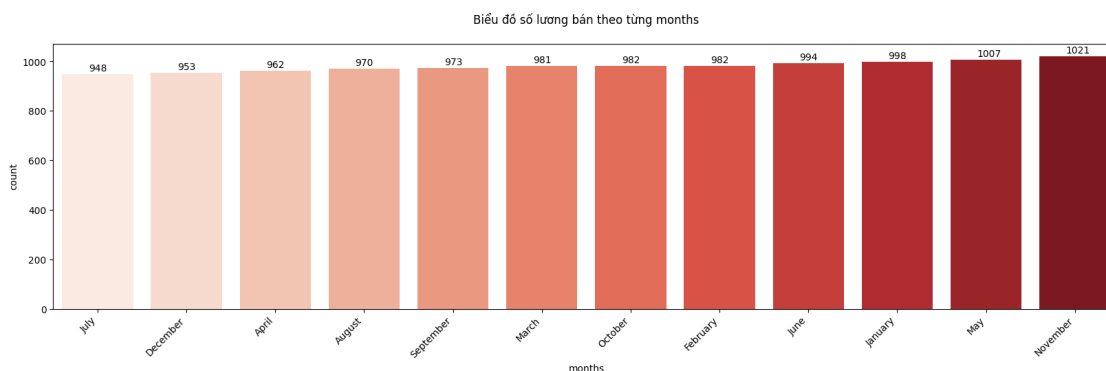
```
[28]: # sản lượng máy tính bán được theo từng tháng trong năm
ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban("months", 'Biểu đồ số lượng bán theo từng tháng')
    ↪months')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:39:

FutureWarning:

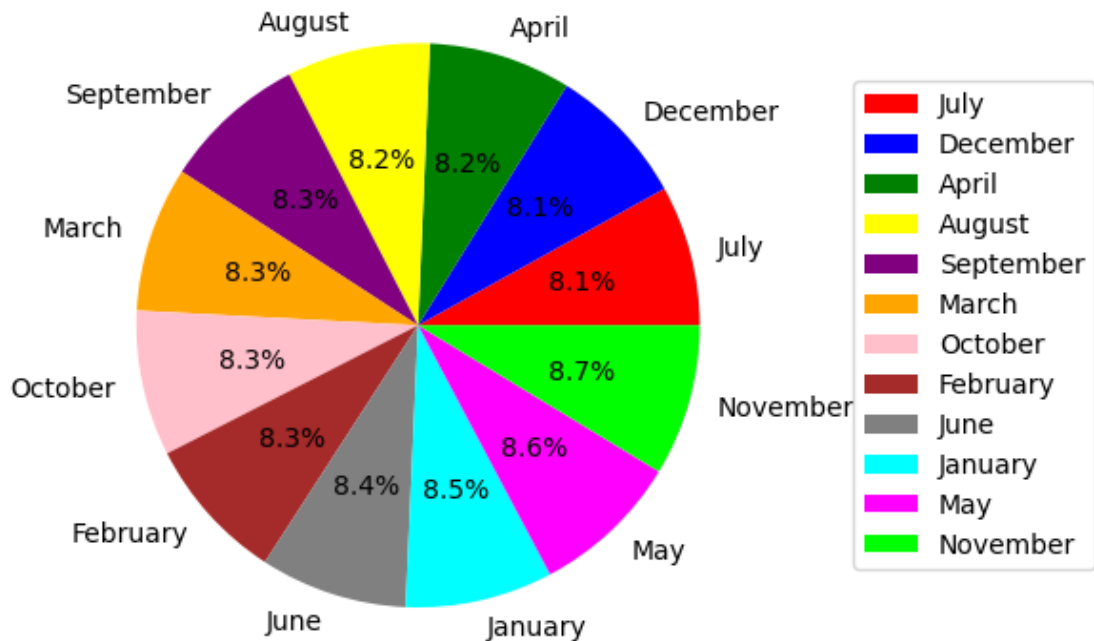
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot, y='count', data=df_cot, palette=palettes[randint(0, len(palettes)-1)])
```



```
[29]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng hàng bán được theo months
ve_bieu_do_tron("months", "Phần trăm số lượng hàng bán được theo months")
```

Phần trăm số lượng hàng bán được theo months



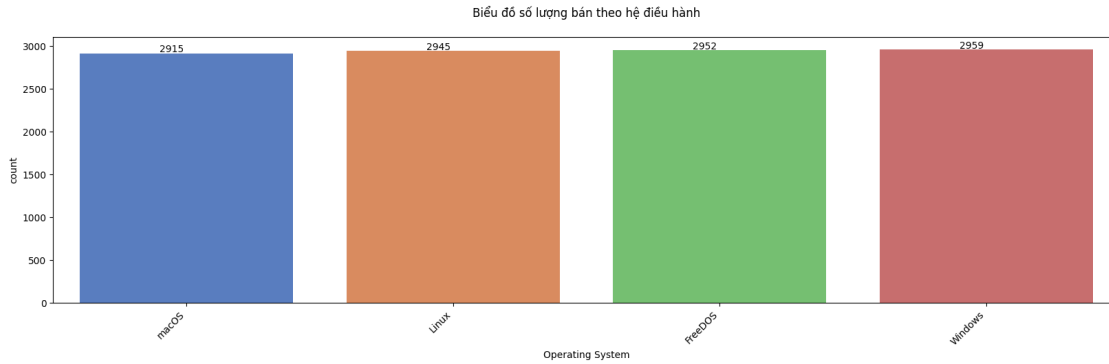
```
[30]: # số lượng máy tính bán được theo hệ điều hành
ve_bieu_do_cot_tong_so_luon_ban("Operating System","Biểu đồ số lượng bán theo_
hệ điều hành")
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:39:

FutureWarning:

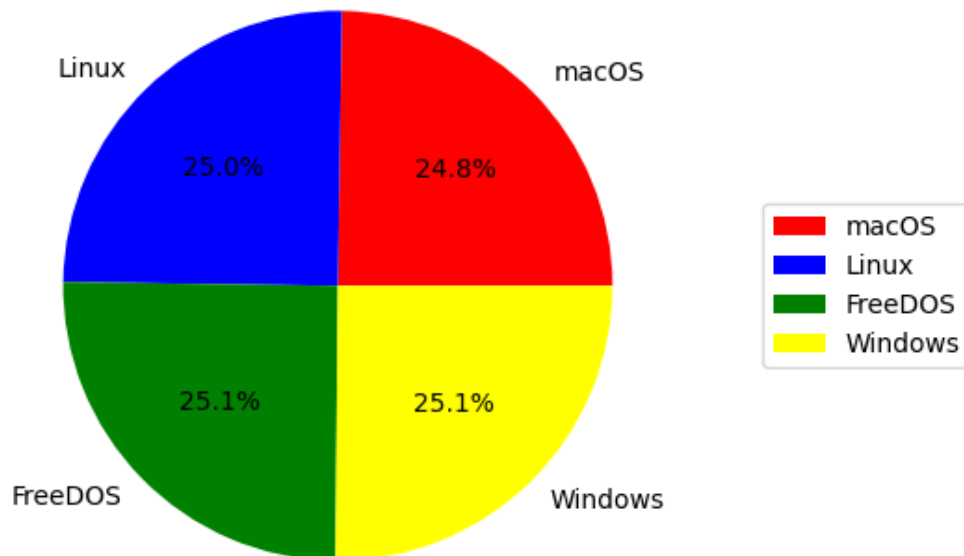
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y='count',data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(pal
ettes)-1)])
```



[31]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm số lượng hàng bán được theo Operating System
 ve_bieu_do_tron("Operating System", "Phần trăm số lượng hàng bán được theo Operating System")

Phần trăm số lượng hàng bán được theo Operating System



Sản lượng bán máy tính theo months và Operating System - về months thì không có một quy luật nào cả đa phần khác hàng sẽ mua máy tính vào bất kì một ngày nào trong năm vd có thể ngày sinh nhật , ngày lãnh lương - một điểm khá bất ngờ là về sự cân bằng của các Operating System , tưởng chừng như window sẽ là sản phẩm được ưa chuộng nhất , nhưng không phải sản lượng bán của window chỉ ngang bằng một sản phẩm khá ít người biết đến là freedos Nhưng trên thực thì không

phải như vậy bản chất Freedos chỉ là một mã nguồn mở được viết bởi một kỹ sư IT khi microsoft không hỗ trợ MSDOS cho công ty anh ta nữa vì vậy việc FreeDos cao chỉ vì chiêu trò thương mại của các hãng máy tính, họ sẽ cài FreeDos mã nguồn mở để sau đó người sử dụng từ cài windows lậu hoặc người dùng tự có bản quyền windows vì vậy trên thực tế thì tất cả khách hàng đều quan và có xu hướng sử dụng windows

===» : xu hướng khác hàng thích sử và trung thành với Operating System window

- Khám phá mối quan hệ giữa biến định tính và biến định lượng

[32]: data.head()

```
[32]:      Brand      Processor  RAM (GB)  Storage      GPU \
0   Apple  AMD Ryzen 3      64  512GB SSD  Nvidia GTX 1650
1   Razer  AMD Ryzen 7       4   1TB SSD  Nvidia RTX 3080
2   Asus   Intel i5        32   2TB SSD  Nvidia RTX 3060
3  Lenovo  Intel i5         4  256GB SSD  Nvidia RTX 3080
4   Razer  Intel i3         4  256GB SSD  AMD Radeon RX 6600

      Screen Size (inch) Resolution  Battery Life (hours)  Weight (kg) \
0                17.3  2560x1440                8.9        1.42
1                14.0  1366x768                9.4        2.57
2                13.3  3840x2160                8.5        1.74
3                13.3  1366x768               10.5        3.10
4                16.0  3840x2160                5.7        3.38

      Operating System  Price ($)  LY price  months
0          FreeDOS      3997.07   3897.07  October
1           Linux      1355.78   1255.78  December
2          FreeDOS      2673.07   2573.07  October
3         Windows       751.17    651.17   August
4           Linux      2059.83   1959.83  October
```

