



REPORTE 01

ALEJANDRO LOPEZ GONZALEZ

Febrero

2022

Índice

OBJETIVO	. 3
DESCRIPCION DEL CASO	. 3
DESARROLLO	. 4
Productos mas vendidos y productos rezagados	. 4
Mayores ventas y búsquedas	. 4
Productos con menos búsquedas y menores ventas	. 5
Productos por reseña en el servicio	. 6
Total de ingresos y ventas promedio mensuales, total anual y meses con más ventas al año	. 7
DATOS OBTENIDOS	. 9
Productos mas vendidos	. 9
	. 9
Productos mas buscados	. 9
	. 9
Productos Mejor calificados	. 9
	. 9
Productos peor calificados	10
	10
Ingresos	10
	1 C
	10
	11
CONCLUSIÓN	12
EVIDENCIAS	1 2

OBJETIVO

Poner en práctica las bases de programación en Python para análisis y clasificación de datosmediante la creación de programas de entradade usuario y validaciones, uso y definición de variables y listas, operadores lógicos y condicionales para la clasificación de información.

DESCRIPCION DEL CASO

LifeStore es una tienda virtual que maneja una amplia gama de artículos, recientemente, la Gerencia de ventas, se percató que la empresa tiene una importante acumulación de inventario. Asimismo, se ha identificado una reducción en las búsquedas de un grupo importante de productos, lo que ha redundado en una disminución sustancial de sus ventas del último trimestre.

DESARROLLO

Para el análisis de la tienda LifeStore, la gerencia mostro su interés en algunos puntos específicos como indicadores principales del reporte.

Productos mas vendidos y productos rezagados

Mayores ventas y búsquedas

Se generaron dos funciones las cual recibe un objeto TopSearches y ItemSales respectivamente, estos objetos contienen la información de lifestrore_Products y lifestrore_sale similar a un Join de SQL.

Esta información fue filtrada por sus búsquedas y por su numero de ventas para el caso de productos rezagados

Productos con menos búsquedas y menores ventas

El acercamiento que se realizo para obtener las listas por categoría fue en dos pasos. Primero se tuvo que obtener las categorías que existían para después generar una función para cara tarea, una que los acomodara por las peores ventas y otra para la menores búsquedas.

```
def makeCategoriesList(productSales:List[ItemSales]):
   """Funcion para obtener el listado de categorias"""
   prodCategories = {}
   for item in productSales:
       if item.category not in prodCategories.keys():
          prodCategories[item.category]=[]
       prodCategories[item.category].append(item.idProduct)
   return prodCategories
def worstProductsByCat(products:dict,qty:int=5):
   """Funcion para obtener y ordener los 5 productos menos vendidos por
categoria"""
   catSales = {}
   for cat in products.keys():
       n=0
       catSales[cat]=[]
       for item in sales:
           if sales[n].category == cat:
              catSales[cat].append(sales[n])
          n+=1
   1Sales={}
   for item in catSales.keys():
       1Sales[item] =[]
       sortedList= sorted(catSales[item],key=lambda x:x.sales)
       1Sales[item].append(sortedList[0:qty])
   for key in lSales.keys():
       print("-----<u>-----</u>
                   print(f'Categoria {key} Menos Vendidos:')
       pprint(lSales[key])
```

Productos por reseña en el servicio

Para obtener estos datos fue necesario agregar otra clase mas amigable para trabajar con los datos por lo que se genero la clase ItemReviews para contener esta información, y se pobló de datos necesarios a partir de lifestore_sales.

```
reviews = [ItemReviews()]
reviews.clear()
i=0
for items in lifestore_sales:
    reviews.append(ItemReviews(idProduct=items[1],score=items[2]))
for reviewt in reviews:
    for sale in sales:
        if reviewt.idProduct == sale.idProduct:
            reviews[i].productName = sale.productName
i+=1
```

Una vez instanciada la clase con los valores mínimos requeridos, se comenzó a realizar el algoritmo en una función llamada scoreAvg

```
ef scoreAvg():
  reviewAvg={}
     if review.idProduct not in reviewAvg.keys():
         reviewAvg[review.productName]=[]
  for key in reviewAvg.keys():
     scoreSum = 0
     elements=0
        if item.productName == key:
           scoreSum+=item.score
            elements+=1
     reviewAvg[key]=scoreSum/elements
 topRatedList={}
  worstProductList={}
  for key,value in reviewAvg.items():
     if value >= 4:
         topRatedList[key] = value
        worstProductList[key] = value
 print("-----
  print("MEJOR CALIFICADOS:")
  for key,value in topRatedList.items():
     print(f'Producto: {key} Calificacion: {value}')
 print("PEOR CALIFICADOS:")
  for key,value in worstProductList.items():
     print(f'Producto: {key} Calificacion: {value}')
 return(reviewAvg)
```

