In [1]: In [2]:	<pre>import pandas as pd import numpy as np import matplotlib.pylab as plt from datetime import datetime import seaborn as sns from scipy import stats as st  #ctp5 = pd.read_csv("ctp.csv")</pre>
<pre>In [3]: Out[3]:</pre>	ctp = pd.read_csv("ctp_partie2.csv") ctp.head()  id_prod date session_id client_id price categ sex birth  0 0_1483 2021-04-10 18:37:28.723910 s_18746 c_4450 4.99 0.0 f 1977  1 2_226 2022-02-03 01:55:53.276402 s_159142 c_277 65.75 2.0 f 2000  2 1_374 2021-09-23 15:13:46.938559 s_94290 c_4270 10.71 1.0 f 1979  3 0_2186 2021-10-17 03:27:18.783634 s_105936 c_4597 4.20 0.0 m 1963
<pre>In [4]: Out[4]:</pre>	#Je change le format de date pour separer date et heure  ctp['date'] = ctp["date"].astype('datetime64[ns]')#transfo format date methode datetime  ctp['price'] = pd.to_numeric(ctp["price"])#transformation de la variable prix en numerique  ctp['time'],ctp['date']= ctp['date'].apply(lambda x:x.time()), ctp['date'].apply(lambda x:x.date())  #methode lambda pour ajouter pour ajouter une colonne 'time' pour pouvoir separer date et time  ctp.head()  id_prod date session_id client_id price categ sex birth time  0 0_1483 2021-04-10 s_18746 c_4450 4.99 0.0 f 1977 18:37:28.723910
In [5]: In [6]:	#pour simplifier l'analyse je calcule l'age et ajoute une colonne 'age'
Out[6]:	0       0_1483       2021-04-10       s_18746       c_4450       4.99       0.0       f       1977       18:37:28.723910       44         1       2_226       2022-02-03       s_159142       c_277       65.75       2.0       f       2000       01:55:53.276402       21         2       1_374       2021-09-23       s_94290       c_4270       10.71       1.0       f       1979       15:13:46.938559       42         3       0_2186       2021-10-17       s_105936       c_4597       4.20       0.0       m       1963       03:27:18.783634       58
<pre>je procede a In [7]: Out[7]:</pre>	
<pre>In [8]: Out[8]:</pre>	361 2022-02-25 18.20326 362 2022-02-26 19.75958 363 2022-02-27 19.02183 364 2022-02-28 18.71994  ctp_evol.shape (365, 2)
	#ctp_evoll.plot(x='date', y='ventes_keuros')  ventes = ctp_evol["ventes_keuros"]  temps = ctp_evol["date"]  fig, ax = plt.subplots()  plt.plot(temps, ventes)  ax.set(xlabel='temps (mois)', ylabel='Ventes (k€)',
	Evolution des ventes  10  11  12  14  12  12  13  14  12  14  15  16  17  18  18  18  18  18  18  18  18  18
	#help(plt.subplots)  pir une rupture des ventes en octobre.  #Je zoom sur les ventes en octobre pour pouvoir identifier des raisons pour cette baisse startdate = pd.to_datetime("2021-10-01").date()
Out[11]:	enddate = pd.to_datetime("2021-10-31").date() ctp_oct = ctp[(ctp["date"] >= startdate) & (ctp["date"] <= enddate)]  id_prod
	17         0_1452         2021-10-15         s_105078         c_6297         13.77         0.0         f 1969         10:07:12.401758         52           28         0_1572         2021-10-18         s_106579         c_8589         8.61         0.0         m 1958         10:44:56.742021         63           31         0_1127         2021-10-02         s_98883         c_2041         5.99         0.0         f 1975         10:41:36.135881         46           55         0_1034         2021-10-11         s_103080         c_4870         14.38         0.0         f 1981         04:23:29.599571         40           142         0_1420         2021-10-17         s_106247         c_390         11.53         0.0         f 1982         19:28:49.619771         39           160         0_1348         2021-10-17         s_106138         c_1656         12.03         0.0         f 1982         13:29:31.536194         39           163         2_227         2021-10-22         s_108583         c_5841         50.99         2.0         m 1996         17:41:17.347164         25           175         0_1435         2021-10-13         s_104041         c_3000         13.99         0.0         f 1985