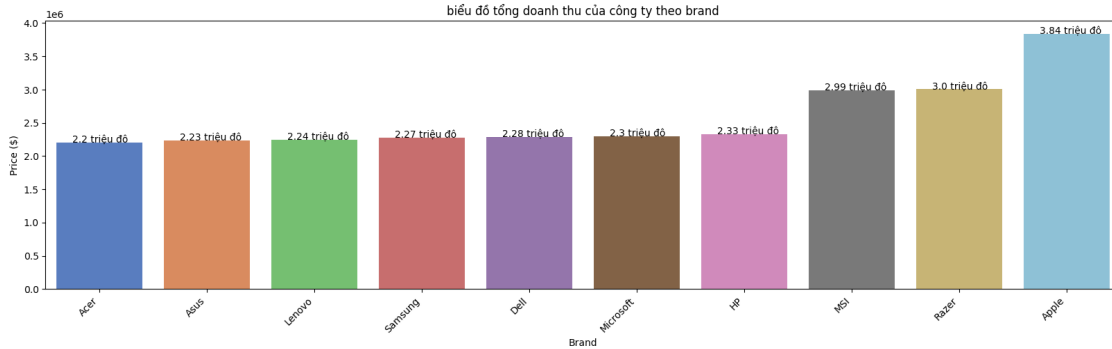
```
[33]: # vẽ biểu đồ cột tổng doanh thu theo Brand
ve_bieu_do_cot_tong_doanh_thu("Brand","biểu đồ tổng doanh thu của công ty theo_
↪brand")
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:66:

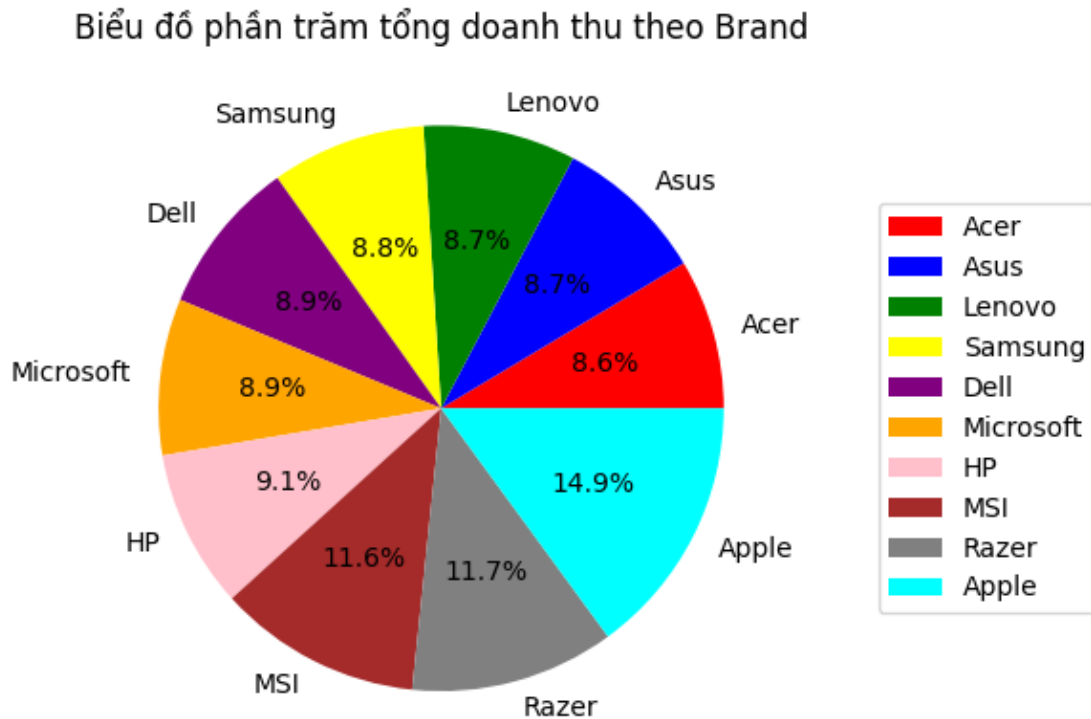
FutureWarning:

Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y="Price
($)",data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```

[34] : `# vẽ biểu đồ trong thể hiện phần trăm tổng doanh số theo Brand`
`ve_bieu_do_phan_tram_tong_doanh_so("Brand","Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu_`
`↪theo Brand")`



Tổng doanh số bán máy tính theo Brand - Ta thấy rằng top 3 hãng mang lại doanh thu cao nhất lần lượt là Apple , razer , MSI , 3.84tr\$, 3tr\$ và 2.99tr\$ chiếm ~15% , 11.7% và 11.6% , mặc dù về sản lượng bán MSI chỉ đứng thứ 3 và razer thì đứng cuối cùng nhưng doanh số của razer mang lại cao thứ 2 chỉ sau Apple từ đây ta có thể khẳng định được giả thuyết đã đưa ra ở trên về AMD đó là giá thành của AMD cao từ đó ta thấy được rằng lươn nhuận AMD mang lại cũng sẽ là cao

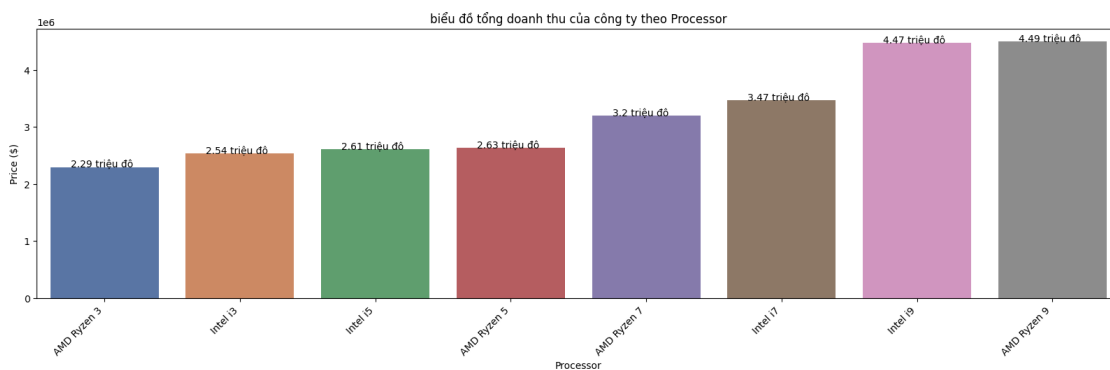
```
[35]: # vẽ biểu đồ cột tổng doanh thu theo Processor
ve_bieu_do_cot_tong_doanh_thu("Processor","biểu đồ tổng doanh thu của công ty_
    ↳theo Processor")
```

C:\Users\HP_Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:66:

FutureWarning:

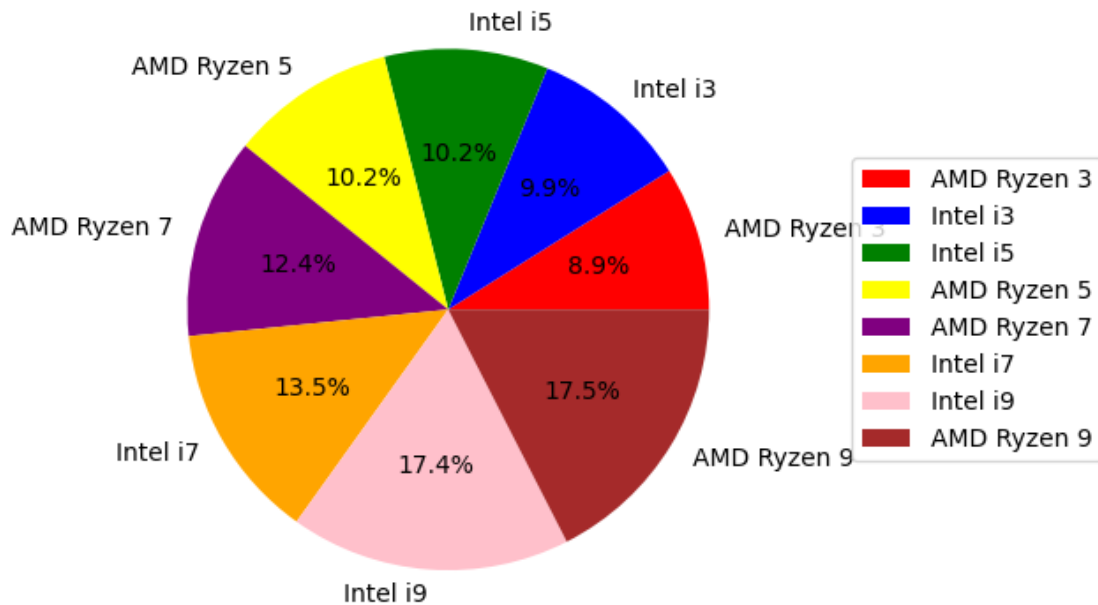
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y="Price
($)",data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```



```
[36]: # vẽ biểu đồ trong thể hiện phần trăm tổng doanh số theo Processor
ve_bieu_do_phan_tram_tong_doanh_so("Processor","Biểu đồ phần trăm tổng doanh_
    ↳thu theo Processor")
```

Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu theo Processor



Tổng doanh số bán máy tính theo Processor - Tương tự như phần Brand Ta thấy rằng top 3 hãng mang lại doanh thu cao nhất lần lượt là AMD9 , intel9 , intel7 , 4.49tr\$, 4.47tr\$ và 3.47tr\$ chiếm ~17.5% , 17.4% và 13.5% , mặc dù về sản lượng bán AMD9 đứng cuối cùng còn intel9 thì đứng thứ 5

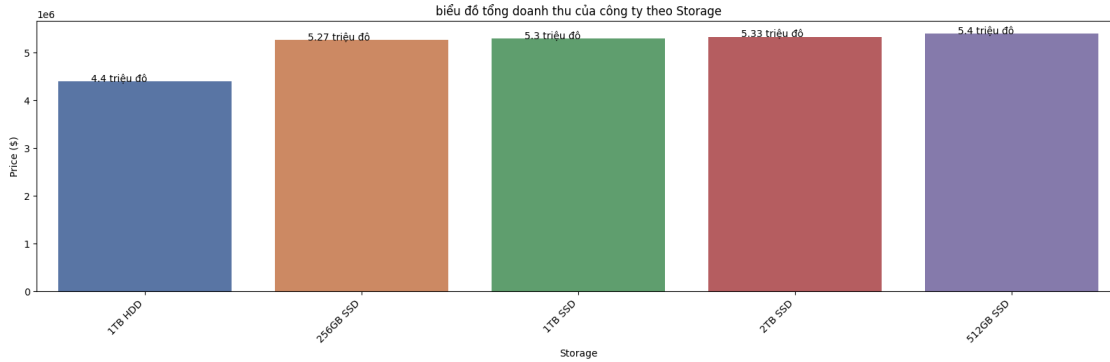
```
[37]: # vẽ biểu đồ cột tổng doanh thu theo Storage
ve_bieu_do_cot_tong_doanh_thu("Storage","biểu đồ tổng doanh thu của công ty_
    theo Storage")
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:66:

FutureWarning:

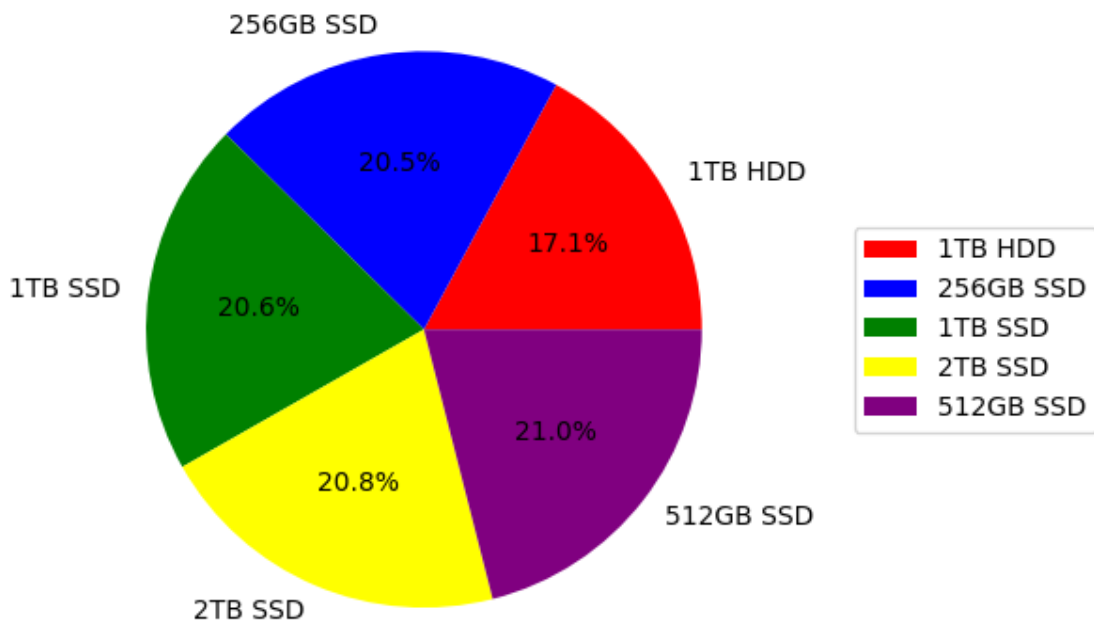
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y="Price
($)",data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```



[38]: `# vẽ biểu đồ trong thể hiện phần trăm tổng doanh số theo Storage`
`ve_bieu_do_phan_tram_tong_doanh_so("Storage","Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu`
`→theo Storage")`

Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu theo Storage



Tổng doanh số bán máy tính theo storage - ta có thể thấy rằng doanh số mà các ổ cứng SSD mang lại khá khá cân bằng nhau tuy nhiên chúng ta có thể thấy rằng HDD đang không được ưa chuộng cả về sản lượng lẫn giá thành, doanh số mà HDD mang lại rất thấp chỉ chiếm có ~17% trong khi các SSD thì đều trên 20%

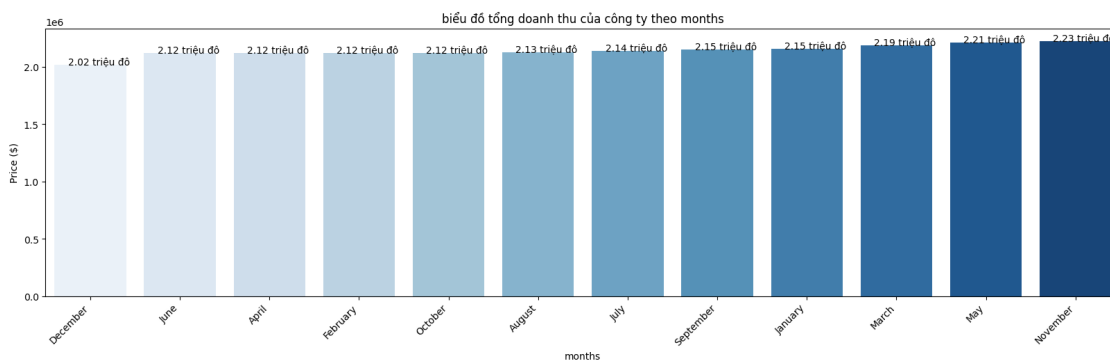
```
[39]: # vẽ biểu đồ cột tổng doanh thu theo months
ve_bieu_do_cot_tong_doanh_thu("months","biểu đồ tổng doanh thu của công ty theo_
↪months")
```

C:\Users\HP_Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:66:

FutureWarning:

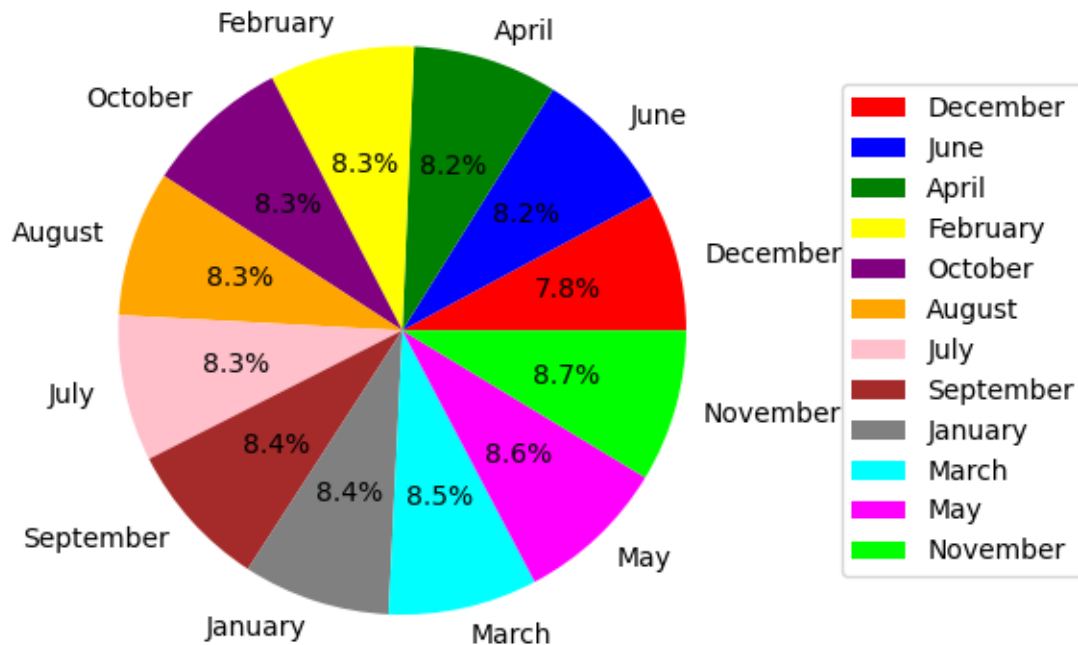
Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```
sns.barplot(x=ten_cot,y="Price
($)",data=df_cot,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```



```
[40]: # vẽ biểu đồ tròn thể hiện phần trăm tổng doanh số theo months
ve_bieu_do_phan_tram_tong_doanh_so("months","Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu_
↪theo months")
```

Biểu đồ phần trăm tổng doanh thu theo months



Kết Luận - Ta thấy rằng về xu hướng thì khách hàng vẫn có xu hướng thích những máy tính có cấu hình thấp và giá thành rẻ nhưng trên thực tế doanh số là lợi nhuận của công ty đến chủ yếu từ những sản phẩm chất lượng có giá thành từ tầm trung đến cao - ==> nên tập trung quảng cáo những sản phẩm chất lượng cao, giá thành cao vì đây là những sản phẩm mang lại doanh thu và lợi nhuận cao cho tổng ty nhưng lại không được khách hàng tin dùng và mua nhiều vd như hãng MSI razer,..., không cần tập trung quảng quá nhiều về những sản phẩm phổ thông như hãng Apple, processer intel 3 tại vì nó đã quá phổ biến và nổi tiếng

[41]: data.head()

```
[41]:
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU \
0	Apple	AMD Ryzen 3	64	512GB SSD	Nvidia GTX 1650
1	Razer	AMD Ryzen 7	4	1TB SSD	Nvidia RTX 3080
2	Asus	Intel i5	32	2TB SSD	Nvidia RTX 3060
3	Lenovo	Intel i5	4	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
4	Razer	Intel i3	4	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600

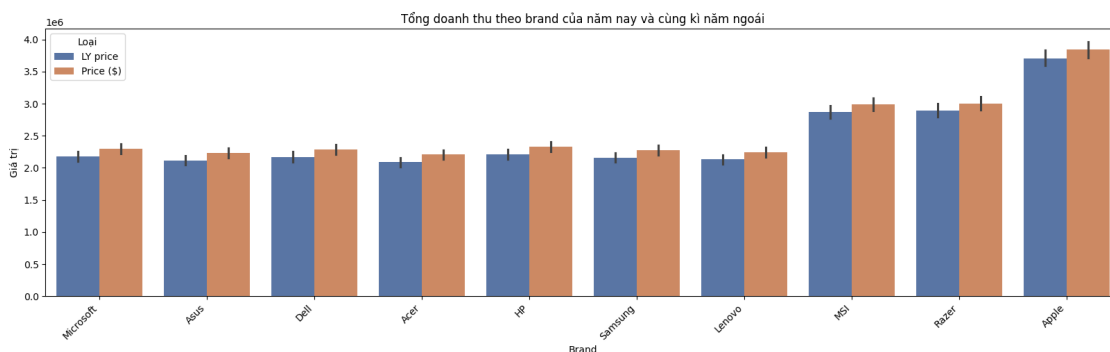
	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg) \
0	17.3	2560x1440	8.9	1.42
1	14.0	1366x768	9.4	2.57
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74
3	13.3	1366x768	10.5	3.10

4 16.0 3840x2160 5.7 3.38

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October

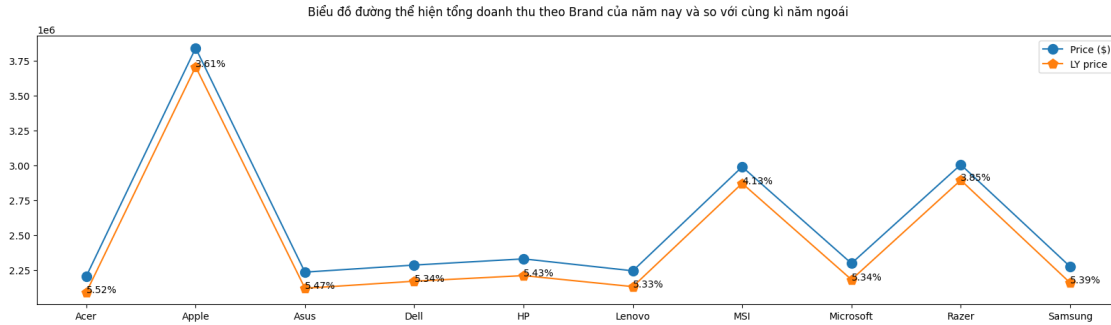
```
[42]: # vẽ biểu đồ cột với giá trị là tổng doanh thu của năm nay so sánh với cùng kì
      ↪ năm ngoái theo Brand
danh_sach_ten_cot = ['Brand', 'Price ($)', 'LY price']
ds_gia_tri_ve_theo_cot = ['Price ($)', 'LY price']
ds_df_tr_ve = ve_nhieu_bieu_do_cot(danh_sach_ten_cot, "Tổng doanh thu theo brand",
      ↪ của năm nay và cùng kì năm ngoái", 'Brand', ds_gia_tri_ve_theo_cot)
print(ds_df_tr_ve[0])
```

	Brand	Giá trị
0	Acer	2089433.76
2	Asus	2118064.01
5	Lenovo	2129834.59
9	Samsung	2157571.36
3	Dell	2168755.68
7	Microsoft	2180134.26
4	HP	2208962.22
6	MSI	2870710.10
8	Razer	2893492.35
1	Apple	3706951.00