Total de ingresos y ventas promedio mensuales, total anual y meses con más ventas al año

Finalmente se analizaron las ingresos y ventas del mes y el año, para poder realizar el análisis se optó por generar otra clase con información especifica para generar estos datos, la clase fue llamada ProductSales.

Se genero una instancia de la clase y posteriormente se populo con los datos necesarios.

```
listOfSales = [ProductSales()]
listOfSales.clear()

for sale in lifestore_sales:
    listOfSales.append(ProductSales(idProduct=sale[1],date=sale[3],
    day=sale[3][0:2],month=sale[3][3:5],year=sale[3][6:10],returned=bool(sale[4])))

for product in lifestore_products:
    i=0
    for sale in listOfSales:
        if product[0] == sale.idProduct:
            listOfSales[i].price=product[2]
            listOfSales[i].productName=product[1]
        i+=1
```

Una vez llena de datos se comenzó por el análisis generando funciones las cuales iterarían por la lista generada para obtener las ventas mensuales tanto por numero de ventas como por total de ganancias mensuales y se obtendrían también los totales anuales y promedio por mes de ventas.

Para las ganancias anuales se itero por la lista y se sumo el para finalmente imprimirlo y dividirlo entre los meses para generar el promedio mensual.

```
def anualProfit():
    print("------")
    totalEarnings=0
    for sale in listOfSales:
        if not sale.returned:
            totalEarnings += sale.price
        print(f'Ganancia anual: ${totalEarnings}')
        print("-------")
        print(f'Ganancia promedio Mensual: ${totalEarnings/12}')
```

A partir de la misma lista se genero una función para recorrer esta y poblar un diccionario el cual dependiendo el mes fuera llenando el total de ventas y el total de ingreso mensual.

```
def monthlySales():
   mSales={}
   mSalesCash={}
    for month in range(1,13):
    mSales[dictMonths[month]]=0
     mSalesCash[dictMonths[month]]=0
     for sale in listOfSales:
         if int(sale.month)==month:
            mSales[dictMonths[month]]+=1
            mSalesCash[dictMonths[month]]+=sale.price
   print("VENTAS PROMEDIO POR MES")
   avgSM=0
   for value in mSales.values():
     avgSM+=value
   print(f'{floor(avgSM/12.)} ventas')
   print("-----
   print("VENTAS POR MES")
   sort_orders = sorted(mSales.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
   for value in sort_orders:
     print(f'Mes: {value[0]} Ventas: {value[1]}')
   print("-----
  -----")
   print("GANANCIAS POR MES")
   sort_orders2 = sorted(mSalesCash.items(), key=lambda x: x[1],
reverse=True)
   for value in sort_orders2:
      print(f'Mes: {value[0]} Ventas: ${value[1]}')
```

DATOS OBTENIDOS

Productos mas vendidos

Pructos con mejores ventas	
SSD Kingston A400, 120GB, SATA III, 2.5", 7mm ID	50
Procesador AMD Ryzen 5 2600, S-AM4, 3.40GHz, Six-Core, 16MB L3 Cache, con Disipador Wraith Stealth ID	42
Procesador Intel Core i3-9100F, S-1151, 3.60GHz, Quad-Core, 6MB Cache (9na. Generación - Coffee Lake) ID	20
Tarjeta Madre ASRock Micro ATX B450M Steel Legend, S-AM4, AMD B450, HDMI, 64GB DDR4 para AMD ID	18
SSD Adata Ultimate SU800, 256GB, SATA III, 2.5", 7mm ID	15