	242         0_1247         2021-10-05         s_100274         c_7850         15.99         0.0         f         1981         08:28:58.911451         40           260         2_233         2021-10-03         s_99180         c_4958         172.99         2.0         m         1999         01:57:22.634598         22           331         1_348         2021-10-01         s_98327         c_2543         16.15         1.0         m         1952         08:21:33.009615         69           332         0_1253         2021-10-26         s_110214         c_412         12.99         0.0         m         1976         03:13:10.751184         45           344         1_435         2021-10-28         s_111122         c_7146         11.99         1.0         m         1971         01:36:30.625115         50           350         0_515         2021-10-20         s_107496         c_6999         11.99         0.0         f         1981         10:05:59.517060         40           351         0_1623         2021-10-20         s_107730         c_1361         7.99         0.0         f         1981         08:26:10.739306         30           368         0_1562         2021-10-21         <
	389 0_1521 2021-10-13 s_104093 c_722 17.99 0.0 f 1987 08:13:27.087469 34  426 0_1434 2021-10-18 s_106482 c_1609 8.58 0.0 m 1980 05:54:53.183680 41  443 0_1209 2021-10-11 s_103004 c_4780 8.99 0.0 f 1954 00:43:05.992073 67  458 0_1287 2021-10-11 s_103082 c_1855 11.99 0.0 f 1987 04:37:41.556855 34  459 0_410 2021-10-23 s_109088 c_1080 25.23 0.0 f 1969 19:04:21.253947 52  466 0_1644 2021-10-18 s_106420 c_6406 4.77 0.0 m 1988 03:31:01.073318 33  478 0_1123 2021-10-31 s_112551 c_2239 12.99 0.0 m 1989 04:08:41.904426 32
	487         0_2171         2021-10-25         s_110069         c_4824         4.99         0.0         m         1974         20:42:44.831312         47           513         0_944         2021-10-17         s_106067         c_8326         13.38         0.0         m         1983         10:19:11.816939         38           577         0_1474         2021-10-30         s_112100         c_89         9.88         0.0         m         1971         03:47:06.880002         50           583         0_1301         2021-10-16         s_105489         c_528         5.99         0.0         f         1989         07:35:19.682714         32           624         0_1564         2021-10-21         s_107880         c_8537         11.12         0.0         f         1991         05:16:04.282100         30           625         0_1038         2021-10-29         s_111864         c_1200         9.74         0.0         m         1979         16:37:30.563775         42           627         0_1632         2021-10-06         s_100936         c_887         9.21         0.0         m         1976         16:27:50.702968         45           644         0_1447         2021-10-09