```
[43]: # vẽ biểu đồ đường thể hiện độ tăng trưởng của tổng doanh thu theo Brand
a = ve_bieu_do_duong(danh_sach_ten_cot, "Brand", "Biểu đồ đường thể hiện tổng",
      ↪ doanh thu theo Brand của năm nay và so với cùng kì năm ngoái\n", "%")
```

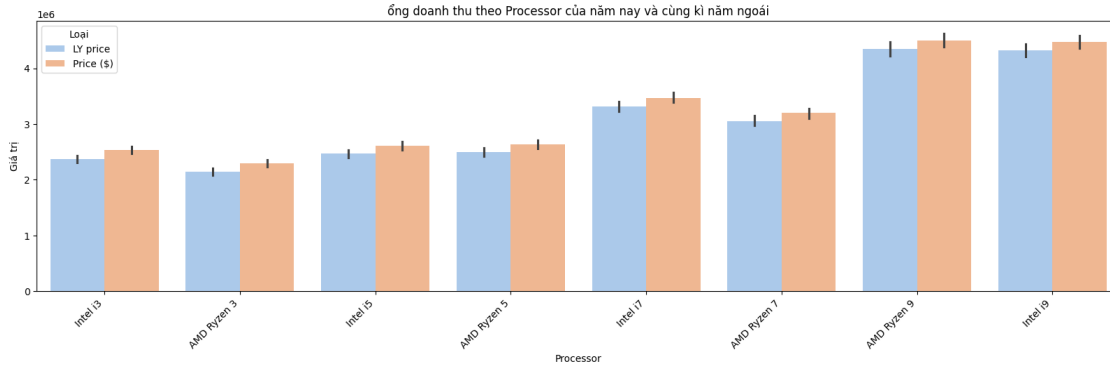
```
['Price ($)', 'LY price']
```



Tổng doanh số bán máy tính theo storage - Ta thấy doanh số tăng trưởng cao nhất là Acer 5.52% điều này xảy ra là vì những năm gần đây các sản phẩm đến từ Đài Loan nơi có trụ sở của công ty chip hàng đầu NVIDIA đặt tại đó sản xuất chip vô cùng phổ biến vì giá thành hợp lý, chip hoạt động tốt phù hợp với lứa sinh viên, học sinh - Tăng trưởng thấp nhất thuộc về Apple 3.5% vì cơ bản sản phẩm này đã uy tín và bán được nhiều hàng từ rất lâu về trước vậy nên việc tăng trưởng thấp là dễ hiểu, Apple tập trung vào việc giữ ổn định tập khách hàng hơn là giới thiệu khác hàng mới

```
[44]: # vẽ biểu đồ cột với giá trị là tổng doanh thu của năm nay so sánh với cùng kì
      ↪ năm ngoái theo Processor
danh_sach_ten_cot = ['Processor', 'Price ($)', 'LY price']
ds_gia_tri_ve_theo_cot = ['Price ($)', 'LY price']
ds_df_tr_ve = ve_nhiều_biểu_đồ_cột(danh_sach_ten_cot, "Tổng doanh thu theo_
      ↪ Processor của năm nay và cùng kì năm_
      ↪ ngoái", 'Processor', ds_gia_tri_ve_theo_cot)
print(ds_df_tr_ve[0])
```

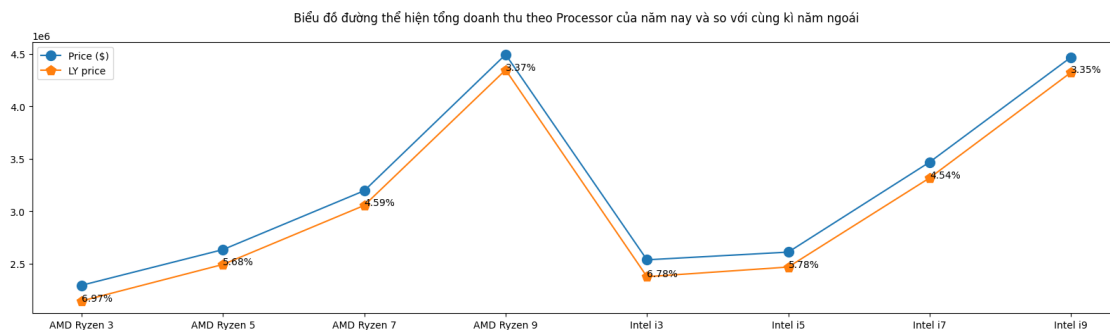
	Processor	Giá trị
0	AMD Ryzen 3	2144172.35
4	Intel i3	2375554.64
5	Intel i5	2467443.05
1	AMD Ryzen 5	2492416.26
2	AMD Ryzen 7	3055564.12
6	Intel i7	3317416.71
7	Intel i9	4323535.42
3	AMD Ryzen 9	4347806.78



```
[45]: # vẽ biểu đồ đường thể hiện độ tăng trưởng của tổng doanh thu theo Processor
ve_bieu_do_duong(danh_sach_ten_cot, 'Processor', "Biểu đồ đường thể hiện tổng
doanh thu theo Processor của năm nay và so với cùng kì năm ngoái\n", '%')
```

```
['Price ($)', 'LY price']
```

```
[45]: (['AMD Ryzen 3',
        'AMD Ryzen 5',
        'AMD Ryzen 7',
        'AMD Ryzen 9',
        'Intel i3',
        'Intel i5',
        'Intel i7',
        'Intel i9'],
array([6.96772347, 5.67722183, 4.59162349, 3.37411498, 6.77736463,
       5.77926206, 4.54269129, 3.35142391]))
```

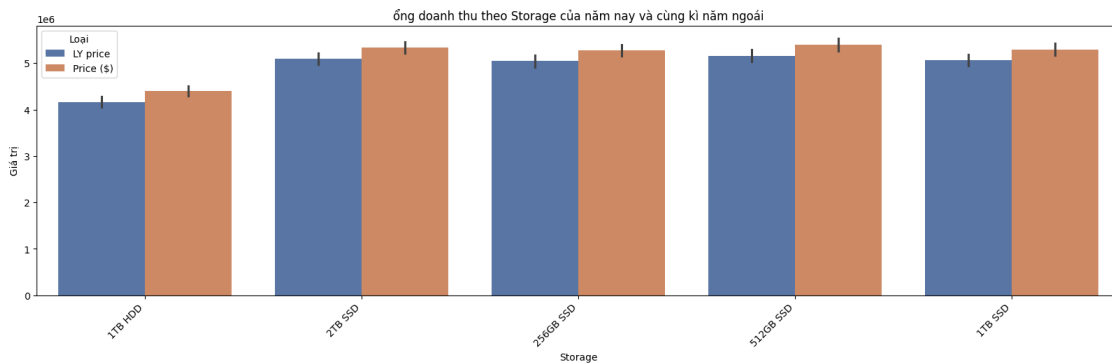


```
[46]: # vẽ biểu đồ cột với giá trị là tổng doanh thu của năm nay so sánh với cùng kì
năm ngoái theo Storage
```

```
danh_sach_ten_cot = ['Storage', 'Price ($)', 'LY price']
ds_gia_tri_ve_theo_cot = ['Price ($)', 'LY price']
```

```
ds_df_tr_ve = ve_nhieu_bieu_do_cot(danh_sach_ten_cot,"ổng doanh thu theo
↪Storage của năm nay và cùng kì năm ngoái",'Storage',ds_gia_tri_ve_theo_cot)
print(ds_df_tr_ve[0])
```

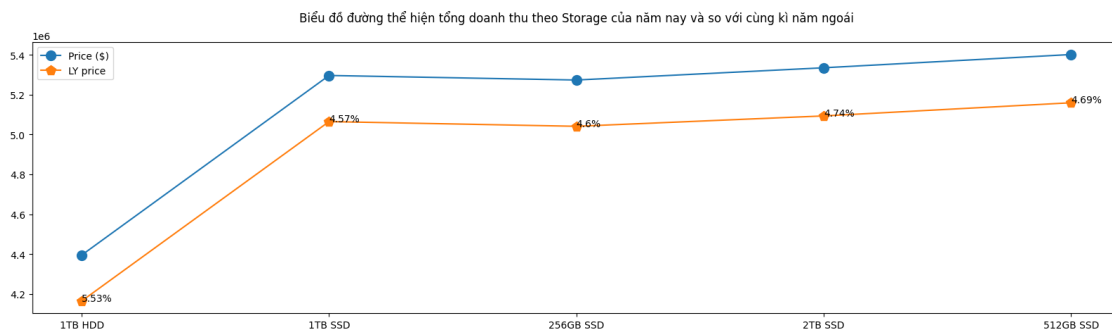
	Storage	Giá trị
0	1TB HDD	4165172.53
2	256GB SSD	5041225.23
1	1TB SSD	5064919.14
3	2TB SSD	5093336.78
4	512GB SSD	5159255.65