Productos mas buscados

Pructos con mas busquedas		
SSD Kingston A400, 120GB, SATA III, 2.5", 7mm ID	263	
SSD Adata Ultimate SU800, 256GB, SATA III, 2.5", 7mm ID	107	
Tarjeta Madre ASUS micro ATX TUF B450M-PLUS GAMING, S-AM4, AMD B450, HDMI, 64GB DDR4 para AMD	60	
Procesador AMD Ryzen 5 2600, S-AM4, 3.40GHz, Six-Core, 16MB L3 Cache, con Disipador Wraith Stealth ID	55	
Procesador AMD Ryzen 3 3200G con Gráficos Radeon Vega 8, S-AM4, 3.60GHz, Quad-Core, 4MB L3, con Disip	41	
Logitech Audífonos Gamer G635 7.1, Alámbrico, 1.5 Metros, 3.5mm, Negro/Azul ID	35	
TV Monitor LED 24TL520S-PU 24, HD, Widescreen, HDMI, Negro ID	32	
Procesador Intel Core i7-9700K, S-1151, 3.60GHz, 8-Core, 12MB Smart Cache (9na. Generación Coffee Lake) I	31	
Procesador Intel Core i3-9100F, S-1151, 3.60GHz, Quad-Core, 6MB Cache (9na. Generación - Coffee Lake) ID	30	
SSD XPG SX8200 Pro, 256GB, PCI Express, M.2 ID	30	

Productos Mejor calificados

Productos mejor calificados	
Procesador AMD Ryzen 3 3300X S-AM4, 3.80GHz, Quad-Core, 16MB L2 Cache	5.0
Procesador Intel Core i9-9900K, S-1151, 3.60GHz, 8-Core, 16MB Smart Cache (9na. Generación Coffee Lake)	5.0
Procesador Intel Core i7-9700K, S-1151, 3.60GHz, 8-Core, 12MB Smart Cache (9na. Generación Coffee Lake)	5.0
Procesador Intel Core i5-9600K, S-1151, 3.70GHz, Six-Core, 9MB Smart Cache (9na. Generiación - Coffee Lake)	5.0
Tarjeta de Video ASUS AMD Radeon RX 570, 4GB 256-bit GDDR5, PCI Express 3.0	5.0
Tarjeta de Video MSI AMD Mech Radeon RX 5500 XT MECH Gaming OC, 8GB 128-bit GDDR6, PCI Express 4.0	5.0
Tarjeta de Video MSI NVIDIA GeForce GTX 1050 Ti OC, 4GB 128-bit GDDR5, PCI Express x16 3.0	5.0
Tarjeta de Video Sapphire AMD Pulse Radeon RX 5500 XT Gaming, 8GB 128-bit GDDR6, PCI Express 4.0	5.0
Tarjeta de Video Zotac NVIDIA GeForce GTX 1660 Ti, 6GB 192-bit GDDR6, PCI Express x16 3.0	5.0
Tarjeta Madre Gigabyte XL-ATX TRX40 Designare, S-sTRX4, AMD TRX40, 256GB DDR4 para AMD	5.0
Kit SSD Kingston KC600, 1TB, SATA III, 2.5, 7mm	5.0
SSD Crucial MX500, 1TB, SATA III, M.2	5.0
SSD Western Digital WD Blue 3D NAND, 2TB, M.2	5.0
Kit Memoria RAM Corsair Dominator Platinum DDR4, 3200MHz, 16GB (2x 8GB), Non-ECC, CL16, XMP	5.0
TCL Smart TV LED 55S425 54.6, 4K Ultra HD, Widescreen, Negro	5.0
TV Monitor LED 24TL520S-PU 24, HD, Widescreen, HDMI, Negro	5.0
Logitech Audifonos Gamer G332, Alámbrico, 2 Metros, 3.5mm, Negro/Rojo	5.0
Logitech Audifonos Gamer G635 7.1, Alámbrico, 1.5 Metros, 3.5mm, Negro/Azul	5.0
SSD Adata Ultimate SU800, 256GB, SATA III, 2.5", 7mm	4.9
Procesador AMD Ryzen 5 2600, S-AM4, 3.40GHz, Six-Core, 16MB L3 Cache, con Disipador Wraith Stealth	4.8
Tarjeta de Video ASUS NVIDIA GeForce GTX 1660 SUPER EVO OC, 6GB 192-bit GDDR6, PCI Express x16 3.0	4.8
SSD Kingston A400, 120GB, SATA III, 2.5", 7mm	4.7
Procesador Intel Core i3-9100F, S-1151, 3.60GHz, Quad-Core, 6MB Cache (9na. Generación - Coffee Lake)	4.7
Tarjeta Madre MSI ATX B450 TOMAHAWK MAX, S-AM4, AMD B450, 64GB DDR4 para AMD	4.7
SSD Kingston A2000 NVMe, 1TB, PCI Express 3.0, M2	4.7
SSD Kingston UV500, 480GB, SATA III, mSATA	4.7