(28/29/30/3	655 0_1804 2021-10-31 s_112873 c_5797 16.95 0.0 m 1983 20:17:36.803427 38  656 1_392 2021-10-28 s_111152 c_6516 18.11 1.0 m 1967 03:12:21.949302 54  659 0_1586 2021-10-26 s_110553 c_4015 12.71 0.0 m 1986 20:18:16.744314 35  672 0_1412 2021-10-13 s_104314 c_7245 11.73 0.0 f 1983 19:36:20.548005 38  694 0_1877 2021-10-08 s_101944 c_2037 9.99 0.0 m 1971 19:57:08.279713 50  1 semble present uniquement a certains joursLes ventes de la categorie 1 semble sousrepresentés car ils apparaissent que au debut du mois d'octobre (1. octobre) et en fin de mois 1 octobre). Je supprime donc le mois d'octobre care des données sont manquantes. affiche le graphique pour le mois d'octobre uniquement pour la cat 1 pour pouvoir argumenter  #Je zoom sur les ventes en octobre pour pouvoir identifier des raisons pour cette baisse
Out[12]:	<pre>startdate2 = pd.to_datetime("2021-10-01").date() enddate2 = pd.to_datetime("2021-10-31").date() ctp_ssOct = ctp[(ctp["date"] &lt; startdate2)   (ctp["date"] &gt; enddate)] ctp_ssOct.describe(include = "all")  # != exclusion des dates qui ne contient pas 2021-10 str.contains 2021.10  id_prod</pre>
	top         1_369         2021-09-30         s_118668         c_1609         NaN         NaN         m         NaN         23:05:52.903346         NaN           freq         1066         1311         14         11839         NaN         NaN         158144         NaN         1         NaN           mean         NaN         NaN         NaN         17.379074         0.446823         NaN         1977.751983         NaN         43.248017           std         NaN         NaN         NaN         17.862571         0.592598         NaN         13.604129         NaN         13.604129           min         NaN         NaN         NaN         NaN         NaN         1929.00000         NaN         17.00000           25%         NaN         NaN         NaN         NaN         NaN         NaN         13.99000         0.00000         NaN         1980.00000         NaN         41.00000           50%         NaN         NaN         NaN         NaN         19.040000         1.00000         NaN         1987.000000         NaN         51.000000
347322 (ctp In [13]: Out[13]:	max NaN NaN NaN NaN NaN 300.00000 2.00000 NaN 2004.00000 NaN 92.00000  p) - 22298 (ctp_oct) = 325024 (ctp_ssOct)  #Agrégation des données transactionnelles par fréquence mensuelle (méthode .groupby())  ctp_evol_ssOct = ctp_ssOct.groupby('date').sum().reset_index()  ctp_evol_ssOct['ventes_keuros'] = ctp_evol_ssOct["price"] / 1000  ctp_evol_ssOct = ctp_evol_ssOct[['date', 'ventes_keuros']]  ctp_evol_ssOct.tail()  date ventes_keuros  329 2022-02-24 20.20037
In [14]:	330 2022-02-25 18.20326  331 2022-02-26 19.75958  332 2022-02-27 19.02183  333 2022-02-28 18.71994  #ctp_evoll.plot(x='date', y='ventes_keuros') ventes = ctp_evol_ssOct["ventes_keuros"] temps = ctp_evol_ssOct["date"] fig, ax = plt.subplots() plt.plot(temps_ventes_keuros)
	ax.set(xlabel='temps (mois)', ylabel='Ventes (k€)',
	18 17 16 15 14 2021-03 2021-05 2021-07 2021-09 2021-11 2022-01 2022-03 temps (mois)
<pre>In [15]: Out[15]:</pre>	<pre>#Représentation des effectifs par catégories de vente(méthode .value_counts()) effectif = ctp_ssOct['categ'].value_counts() #value_counts compte le nombre de chaque categorie  tab = pd.DataFrame(effectif, columns = ['categ']) #création du tableau à partir des effectifs tab["n"] = effectif.values tab["% des ventes"] = round(tab["n"] / len(ctp),2) * 100 #determine le % de chaque categorie tab  categ</pre>
In [34]:	#Pie Chart pour représenter la part de chacune des catégories de vente  labels = 'Cat 0', 'Cat 1', 'Cat 2'  sizes = tab['% des ventes']  explode = (0.06, 0.06, 0.06)  #fait sortir chaque part, les choffres determine la distance pour chaque part, trois ici  figl, axl = plt.subplots(figsize=(12,6))  axl.pie(sizes, explode=explode, labels=labels, autopct='%1.1f%%', shadow=False, startangle=90)  #autopict permet visulaiser le % sur chaque part, startangle turn le grapphique  axl.axis('equal')
	plt.title('Répartition des catégories') plt.savefig("repartition_categories.png") plt.show()  Répartition des catégories Cat 2
	Cat 1  Cat 0
In [17]: In [33]:	<pre>#help(plt.pie)  #Je determine la contribution de chaque categorie au chiffre d'affaire par un pie chart ctp_price = ctp_ssOct.groupby(by = ctp_ssOct["categ"]).sum()  labels = 'Cat 0', 'Cat 1', 'Cat 2' sizes = ctp_price['price'] explode = (0.06, 0, 0)  fig1, ax1 = plt.subplots(figsize=(12,6)) ax1.pie(sizes, explode=explode, labels=labels, autopct='%1.1f%%', shadow=False, startangle=90)</pre>
	ax1.axis('equal') plt.title('Contribution des categories au CA') plt.savefig("repartition_categories2.png") plt.show()  Contribution des categories au CA  Cat 2
	Cat 0 22.5%  40.4%
<pre>In [19]: Out[19]:</pre>	#distribution des prix par categorie representé par un boxplot sns.boxplot(x = ctp_ssOct["categ"], y = ctp_ssOct["price"]) <axessubplot:xlabel='categ', ylabel="price">  300 250</axessubplot:xlabel='categ',>
la categorie	2 resprente la categorie avec des prix les plus elevés.les points en dehors du boxplot sont les outliers. Chaque part de la boite a moustache represente 25%. Elle indique egalement la
mediane. In [20]:	<pre>#help(sns.boxplot)  #Courbe de Lorenz sur la variables des prix price = ctp_ssOct['price'] #Sélection du sous-échantillon de travail que l'on appelle price  #On place les observations dans une variable lorenz_price = np.cumsum(np.sort(price)) / price.sum() #Tri des individus dans l'ordre croissant des valeurs de la variable, #Calcul de la somme cumulée et normalisation en divisant par la somme des observations</pre>
	<pre>plt.plot(np.linspace(0,1,len(lorenz_price)), lorenz_price, drawstyle='steps-post', color='rosybrown', label='Lorenz') plt.fill_between(np.linspace(0,1,len(lorenz_price)) ,lorenz_price , color='#539ecd') plt.plot([0, 1], [0, 1], 'r-', lw=2, label='Distribution égalitaire')#x,y, red solid line plt.vlines(x=.76, ymin=0, ymax=.5, color='blue', linestyle='', linewidth=1, label='Medial') plt.hlines(xmin=.76, xmax=0, y=.5, color='blue', linestyle='', linewidth=1)  plt.title('Courbe de Lorenz des prix de vente') plt.xlabel("Distribution des ventes (%)") plt.ylabel("Cumul des prix de ventes (%)") plt.legend(loc="best")  plt.savefig("lorenz_price.png") plt.show()</pre>
	Courbe de Lorenz des prix de vente  10
In [23]:	0.0 0.2 0.4 0.6 0.8 1.0 Distribution des ventes (%)
	aire_ss_courbe_price = lorenz_price[:-1].sum()/len(lorenz_price)  #Aire entre la le bissectrice et la courbe de Lorenz  S = 1 - (2 * aire_ss_courbe_price) gini_price = round(S, 2)  print("L'indice de Gini est égal à {}".format(gini_price))  L'indice de Gini est égal à 0.39  alité des ventes. gini=0 egalité parfaite, surface blanche. Avec une valeur de gini de 0.39 les ventes semble relativement bien equilibre  #Visualisation (Histogramme) de la distribution de l'âge clients #ctp_2021_ssoct['age'].astype(float)
	<pre>ctp_ssOct['age'].hist(density=True, alpha=0.5, bins=20) plt.ylabel('% des clients') plt.xlabel('age') plt.title('Distribution de la age des clients') min_ylim, max_ylim = plt.ylim() plt.axvline(ctp_ssOct.age.median(), color='k', linestyle='dashed', linewidth=1) plt.text(ctp_ssOct.age.median()*1.0, max_ylim*0.9, 'Median: {:.2f}'.format(ctp_ssOct.age.median())) plt.axvline(ctp_ssOct.age.mean(), color='k', linestyle='dashed', linewidth=1) plt.text(ctp_ssOct.age.mean()*1.0, max_ylim*0.8, 'Mean: {:.2f}'.format(ctp_ssOct.age.mean())) plt.savefig("distribution_ages_clients.png") plt.show()</pre> <pre> Distribution de la age des clients </pre>
	0.04 Media: 41.00 Mean: 43.25  90 0.02  0.01
La mediane In [26]: Out[26]:	est a 41ans et la moyenne a 43.25  ctp_ssOct.describe()  price categ birth age  count 315232.000000 315232.000000 315232.000000  mean 17.379074 0.446823 1977.751983 43.248017  std 17.862571 0.592598 13.604129 13.604129
In [38]:	min         0.620000         0.000000         1929.000000         17.000000           25%         8.990000         0.000000         1970.000000         34.000000           50%         13.990000         0.000000         41.000000           75%         19.040000         1.000000         51.000000           max         300.000000         2.000000         92.000000    #Visualisation (Histogramme) de la distribution des prix produits  ctp_ssOct["price"].hist(color='#0504aa', alpha=0.9, density=True, bins=20)
	<pre>#alpha:densité de couleur 0-1, density=True l'echelle est en %, False achiche les nombre des evenements. min_ylim, max_ylim = plt.ylim() plt.axvline(ctp_ssOct.price.median(), color='k', linestyle='dashed', linewidth=1) plt.text(ctp_ssOct.price.median()*1.0, max_ylim*0.9, 'Median: {:.2f}'.format(ctp_ssOct.price.median())) plt.axvline(ctp_ssOct.price.mean(), color='k', linestyle='dashed', linewidth=1) plt.text(ctp_ssOct.price.mean()*1.0, max_ylim*0.8, 'Mean: {:.2f}'.format(ctp_ssOct.price.mean())) plt.title('Distribution de la variable "price"') plt.xlabel('Prix produits(€)') plt.ylabel('Fréquence d\'apparition') plt.savefig("distribution_price.png") plt.show()</pre>
	Distribution de la variable "price"    0.035
	d partie les prix sont en dessous de 30 euros. Les prix eplus tres minoritaires ne sont pas bien visualizé. Du coup je regarde les +100 et moins 100€.  #Visualisation (Histogramme) de la distribution des prix produits ctp99 = ctp_ssOct[ctp_ssOct["price"] < 100] ctp99.hist(color='#0504aa', alpha=0.5, density=True, bins=20)  plt.title('Distribution de la variable "price"') plt.xlabel('Prix produits(€)') plt.ylabel('Fréquence d\'apparition')
	plt.savefig("distribution_pricel.png") plt.show()  price
In [36]:	#Visualisation (Histogramme) de la distribution des prix produits ctp100 = ctp_ssOct[ctp_ssOct["price"] >= 100] ctp100.hist(color='#0504aa', alpha=0.9, density=True, bins=20)
	plt.title('Distribution de la variable "price"') plt.xlabel('Prix produits(€)') plt.ylabel('Fréquence d\'apparition')  plt.savefig("distribution_price2.png") plt.show()  price categ
	0.075 Distribution de la variable 2 price" 0.075 0.050 0.050 0.050 0.005 0.005 0.000 20 40 60 80 Prix produits(€)
In [42]:	<pre>fig, ax = plt.subplots(figsize=(22, 12)) sns.barplot(x="categ", y=ctp_ssOct["price"], hue="categ", data=ctp_ssOct) #hue?, pas bien compris ax.set_xlabel('cetegorie') ax.set_ylabel('prix') ax.set_title('Prix des produits en fonction de la categorie')  plt.savefig("barplot_prix_categorie_produit") plt.show()</pre> Prix des produits en fonction de la categorie
	70 - 60 -
	50 - \$\frac{2}{5} 40 - 30 -
	20 - 10 - 10 - 20 - 20 - 20 - 20 - 20 -
In [31]:	ies 1 et 2 representent les prix plus elevés