```
[47]: # vẽ biểu đồ đường thể hiện độ tăng trưởng của tổng doanh thu theo Storage
ve_bieu_do_duong(danh_sach_ten_cot,'Storage',"Biểu đồ đường thể hiện tổng doanh
↪thu theo Storage của năm nay và so với cùng kì năm ngoái\n",'%')
```

```
['Price ($)', 'LY price']
```

```
[47]: (['1TB HDD', '1TB SSD', '256GB SSD', '2TB SSD', '512GB SSD'],
array([5.52678186, 4.56670667, 4.60403948, 4.74148894, 4.69059912]))
```



```
[48]: # vẽ biểu đồ cột với giá trị là tổng doanh thu của năm nay so sánh với cùng kì
↪năm ngoái theo months
```

```

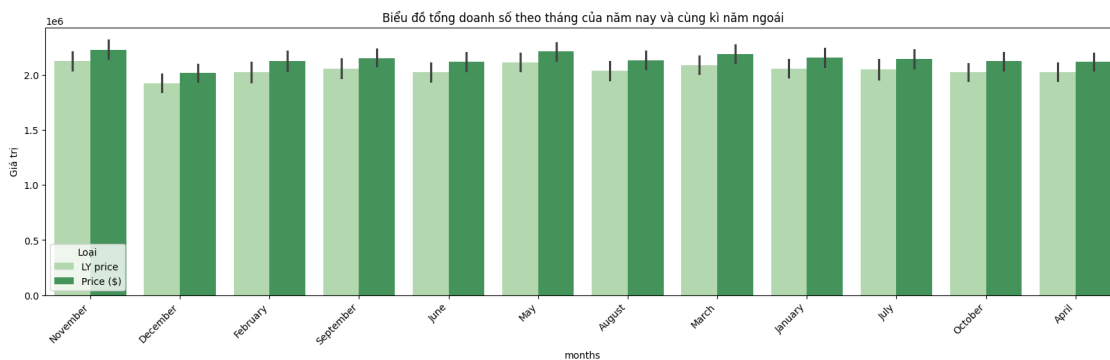
danh_sach_ten_cot = ['months','Price ($)','LY price']
ds_gia_tri_ve_theo_cot = ['Price ($)','LY price']
ve_nhieu_bieu_do_cot(danh_sach_ten_cot,"Biểu đồ tổng doanh số theo tháng của_
↪năm nay và cùng kì năm ngoái","months",ds_gia_tri_ve_theo_cot)

```

```

[48]: [      months      Giá trị
      2  December  1921265.13
      6      June  2020352.90
      3  February  2022994.63
      0      April  2023694.85
     10   October  2024086.67
      1      August  2032684.81
      5      July   2046076.82
     11  September  2054207.95
      4      January  2054972.05
      7      March  2086993.41
      8      May   2113608.06
      9   November  2122972.05,
      months      Giá trị
      2  December  2016565.13
      6      June  2119752.90
      0      April  2119894.85
      3  February  2121194.63
     10   October  2122286.67
      1      August  2129684.81
      5      July   2140876.82
     11  September  2151507.95
      4      January  2154772.05
      7      March  2185093.41
      8      May   2214308.06
      9   November  2225072.05]

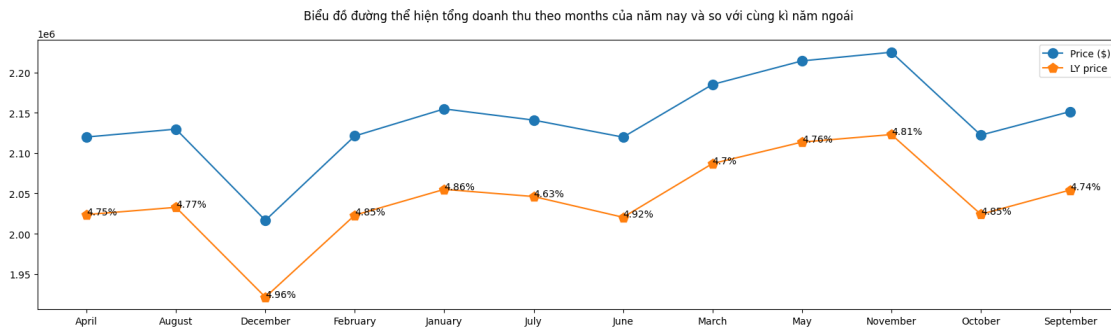
```



```
[49]: # vẽ biểu đồ đường thể hiện độ tăng trưởng của tổng doanh thu theo months
ve_bieu_do_duong(danh_sach_ten_cot,"months","Biểu đồ đường thể hiện tổng doanh thu theo months của năm nay và so với cùng kì năm ngoái\n",'%')
```

```
['Price ($)', 'LY price']
```

```
[49]: (['April',
        'August',
        'December',
        'February',
        'January',
        'July',
        'June',
        'March',
        'May',
        'November',
        'October',
        'September'],
array([4.75368112, 4.77201382, 4.96027323, 4.85418985, 4.85651374,
        4.63325712, 4.91993255, 4.70054191, 4.76436487, 4.80929553,
        4.85157091, 4.7366188 ]))
```



```
[50]: data.head()
```

```
[50]:
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU \
0	Apple	AMD Ryzen 3	64	512GB SSD	Nvidia GTX 1650
1	Razer	AMD Ryzen 7	4	1TB SSD	Nvidia RTX 3080
2	Asus	Intel i5	32	2TB SSD	Nvidia RTX 3060
3	Lenovo	Intel i5	4	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
4	Razer	Intel i3	4	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600

	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg) \
0	17.3	2560x1440	8.9	1.42
1	14.0	1366x768	9.4	2.57
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74

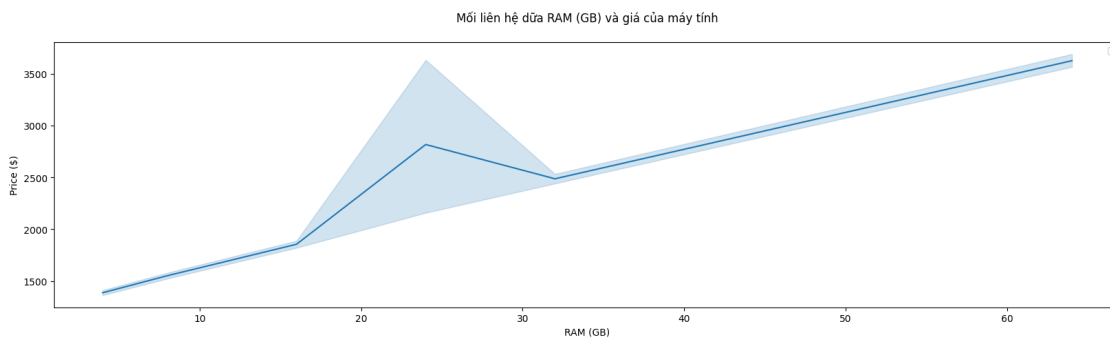
3	13.3	1366x768	10.5	3.10
4	16.0	3840x2160	5.7	3.38

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October

```
[51]: ten_cot = ["RAM (GB)", 'Price ($)']
ve_bieu_do_duong(ten_cot, 'RAM (GB)', 'Mối liên hệ giữa RAM (GB) và giá của máy_
tính\n', '1')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:136:
UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists
whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no
argument.

```
plt.legend()
```



```
[52]: data.head()
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU \
0	Apple	AMD Ryzen 3	64	512GB SSD	Nvidia GTX 1650
1	Razer	AMD Ryzen 7	4	1TB SSD	Nvidia RTX 3080
2	Asus	Intel i5	32	2TB SSD	Nvidia RTX 3060
3	Lenovo	Intel i5	4	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
4	Razer	Intel i3	4	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600

	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg) \
0	17.3	2560x1440	8.9	1.42
1	14.0	1366x768	9.4	2.57
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74
3	13.3	1366x768	10.5	3.10
4	16.0	3840x2160	5.7	3.38

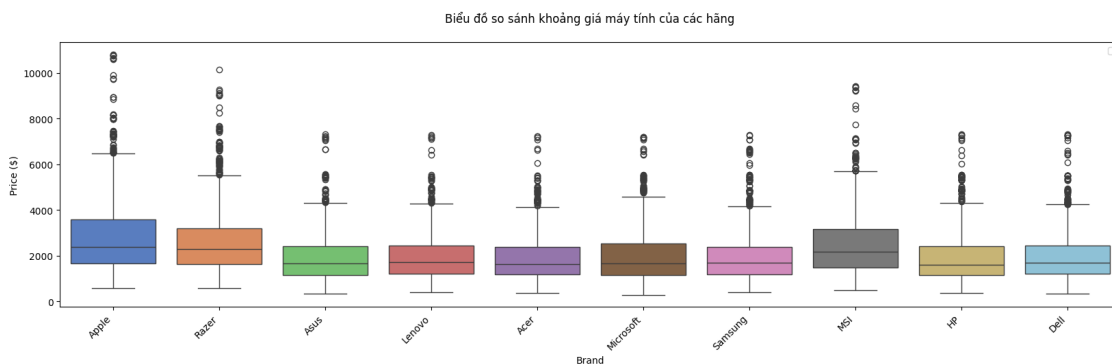
	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October

```
[53]: # vẽ biểu đồ boxplot để so sánh khoảng giá máy tính theo brand
ten_cot = ['Brand', 'Price ($)']
ve_bieu_do_box_plot(ten_cot, 'Biểu đồ so sánh khoảng giá máy tính của các_
↳hãng\n', 'Brand')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:153:

UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.

```
plt.legend()
```

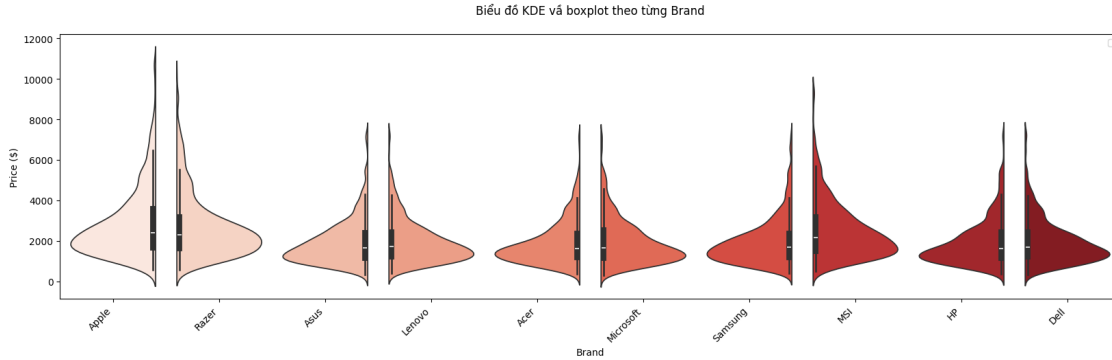


```
[54]: # vẽ biểu đồ violin thể hiện sự phân bố của giá và khoảng giá theo từng Brand
ten_cot = ['Brand', 'Price ($)']
ve_bieu_do_violin_plot(ten_cot, 'Biểu đồ KDE và boxplot theo từng_
↳Brand\n', 'Brand')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:162:

UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.