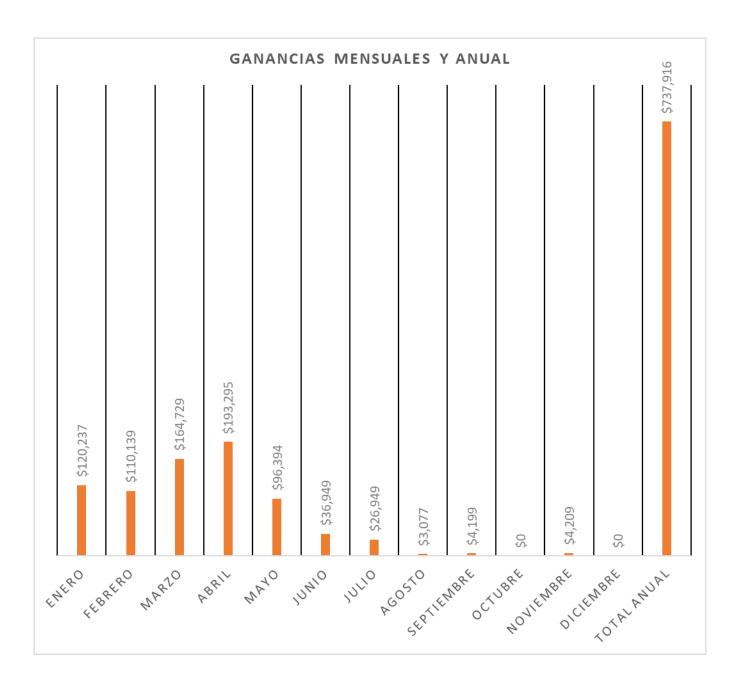
Productos peor calificados

Productos peor calificados	
Tarjeta de Video Gigabyte AMD Radeon R7 370 OC, 2GB 256-bit GDDR5, PCI Express 3.0	1.0
Tarjeta Madre ASRock ATX H110 Pro BTC+, S-1151, Intel H110, 32GB DDR4, para Intel	1.0
Tarjeta Madre AORUS micro ATX B450 AORUS M (rev. 1.0), S-AM4, AMD B450, HDMI, 64GB DDR4 para AMD	1.8
Tarjeta Madre Gigabyte micro ATX GA-H110M-DS2, S-1151, Intel H110, 32GB DDR4 para Intel	2.0
Cougar Audifonos Gamer Phontum Essential, Alámbrico, 1.9 Metros, 3.5mm, Negro.	3.0

Ingresos

Ganancia Anual	\$ 737,916.00
Ganancia promedio mensual	\$ 61,493.00
Ventas promedio mensuales	23





CONCLUSIÓN

La utilización de Pyhon para el análisis de lifestore represento un reto pero nos deja con un buen sabor de boca, ya que los resultados que se esperaban fueron obtenidos de manera precisa al utilizar diferentes métodos.

El *approach* que tuve para este reto fue mas orientado a objetos ya que te permite genera una capa de abstracción con la cual el código es mas modular y fácil de interpretar, por lo que limite el uso de diccionarios y fue enfocado mas al uso de clases para contener toda la información y unirla entre las "llaves foranas y primarias" por decirlo de alguna manera.

En conclusión, Python nos ofrece simpleza, legibilidad y similitud con el idioma inglés y lo convierten en un lenguaje fácil de aprender, ideal para principiantes.

EVIDENCIAS

Login

```
PS D:\EmtechDataScience\Repo\Proyecto01> & C:\Users/aleja/AppData/Local/Microsoft/WindowsApps/python3.9.exe d:\/EmtechDataScience\Repo\Proyecto01/main.py
<<<<<<<td>d:\/EmtechDataScience\Repo\Proyecto01/main.py
</<>
Iniciar Sesion
Username:SuperUser
Escriba Contraseña
Password:admin
ACCESO CONCEDIDO

ACCESO CONCEDIDO
CRIENTANDO REPORTE
```