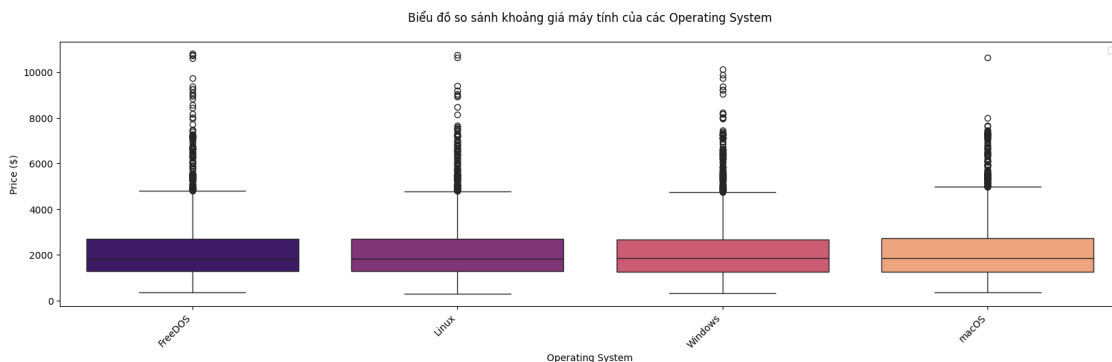
```
plt.legend()
```



Phân tích biểu đồ phân phối giá của máy tính theo Brand - Từ biểu đồ *Boxplot* và biểu đồ *violin* ta thấy rằng đa phần dữ liệu về giá của các brand đều bị lệch xuống dưới cho thấy dữ liệu có độ phân tán mạnh tập trung chủ yếu ở những khoảng giá thấp

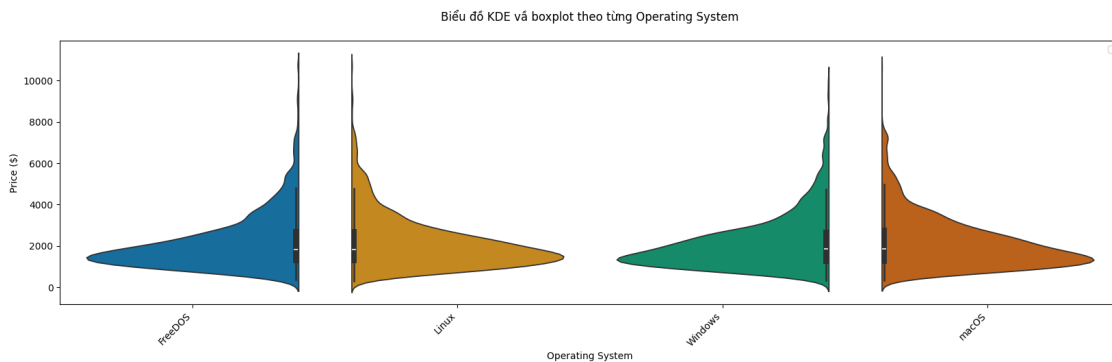
```
[55]: # vẽ biểu đồ boxplot để so sánh khoảng giá máy tính theo Operating
      ↪System
ten_cot = ['Operating System', 'Price ($)']
ve_bieu_do_box_plot(ten_cot, 'Biểu đồ so sánh khoảng giá máy tính của các
      ↪Operating System\n', 'Operating System')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:153:
 UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.
 plt.legend()



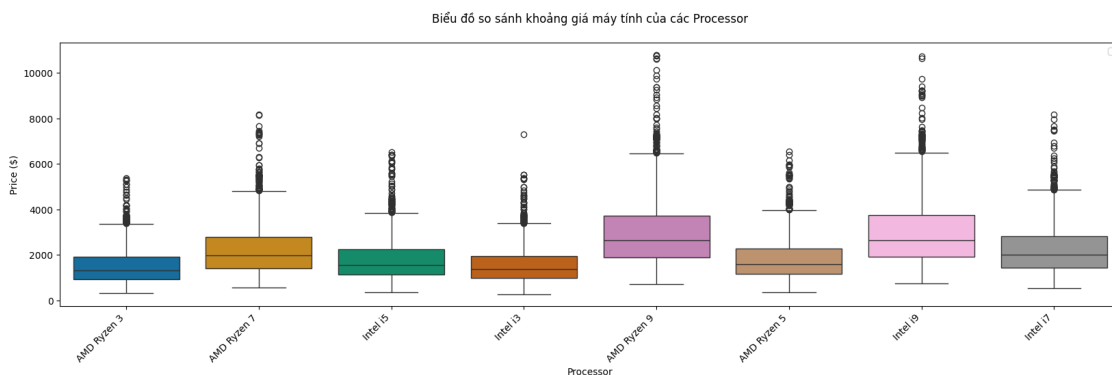
```
[56]: # vẽ biểu đồ violin thể hiện sự phân bố của giá và khoảng giá theo từng
      ↪Operating System
ten_cot = ['Operating System', 'Price ($)']
ve_bieu_do_violin_plot(ten_cot, 'Biểu đồ KDE và boxplot theo từng Operating
      ↪System\n', 'Operating System')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:162:
 UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.
 plt.legend()



```
[57]: # vẽ biểu đồ boxplot để so sánh khoảng giá máy tính theo Processor
ten_cot = ['Processor', 'Price ($)']
ve_bieu_do_box_plot(ten_cot, 'Biểu đồ so sánh khoảng giá máy tính của các Processor', 'Processor')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:153:
 UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.
 plt.legend()



```
[58]: # vẽ biểu đồ violin thể hiện sự phân bố của giá và khoảng giá theo từng Processor
ten_cot = ['Processor', 'Price ($)']
```

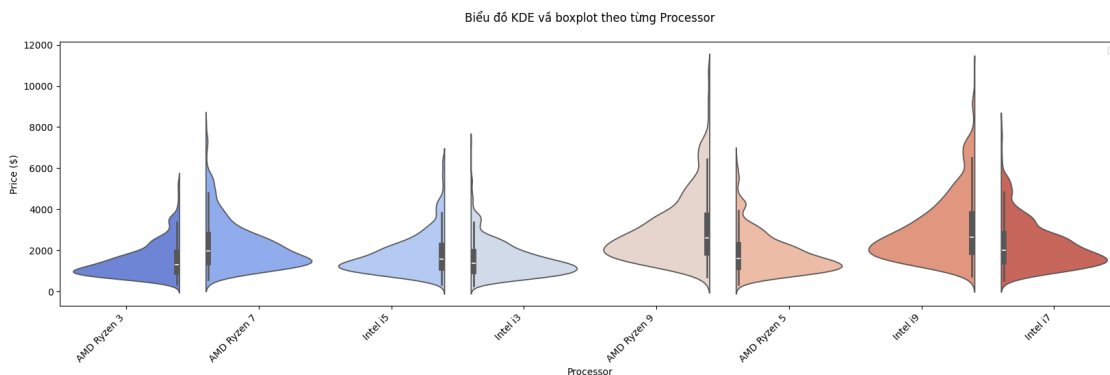


```
ve_bieu_do_violin_plot(ten_cot, 'Biểu đồ KDE và boxplot theo từng Processor\n', 'Processor')
```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\3140114121.py:162:

UserWarning: No artists with labels found to put in legend. Note that artists whose label start with an underscore are ignored when legend() is called with no argument.

```
plt.legend()
```



```
[59]: data.head()
```

```
[59]:
```

	Brand	Processor	RAM (GB)	Storage	GPU \
0	Apple	AMD Ryzen 3	64	512GB SSD	Nvidia GTX 1650
1	Razer	AMD Ryzen 7	4	1TB SSD	Nvidia RTX 3080
2	Asus	Intel i5	32	2TB SSD	Nvidia RTX 3060
3	Lenovo	Intel i5	4	256GB SSD	Nvidia RTX 3080
4	Razer	Intel i3	4	256GB SSD	AMD Radeon RX 6600

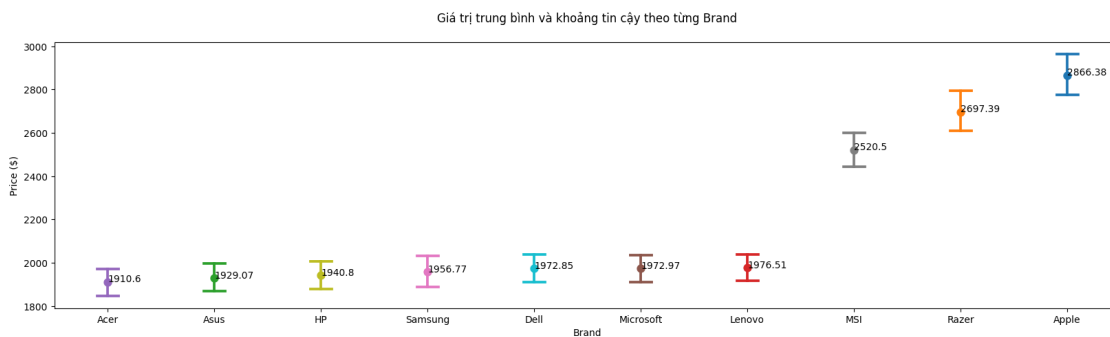
	Screen Size (inch)	Resolution	Battery Life (hours)	Weight (kg) \
0	17.3	2560x1440	8.9	1.42
1	14.0	1366x768	9.4	2.57
2	13.3	3840x2160	8.5	1.74
3	13.3	1366x768	10.5	3.10
4	16.0	3840x2160	5.7	3.38

	Operating System	Price (\$)	LY price	months
0	FreeDOS	3997.07	3897.07	October
1	Linux	1355.78	1255.78	December
2	FreeDOS	2673.07	2573.07	October
3	Windows	751.17	651.17	August
4	Linux	2059.83	1959.83	October

```
[60]: # giá trị trung bình của máy tính theo Brand
ten_cot = ['Brand', 'Price ($)']
```

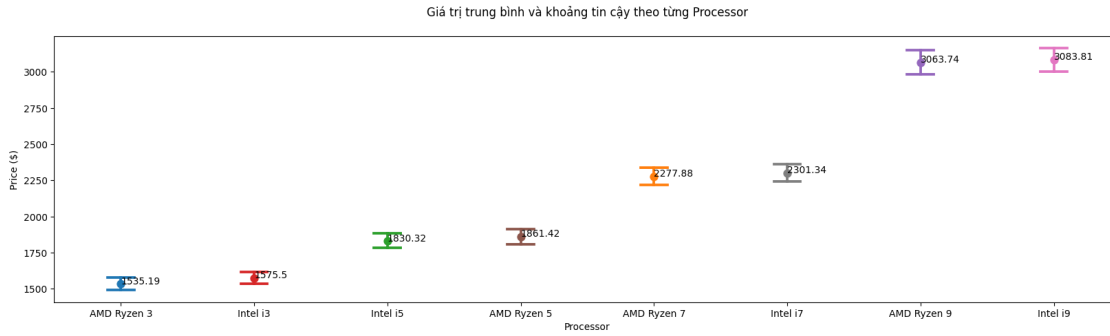
```
ve_bieu_do_poinplot(ten_cot, 'Giá trị trung bình và khoảng tin cậy theo từng_\n', hue='Brand')
```

```
Brand
Acer      1910.601179
Asus      1929.070820
HP        1940.801850
Samsung   1956.773976
Dell      1972.846010
Microsoft 1972.967577
Lenovo    1976.506247
MSI       2520.497555
Razer     2697.389901
Apple     2866.381343
Name: Price ($), dtype: float64
```



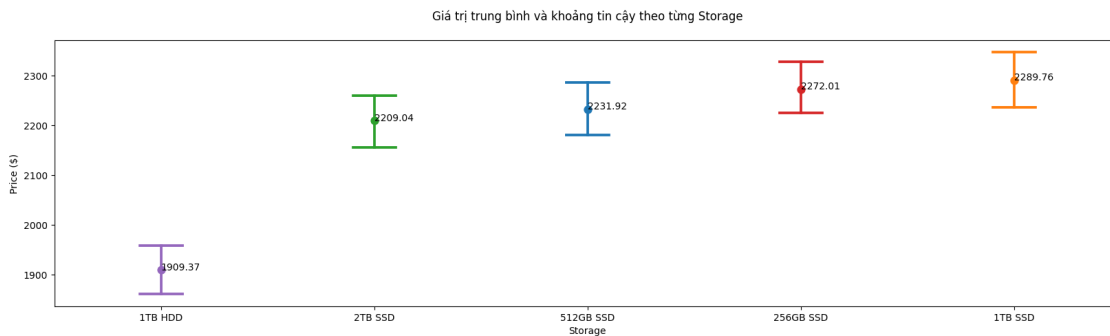
```
[61]: # giá trị trung bình của máy tính theo Processor
ten_cot = ['Processor', 'Price ($)']
ve_bieu_do_poinplot(ten_cot, 'Giá trị trung bình và khoảng tin cậy theo từng_\n', hue='Processor')
```

```
Processor
AMD Ryzen 3    1535.188989
Intel i3       1575.499776
Intel i5       1830.324719
AMD Ryzen 5    1861.424919
AMD Ryzen 7    2277.878917
Intel i7       2301.338228
AMD Ryzen 9    3063.740136
Intel i9       3083.806363
Name: Price ($), dtype: float64
```



```
[62]: # giá trị trung bình của máy tính theo Storage
ten_cot = ['Storage', 'Price ($)']
ve_bieu_do_poinplot(ten_cot, 'Giá trị trung bình và khoảng tin cậy theo từng Storage', hue='Storage')
```

```
Storage
1TB HDD      1909.371212
2TB SSD      2209.042145
512GB SSD    2231.923822
256GB SSD    2272.005700
1TB SSD      2289.761842
Name: Price ($), dtype: float64
```



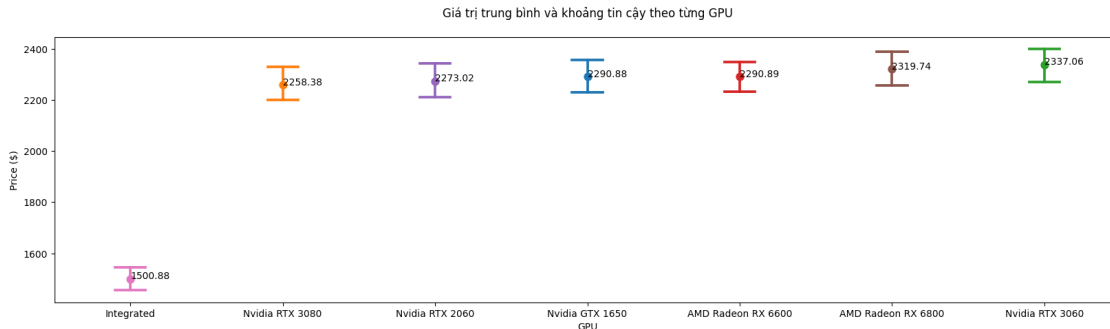
```
[63]: # giá trị trung bình của máy tính theo GPU
ten_cot = ['GPU', 'Price ($)']
ve_bieu_do_poinplot(ten_cot, 'Giá trị trung bình và khoảng tin cậy theo từng GPU', hue='GPU')
```

```
GPU
Integrated      1500.884743
Nvidia RTX 3080  2258.381861
Nvidia RTX 2060  2273.021833
Nvidia GTX 1650  2290.877444
```

```

AMD Radeon RX 6600      2290.889069
AMD Radeon RX 6800      2319.744506
Nvidia RTX 3060         2337.062001
Name: Price ($), dtype: float64

```



```

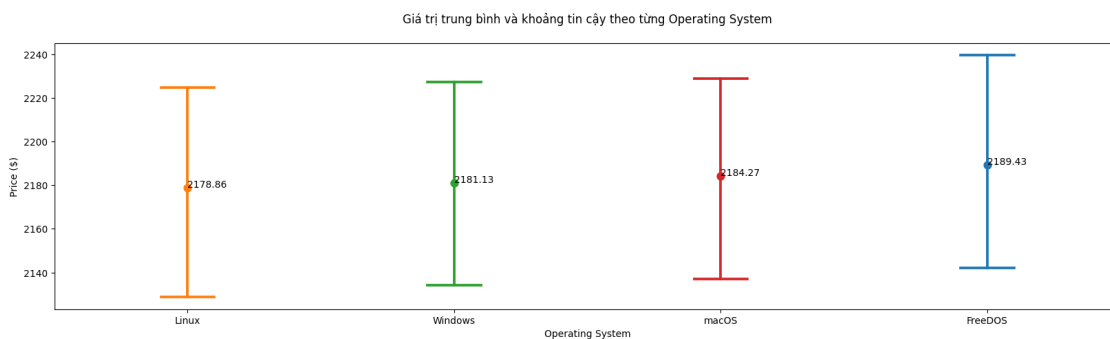
[64]: # giá trị trung bình của máy tính theo Operating System
ten_cot = ['Operating System', 'Price ($)']
ve_bieu_do_poinplot(ten_cot, 'Giá trị trung bình và khoảng tin cậy theo từng
↳Operating System\n', hue='Operating System')

```

```

Operating System
Linux      2178.855307
Windows    2181.125181
macOS      2184.268827
FreeDOS    2189.426629
Name: Price ($), dtype: float64

```

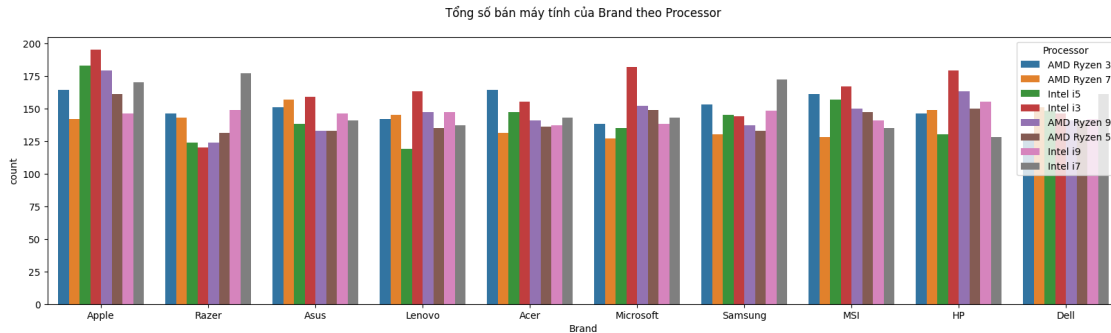


```

[65]: # Tổng số bán máy tính của brand theo processor
data.head()
plt.figure(figsize=(20,5))
sns.countplot(x='Brand',data=data,hue='Processor')
plt.title("Tổng số bán máy tính của Brand theo Processor\n")

```

[65]: Text(0.5, 1.0, 'Tổng số bán máy tính của Brand theo Processor\n')



```
[66]: # Lấy ra xem mỗi brand thì có bao nhiêu processor
ten_hang = data['Brand'].value_counts().index.to_list()
df_brand_processoe = data.groupby("Brand")['Processor'].value_counts().
    ↪reset_index()
total_processor_brand = {}
for i in range(len(ten_hang)):
    total_processor_brand[ten_hang[i]] =
    ↪len(df_brand_processoe[df_brand_processoe['Brand']==ten_hang[i]])
total_processor_brand
```

```
[66]: {'Apple': 8,
      'HP': 8,
      'MSI': 8,
      'Microsoft': 8,
      'Samsung': 8,
      'Asus': 8,
      'Dell': 8,
      'Acer': 8,
      'Lenovo': 8,
      'Razer': 8}
```

```
[67]: # sử dụng pivot để lấy ra từng hãng có bao nhiêu processor mỗi loại
df_brand_processoe_wide_forrmat = df_brand_processoe.
    ↪pivot(index="Processor",columns="Brand",values="count")
df_brand_processoe_wide_forrmat = df_brand_processoe_wide_forrmat.reset_index()
df_brand_processoe_wide_forrmat
```