Datos en terminal

```
Productos Res Vendidos
Restrict SOS Kingston AMBO, 12066, SAIA III, 2.5", 7mm ID: 54 Ventas: 50
Index: Processador Media Core 31-2009, SAIA, 3.40012, Saix Core, 1090 L3 Cache, con Disipador Walth Stealth ID: 3 Ventas: 42
Index: Processador Intel Core 31-2009, SAIA, 3.40012, Saix Core, 1090 L3 Cache, Core Disipador Walth Stealth ID: 3 Ventas: 20
Newton: SOS Addita Ultimate Saines, 2006, SAIA III, 2.5", 7mm ID: 57 Ventas: 13
Productos Res Biocachia
Index: SOS Addita Ultimate Saines, 2006, SAIA III, 2.5", 7mm ID: 57 Ventas: 13
Index: SOS Addita Ultimate Saines, 2006, SAIA III, 2.5", 7mm ID: 57 Ventas: 10
Index: Targicla Pador AND Sair Core Rain Index-Plus Saint, 500, SAIA, 500
```

```
Producto: Processdor APD Ryzen 3 3300X S-AM4, 3.80GHz, Quad-Core, 1698 L2 Cache Calificacion: 5.0

Producto: Processdor APD Ryzen 5 3600, S-AM4, 3.60GHz, 3208 L3 Cache, con Disipador Warith Stealth Calificacion: 4.230769230769231

Producto: Processdor APD Ryzen 5 2600, S-AM4, 3.60GHz, 3208 L3 Cache, con Disipador Warith Stealth Calificacion: 4.280752309923099

Producto: Processdor APD Ryzen 3 2808 con Gráficos Radeon Vega 8, S-AM4, 3.66GHz, Quad-Core, 408 L3, con Disipador Warith Spire Calificacion: 4.7

Producto: Processdor NO Ryzen 3 2808 con Gráficos Radeon Vega 8, S-AM4, 3.66GHz, Quad-Core, 408 L3, con Disipador Warith Spire Calificacion: 4.7

Producto: Processdor Intel Core 13-91009, 5-1151, 3.66GHz, Quad-Core, 408 Cache (Posa, Generación Coffera Labe) Calificacion: 4.0

Producto: Processdor Intel Core 13-91009, 5-1151, 3.66GHz, 8-Core, 1208 Saart Cache (Posa, Generación Coffera Labe) Calificacion: 5.0

Producto: Processdor Intel Core 13-9008, 5-1151, 3.66GHz, 8-Core, 1208 Saart Cache (Posa, Generación Coffera Labe) Calificacion: 5.0

Producto: Rosi Gefore 210, 166 GDB3, DVT, VAA, HDCP, PCI Express 2.0 Calificacion: 4.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA Gefore GT 3660 SUPRE FUO CC, 6GE 192-bit GDB6, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 4.7

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA Gefore GT 31600, SUPRE FUO CC, 6GE 192-bit GDB6, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 4.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA Gefore GT 31600, PCI Express 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 4.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarjeta de Video ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 36 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarjeta ASIS MVDIA GEFORE GT 31600, PCI Express 316 3.0 Calificacion: 5.0

Producto: Tarj
      MEJOR CALIFICADOS:
     PEOR CALIFICADOS:
  Ganancia promedio Mensual: $61493.0
       VENTAS PROMEDIO POR MES
   VENTAS POR MES
Mes: Abril Ventas: 75
Mes: Enero Ventas: 53
Mes: Marzo Ventas: 51
     Mes: Febrero Ventas: 41
Mes: Mayo Ventas: 36
Mes: Junio Ventas: 11
Mes: Julio Ventas: 11
   Mes: Agosto Ventas: 3
Mes: Septiembre Ventas: 1
Mes: Noviembre Ventas: 1
      Mes: Octubre Ventas: 0
      Mes: Diciembre Ventas: 0
     GANANCIAS POR MES
Mes: Abril Ventas: $193295
   Mes: Marzo Ventas: $164729
Mes: Enero Ventas: $120237
Mes: Febrero Ventas: $110139
Mes: Mayo Ventas: $96394
   Mes: Mayo Ventas: $96394
Mes: Junio Ventas: $36949
Mes: Julio Ventas: $26949
Mes: Noviembre Ventas: $4299
Mes: Septiembre Ventas: $4199
Mes: Agosto Ventas: $3077
Mes: Octubre Ventas: $3
Mes: Diciembre Ventas: $0
PS D:\EmtechDataScience\Repo\Proyecto01> []
```