```
[67]: Brand      Processor  Acer  Apple  Asus  Dell   HP  Lenovo  MSI  Microsoft  \
0      AMD Ryzen 3    164   164   151   129  146    142   161           138
1      AMD Ryzen 5    136   161   133   140  150    135   147           149
2      AMD Ryzen 7    131   142   157   151  149    145   128           127
3      AMD Ryzen 9    141   179   133   141  163    147   150           152
```

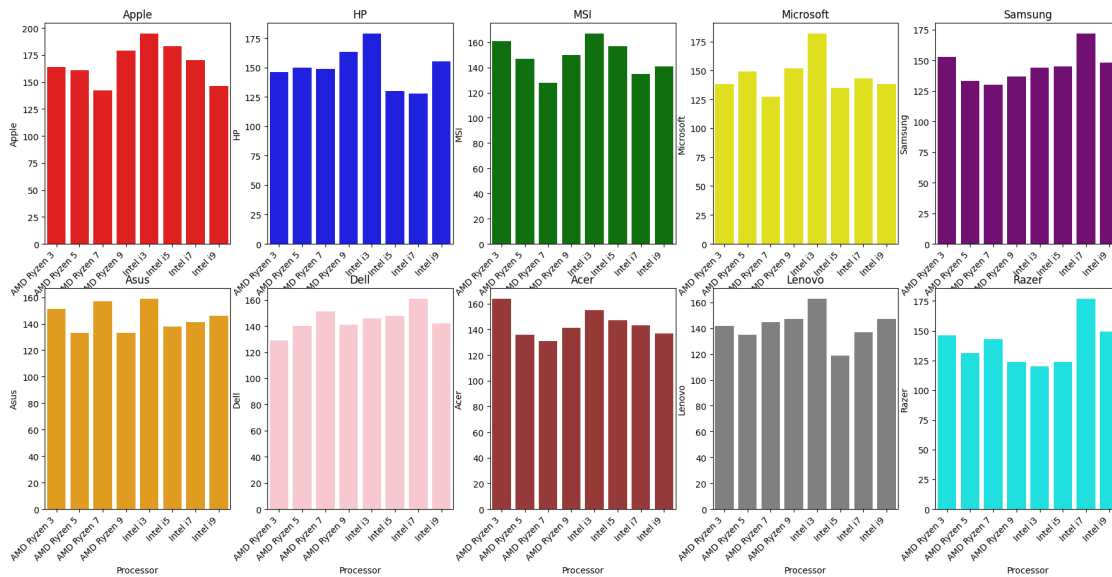
4	Intel i3	155	195	159	146	179	163	167	182
5	Intel i5	147	183	138	148	130	119	157	135
6	Intel i7	143	170	141	161	128	137	135	143
7	Intel i9	137	146	146	142	155	147	141	138

Brand	Razer	Samsung
0	146	153
1	131	133
2	143	130
3	124	137
4	120	144
5	124	145
6	177	172
7	149	148

```
[68]: # vẽ biểu đồ thể hiện tổng số lượng bán của brand theo từng loại processor
fig,ax = plt.subplots(ncols=5,nrows=2,figsize=(22,10))
index=0
for i in range(2):
    for j in range(5):
        sns.
        ↪barplot(x='Processor',y=ten_hang[index],data=df_brand_processoe_wide_forrmat,color=color_li
        ax[i][j].
        ↪set_xticks(range(len(df_brand_processoe_wide_forrmat['Processor'])))
        ax[i][j].set_xticklabels(df_brand_processoe_wide_forrmat['Processor'],
        ↪rotation=45,ha='right')
        ax[i][j].set_title(ten_hang[index])
        index+=1
fig.suptitle("Biểu đồ sản lượng bán computer của Brand theo từng processor\n")
```

```
[68]: Text(0.5, 0.98, 'Biểu đồ sản lượng bán computer của Brand theo từng
processor\n')
```

Biểu đồ sản lượng bán computer của Brand theo từng processor



```
[69]: data.head()
```

```
[69]:   Brand      Processor  RAM (GB)  Storage      GPU \
0  Apple  AMD Ryzen 3      64  512GB SSD  Nvidia GTX 1650
1  Razer  AMD Ryzen 7       4    1TB SSD  Nvidia RTX 3080
2  Asus   Intel i5       32    2TB SSD  Nvidia RTX 3060
3  Lenovo Intel i5       4    256GB SSD  Nvidia RTX 3080
4  Razer  Intel i3       4    256GB SSD  AMD Radeon RX 6600
```

```
   Screen Size (inch)  Resolution  Battery Life (hours)  Weight (kg) \
0                17.3  2560x1440                8.9        1.42
1                14.0  1366x768                9.4        2.57
2                13.3  3840x2160                8.5        1.74
3                13.3  1366x768               10.5        3.10
4                16.0  3840x2160                5.7        3.38
```

```
   Operating System  Price ($)  LY price  months
0      FreeDOS      3997.07    3897.07  October
1        Linux      1355.78    1255.78  December
2      FreeDOS      2673.07    2573.07  October
3      Windows       751.17     651.17   August
4        Linux      2059.83    1959.83  October
```

```
[70]: # Tạo một list danh sách gồm các tháng trong năm
months = [
    "January", "February", "March", "April", "May", "June",
    "July", "August", "September", "October", "November", "December"]
```

```

]

# tạo các list rỗng để chứa dữ liệu doanh thu từng quý của năm 2023 và 2024
tong_doanh_thu_theo_quy_2024 = []
tong_doanh_thu_theo_quy_2023 = []

# Tính toán để đưa ra doanh số theo từng quý của năm 2024 và cùng kì năm ngoái
↳ (2023)
for i in range(0, len(months), 4):
    batch = months[i:i+4]
    quy = data[data['months'].isin(batch)]
    quy_2024 = quy['Price ($)'].sum()
    quy_2023 = quy['LY price'].sum()
    tong_doanh_thu_theo_quy_2024.append(quy_2024)
    tong_doanh_thu_theo_quy_2023.append(quy_2023)

# vẽ biểu đồ doanh số theo từng quý năm 2024
fig, ax = plt.subplots(ncols=3, nrows=1, figsize=(20, 5))
bars = sns.barplot(x=['quý 1', 'quý 2', 'quý 3'], y=tong_doanh_thu_theo_quy_2024, ax=ax[0], palette=palettes[randint(0, len(palettes)-1)])
ax[0].set_title("Biểu đồ doanh số theo quý năm 2024")
ax[0].set_xlabel('Quý')
ax[0].set_ylabel('Tổng doanh số')

# ghi số liệu cho biểu đồ năm 2024
for i in range(3):
    ax[0].bar_label(bars.containers[i], fmt="%.0f", fontsize=12,
↳ fontweight="bold", padding=3)

# vẽ biểu đồ doanh số theo từng quý năm 2023
bar_1 = sns.barplot(x=['quý 1', 'quý 2', 'quý 3'], y=tong_doanh_thu_theo_quy_2023, ax=ax[1], palette=palettes[randint(0, len(palettes)-1)])
ax[1].set_title("Biểu đồ doanh số theo quý năm 2023")
ax[1].set_xlabel('Quý')
ax[1].set_ylabel('Tổng doanh số')

# ghi số liệu cho năm 2023
for i in range(3):
    ax[1].bar_label(bar_1.containers[i], fmt="%.0f", fontsize=12,
↳ fontweight="bold", padding=3)

# Tính toán phần trăm tăng trưởng của quý trong năm 2024 so với cùng kì năm
↳ ngoái (2023)
phan_trams = []
for i in range(3):

```



```

        phan_tram =
        ↪((tong_doanh_thu_theo_quy_2024[i]-tong_doanh_thu_theo_quy_2023[i])/
        ↪tong_doanh_thu_theo_quy_2023[i])*100
        phan_trams.append(phan_tram)
bar_2 = sns.barplot(x=['quý 1','quý 2','quý
        ↪3'],y=phan_trams,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
ax[2].set_xlabel("Quý")
ax[2].set_ylabel("phần trăm tăng trưởng")
ax[2].set_title("Độ tăng trưởng của quý so với cùng kì năm ngoái \n (của năm
        ↪2024 so với 2023)")

# ghi số liệu tăng trưởng
for i in range(3):
    ax[2].bar_label(bar_2.containers[i], fontsize=12, fontweight="bold",
        ↪padding=3)
phan_trams

fig.suptitle("Tổng doanh thu theo quý và độ tăng trưởng so với cùng kì năm
        ↪ngoi \n\n\n")

```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\712322202.py:22:

FutureWarning:

Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```

bars = sns.barplot(x=['quý 1','quý 2','quý 3'],y=tong_doanh_thu_theo_quy_2024,
ax=ax[0],palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])

```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\712322202.py:32:

FutureWarning:

Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

```

bar_1 = sns.barplot(x=['quý 1','quý 2','quý 3'],y=tong_doanh_thu_theo_quy_2023
,ax=ax[1],palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])

```

C:\Users\HP Victus\AppData\Local\Temp\ipykernel_9732\712322202.py:46:

FutureWarning:

Passing `palette` without assigning `hue` is deprecated and will be removed in v0.14.0. Assign the `x` variable to `hue` and set `legend=False` for the same effect.

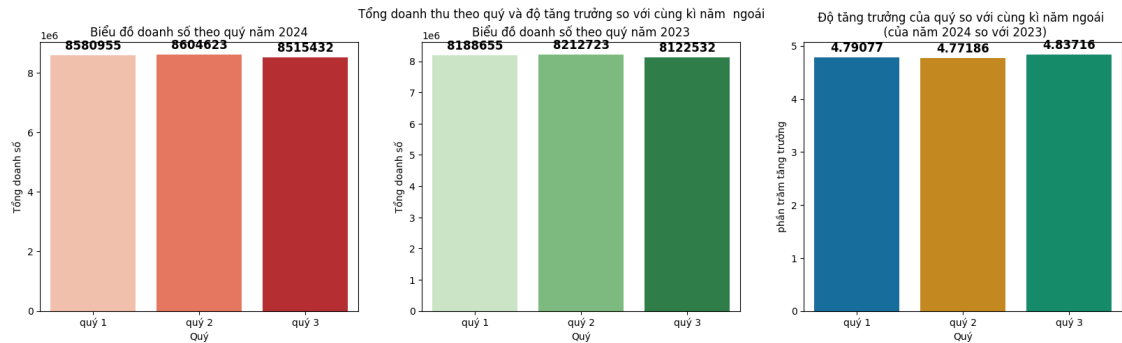
```

bar_2 = sns.barplot(x=['quý 1','quý 2','quý

```

```
3'],y=phan_trams,palette=palettes[randint(0,len(palettes)-1)])
```

```
[70]: Text(0.5, 0.98, 'Tổng doanh thu theo quý và độ tăng trưởng so với cùng kì năm  
ngoái \n\n\n')
```



[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]:

[]: