

Challenge-1_Alura's Store

Durante este desafío, ayudarás al Sr. Juan a decidir qué tienda de su cadena Alura Store debe vender para iniciar un nuevo emprendimiento. **El objetivo es identificar la tienda menos eficiente y presentar una recomendación final basada en los datos.**

Para ello, se analizarán los datos de las 4 tiendas en términos de volumen de ventas, rendimiento y reseñas.

```
!pip install plottable
!apt-get update
!apt-get install -y texlive-xetex texlive-fonts-recommended texlive-plain-generic

import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from datetime import datetime
from numpy import mean
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
```

2. Integración de Datos y Tratamiento

↳ 14 cells hidden

Funciones auxiliares

↳ 2 cells hidden

3. Análisis del conjunto de datos

Cálculos Generales

```
#Datos Globales
#¿Cuántas transacciones se realizan por cada tienda?
totalTransaccionesXTienda = conteoGlobal(bd_tiendas,'Tienda','TransaccionID')
#¿Cuánto son los ingresos de ventas por cada una de las tiendas?
totalIngresosXTienda = sumasGlobales(bd_tiendas,'Tienda','TrnVenta')
#Promedio Costos de Envío
promedioCostosEnvioXTienda = promedioGlobal(bd_tiendas,'Tienda','TrnCostoEnvio')
#Índice de Satisfacción del Cliente
promedioSatisfaccionXTienda = promedioGlobal(bd_tiendas,'Tienda','TrnCalificacion')
#Alcance de Tienda -cantidad de ciudades
totalAlcanceXTienda = conteoGlobalUnique(bd_tiendas,'Tienda','TrnCiudadDestino')
#Cantidad de Categorías que maneja cada tienda
totalCategoriasXTienda = conteoGlobalUnique(bd_tiendas,'Tienda','ProductoCategoria')
#Cantidad de Productos que maneja cada tienda
totalProductosXTienda = conteoGlobalUnique(bd_tiendas,'Tienda','Producto')
#Monto Global de Ventas
montoGlobalVentas = sum(totalIngresosXTienda)
#Monto Global de Costos de Envío
totalGlobalTransacciones = sum(totalTransaccionesXTienda)
#Media de Transacciones
mediaTransacciones = mean(totalTransaccionesXTienda)
#Media de ventas
mediaVentas = mean(totalIngresosXTienda)
#Media de Costos de Envío
mediaCostosEnvio = mean(promedioCostosEnvioXTienda)
#Media de Satisfacción del Cliente
mediaSatisfaccion = mean(promedioSatisfaccionXTienda)
#Detección de Transacciones Atípicas
ventasEnCero = conteoGlobal(bd_tiendas[bd_tiendas['TrnVenta'] == 0], 'Tienda', 'TransaccionID')
costosEnvioEnCero = conteoGlobal(bd_tiendas[bd_tiendas['TrnCostoEnvio'] == 0], 'Tienda', 'TransaccionID')
#Empleados por Tienda
totalEmpleadosXTienda = conteoGlobalUnique(bd_tiendas,'Tienda','Vendedor')
```

3.1 Ingresos por Tienda <Análisis de Rendimiento>

↳ 2 cells hidden

3.2 Análisis de %Satisfacción de Clientes por Tienda

```
#¿Cuál es el promedio de satisfacción del cliente con el servicio en cada tienda?
base_rendimiento_tienda[['TIENDA', 'PROMEDIO_SATISFACCION']]
```

	TIENDA	PROMEDIO_SATISFACCION	
0	1	3.98	
1	2	4.04	
2	3	4.05	
3	4	3.98	

```
#¿Ciudades con mayores índices de satisfacción?
satisfaccion_por_TiendaCiudad = PromedioPorListaAtributos(bd_tiendas,['TrnCiudadDestino'],'TrnCalificacion').sort_values(by=satisfaccion_por_TiendaCiudad.rename(columns={'Total': 'Promedio'}, inplace=True))
```

```
#¿Promedio de satisfacción por cada vendedor?
satisfaccion_por_EmpleadoTienda = PromedioPorListaAtributos(bd_tiendas,['Vendedor'],'TrnCalificacion')
satisfaccion_por_EmpleadoTienda.rename(columns={'Total': 'Promedio'}, inplace=True)
```

3.3 Análisis de Comportamiento de Gasto Promedio de Envío por cada Tienda

```
#¿Cuál es el promedio de costos de envío por Tienda
base_rendimiento_tienda[['TIENDA', 'PROMEDIO_COSTOS_ENVIO']]
```

	TIENDA	PROMEDIO_COSTOS_ENVIO	
0	1	25762.90	
1	2	25325.66	
2	3	25300.78	
3	4	23754.29	

```
#¿Costo de envío promedio por ciudad
promedioCostoEnvioPorCiudad = PromedioPorListaAtributos(bd_tiendas,['TrnCiudadDestino','Tienda'],'TrnCostoEnvio')
promedioCostoEnvioPorCiudad.rename(columns={'Total': 'Promedio'}, inplace=True)
```

```
#Costo de Envío por Producto
base_rendimiento_tienda_desglosado[['Tienda', 'Producto', 'CostoEnvioMaximo', 'CostoEnvioMinimo']]
```

	Tienda	Producto	CostoEnvioMaximo	CostoEnvioMinimo	
48	1	TV LED UHD 4K	160800.0	84700.0	
39	1	Refrigerador	137000.0	76700.0	
76	2	Iphone 15	140500.0	69000.0	
99	2	TV LED UHD 4K	162500.0	80800.0	
150	3	TV LED UHD 4K	158400.0	80200.0	
...	
121	3	Dinosaurio Rex	9700.0	0.0	
16	1	Cubo mágico 8x8	9800.0	0.0	
118	3	Cubo mágico 8x8	5800.0	0.0	
67	2	Cubo mágico 8x8	7400.0	0.0	
17	1	Cuerda para saltar	8100.0	0.0	

204 rows x 4 columns

3.4 Análisis de Comportamiento de Ventas por Categoría

```
#Categorías más populares por tienda?
agrupamiento1 = base_rendimiento_tienda_desglosado.groupby(['Tienda', 'ProductoCategoria'])[['TrnxProducto', 'TrnVenta']].agg(
top5CategoriasxTienda = agrupamiento1.sort_values(by=['TrnxProducto'], ascending=False).groupby('Tienda').head(5).sort_val
top5CategoriasxTienda.rename(columns={'TrnxProducto': 'CantidadProductosVendidos'}, inplace=True)
```

3.5 Análisis de Comportamiento de Ventas por Producto en cada Tienda

```
#Productos más y menos populares por tienda
agrupamiento1 = base_rendimiento_tienda_desglosado.groupby(['Tienda', 'Producto'])['TrnxProducto', 'TrnVenta'].agg('sum',
top5ProductosMasVendidos = agrupamiento1.sort_values(by=['TrnxProducto'], ascending=False).groupby('Tienda').head(5).sort_
top5ProductosMenosVendidos = agrupamiento1.sort_values(by=['TrnxProducto'], ascending=True).groupby('Tienda').head(5).sort_
```

Resumenes Empleados

```
#¿Rendimiento por empleado?
transaccionesCeroCosto = bd_tiendas[bd_tiendas['TrnCeroEnvio'] == 0].groupby(['Tienda', 'Vendedor'])['TransaccionID'].count()
totalVentasPorEmpleadoTienda = AgregacionDesglose(bd_tiendas, ['Vendedor', 'Tienda'], 'TrnVenta')
totalVentasPorEmpleadoTienda['Porcentaje'] = (totalVentasPorEmpleadoTienda['TrnVenta'].astype(float) / totalVentasPorEmpleadoTienda['TrnSinCeroEnvio']).astype(float)
totalVentasPorEmpleadoTienda['%Satisfaccion'] = bd_tiendas.groupby(['Vendedor', 'Tienda'])['TrnCalificacion'].mean().reset_index()
totalVentasPorEmpleadoTienda['Transacciones'] = bd_tiendas.groupby(['Vendedor', 'Tienda'])['TransaccionID'].transform('count')
totalVentasPorEmpleadoTienda = totalVentasPorEmpleadoTienda.merge(transaccionesCeroCosto, on=['Tienda', 'Vendedor'], how='left')
totalVentasPorEmpleadoTienda['TrnSinCeroEnvio'] = totalVentasPorEmpleadoTienda['TrnCeroEnvio'].fillna(0).astype(int)
totalVentasPorEmpleadoTienda.drop(columns=['TrnCeroEnvio'], inplace=True)
base_rendimiento_empleados = pd.DataFrame(totalVentasPorEmpleadoTienda)
top5EmpleadosMasProductivos = base_rendimiento_empleados.sort_values(by=['TrnVenta'], ascending=False).groupby('Tienda').head(5)
top5EmpleadosMenosProductivos = base_rendimiento_empleados.sort_values(by=['TrnVenta'], ascending=True).groupby('Tienda').head(5)
totalVentasxEmpleadoTrimestral = AgregacionDesglose(bd_tiendas, ['TrnAnio', 'Tienda', 'TrnTrimestre', 'Vendedor'], 'TrnVenta')
totalVentasEmptrimestral1y2 = totalVentasxEmpleadoTrimestral[(totalVentasxEmpleadoTrimestral['TrnAnio'] == 2021) | (totalVentasxEmpleadoTrimestral['TrnAnio'] == 2022)]
display(totalVentasEmptrimestral1y2)
```

	TrnAnio	Tienda	TrnTrimestre	Vendedor	TrnVenta
56	2020	2	1	Beatriz Morales	8697700.0
57	2020	2	1	Blanca Ramirez	2859500.0
58	2020	2	1	Camila Rivera	8120700.0
59	2020	2	1	Felipe Santos	10924500.0
60	2020	2	1	Izabela de León	2363000.0
...
555	2022	2	4	Mariana Herrera	5970900.0
556	2022	2	4	Pedro Gomez	2731800.0
557	2022	2	4	Rafael Acosta	8070500.0
558	2022	2	4	Santiago Silva	9284800.0
559	2022	2	4	Ángel Rodriguez	11603600.0

392 rows × 5 columns

Next steps: [Generate code with totalVentasEmptrimestral1y2](#) [New interactive sheet](#)

4. Viz por tipo de Análisis

Resumenes Por Tienda

- Rendimiento
- Satisfacción del Cliente
- Costos de Envío

```
display(base_rendimiento_tienda)
```

	TIENDA	TOTAL_TRANSACCIONES	INGRESOS_TOTALES	PROMEDIO_COSTOS_ENVIO	PROMEDIO_SATISFACCION	%INGRESOS	%TRANSACCIONES	V
0	1	2167	1.047620e+09	25762.90	3.98	26	25	
1	2	2167	1.029909e+09	25325.66	4.04	25	25	
2	3	2181	1.035100e+09	25300.78	4.05	25	25	
3	4	2201	9.808928e+08	23754.29	3.98	24	25	

Next steps:

Generate code with base_rendimiento_tienda

New interactive sheet

```

import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

ingresoPromedioGlobalTienda = base_rendimiento_tienda['INGRESOS_TOTALES'].mean()
transaccionesPromedioGlobalTienda = base_rendimiento_tienda['TOTAL_TRANSACCIONES'].mean()
satisfaccionPromedioGlobalTienda = base_rendimiento_tienda['PROMEDIO_SATISFACCION'].mean()
costoEnvioPromedioGlobalTienda = base_rendimiento_tienda['PROMEDIO_COSTOS_ENVIO'].mean()

fig, axes = plt.subplots(nrows=4, ncols=1, figsize=(10, 20))
fig.suptitle('Análisis de Rendimiento por Tienda', fontsize=16)

# Plot 1: Ingresos Totales
colorsIngresos = ['red' if val < ingresoPromedioGlobalTienda else 'lightblue' for val in base_rendimiento_tienda['INGRESOS_TOTALES']]
sns.barplot(x='TIENDA', y='INGRESOS_TOTALES', data=base_rendimiento_tienda, ax=axes[0], palette=colorsIngresos, hue='TIENDA')
axes[0].set_title('Ingresos Totales por Tienda', fontsize=14)
axes[0].set_xlabel('')
axes[0].set_ylabel('Ingresos Totales')
axes[0].ticklabel_format(style='plain', axis='y')
for index, row in base_rendimiento_tienda.iterrows():
    axes[0].text(index, row['INGRESOS_TOTALES'], f'{row["INGRESOS_TOTALES"]:.0f}', color='black', ha="center", va='bottom')

# Plot 2: Total Transacciones
colorsTransacciones = ['red' if val < transaccionesPromedioGlobalTienda else 'lightblue' for val in base_rendimiento_tienda['TOTAL_TRANSACCIONES']]
sns.barplot(x='TIENDA', y='TOTAL_TRANSACCIONES', data=base_rendimiento_tienda, ax=axes[1], palette=colorsTransacciones, hue='TIENDA')
axes[1].set_title('Total Transacciones por Tienda', fontsize=14)
axes[1].set_xlabel('')
axes[1].set_ylabel('Total Transacciones')
for index, row in base_rendimiento_tienda.iterrows():
    axes[1].text(index, row['TOTAL_TRANSACCIONES'], f'{row["TOTAL_TRANSACCIONES"]}', color='black', ha="center", va='bottom')

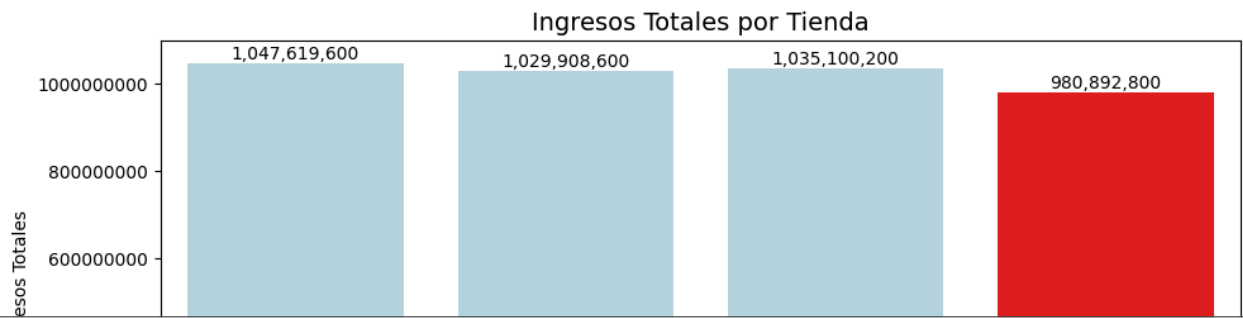
# Plot 3: Promedio Satisfacción
colorsSatisfaccion = ['red' if val < satisfaccionPromedioGlobalTienda else 'lightblue' for val in base_rendimiento_tienda['PROMEDIO_SATISFACCION']]
sns.barplot(x='TIENDA', y='PROMEDIO_SATISFACCION', data=base_rendimiento_tienda, ax=axes[2], palette=colorsSatisfaccion, hue='TIENDA')
axes[2].set_title('Promedio de Satisfacción por Tienda', fontsize=14)
axes[2].set_xlabel('')
axes[2].set_ylabel('Promedio Satisfacción')
axes[2].set_ylim(0, 5)
for index, row in base_rendimiento_tienda.iterrows():
    axes[2].text(index, row['PROMEDIO_SATISFACCION'], f'{row["PROMEDIO_SATISFACCION"]:.2f}', color='black', ha="center", va='bottom')

# Plot 4: Promedio Costos de Envío
colorsCostosEnvio = ['red' if val > costoEnvioPromedioGlobalTienda else 'lightblue' for val in base_rendimiento_tienda['PROMEDIO_COSTOS_ENVIO']]
sns.barplot(x='TIENDA', y='PROMEDIO_COSTOS_ENVIO', data=base_rendimiento_tienda, ax=axes[3], palette=colorsCostosEnvio, hue='TIENDA')
axes[3].set_title('Promedio de Costos de Envío por Tienda', fontsize=14)
axes[3].set_xlabel('Tienda')
axes[3].set_ylabel('Promedio Costos Envío')
axes[3].ticklabel_format(style='plain', axis='y')
for index, row in base_rendimiento_tienda.iterrows():
    axes[3].text(index, row['PROMEDIO_COSTOS_ENVIO'], f'{row["PROMEDIO_COSTOS_ENVIO"]:.2f}', color='black', ha="center", va='bottom')

plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.95])
plt.show()

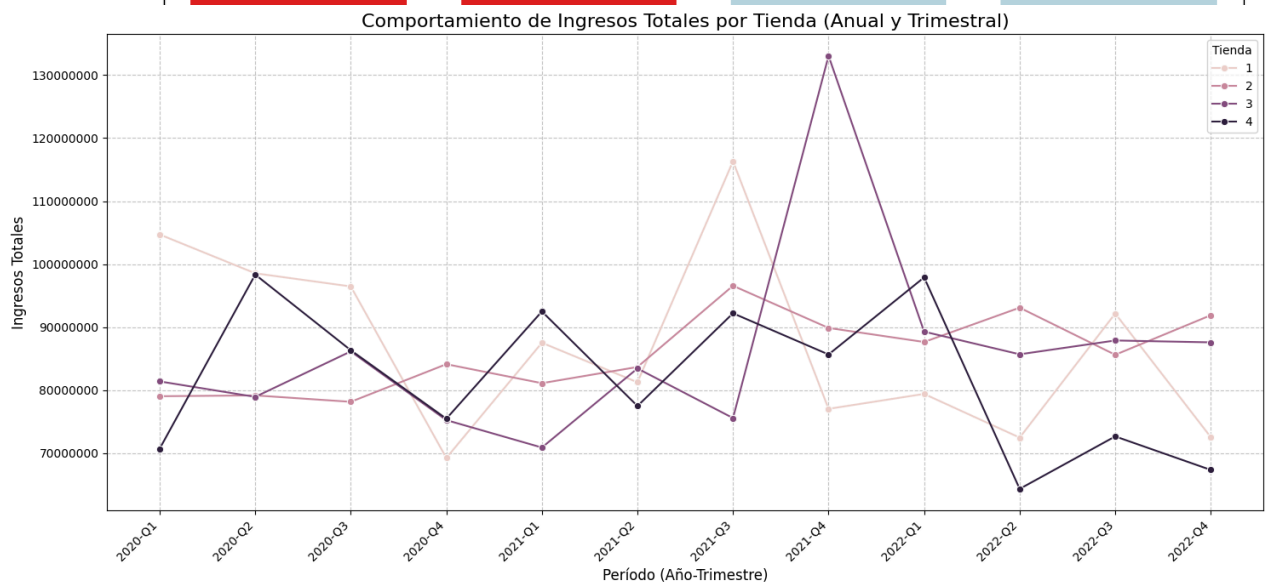
```


Análisis de Rendimiento por Tienda



```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
```

```
totalVentasxTiendaTrimestral['Periodo'] = totalVentasxTiendaTrimestral['TrnAnio'].astype(str) + '-Q' + totalVentasxTiendaTrimestral['TrnTrimestre']
totalVentasxTiendaTrimestral_sorted = totalVentasxTiendaTrimestral.sort_values(by=['TrnAnio', 'TrnTrimestre'])
plt.figure(figsize=(15, 7))
sns.lineplot(x='Periodo', y='TrnVenta', hue='Tienda', data=totalVentasxTiendaTrimestral_sorted, marker='o')
plt.title('Comportamiento de Ingresos Totales por Tienda (Anual y Trimestral)', fontsize=16)
plt.xlabel('Período (Año-Trimestre)', fontsize=12)
plt.ylabel('Ingresos Totales', fontsize=12)
plt.ticklabel_format(style='plain', axis='y')
plt.xticks(rotation=45, ha='right')
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.7)
plt.tight_layout()
plt.show()
```



```
display (base_rendimiento_tienda)
```

Promedio de Costos de Envío por Tienda							
	TIENDA	TOTAL TRANSACCIONES	INGRESOS TOTALES	PROMEDIO COSTOS ENVÍO	PROMEDIO SATISFACCIÓN	%INGRESOS	%TRANSACCIONES
0	1	2167	1.047620e+09	25762.90	3.98	26	25
1	2	2167	1.029909e+09	25325.66	4.04	25	25
2	3	2181	1.035100e+09	25300.78	4.05	25	25
3	4	2201	9.808928e+08	23754.29	3.98	24	25



Perspectiva	Descripción de Hallazgo
Cantidad de Transacciones	Tienen un número similar promedio de transacciones. Aunque la 4 se marca la diferencia son sólo 34 transacciones y estás tampoco representan un inc
Satisfacción	Todas las tiendas tienen un promedio similar. \Pero se debe prestar atención a la Tienda 1 y 4 que están por debajo del promedio de satisfacción Global
Costos de Envío	La tienda 4 representa la de menor costo de envío pero se ha detectado que a pesar de está característica y de que también ofrecen productos a cost
Alcance de Ventas	Todas las tiendas tienen presencia en 19 ciudades
Manejo de Almacén	Todas mantienen la misma cantidad de productos (51) y categorías (8)
Fuerza de Venta	Todas las Tiendas combinan la fuerza de (14) empleados

A pesar de que en este análisis preliminar se ha detectado que la Tienda #4 es la de menor rendimiento, también al momento de desglosar los datos se han encontrado los siguientes hallazgos:

1. La tienda #1 y Tienda #4 comparten los mismos patrones de ventas a través de los Trimestres evaluados en los años 2020 al 2022. ***Se ha detectado que los empleados prestan más atención a una u otra tienda sin seguir un comportamiento costante. Pero las actividades de la Tienda 1 se mantienen más o menos estables.

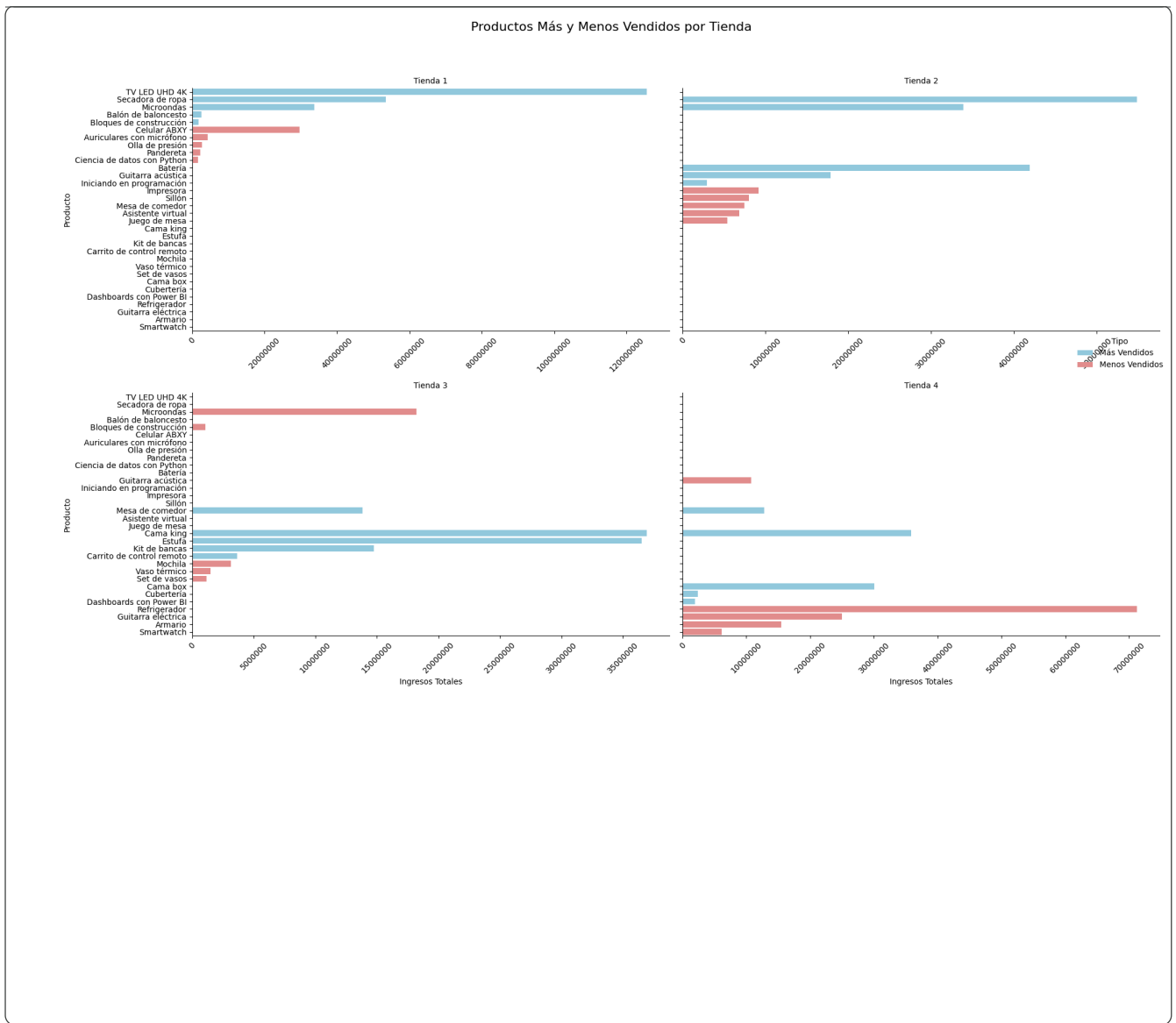
Basándonos en el análisis de ingresos y transacciones, la Tienda 4 se perfila como la menos eficiente. A pesar de tener el mayor número de transacciones, sus ingresos totales son los más bajos de todas las tiendas. Además, comparte el promedio de satisfacción más bajo con la Tienda 1. Aunque tiene el menor promedio de costos de envío, esto no es suficiente para compensar su bajo rendimiento en ingresos y satisfacción del cliente.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import pandas as pd

top5ProductosMasVendidos['Tipo'] = 'Más Vendidos'
top5ProductosMenosVendidos['Tipo'] = 'Menos Vendidos'
combined_products = pd.concat([top5ProductosMasVendidos, top5ProductosMenosVendidos])
combined_products_sorted = combined_products.sort_values(by=['Tienda', 'Tipo', 'TrnVenta'], ascending=[True, False, False])
g = sns.catplot(
    data=combined_products_sorted,
    x='TrnVenta',
    y='Producto',
    hue='Tipo',
    col='Tienda',
    kind='bar',
    col_wrap=2,
    sharex=False,
    height=6, aspect=1.5,
    palette={'Más Vendidos': 'skyblue', 'Menos Vendidos': 'lightcoral'})

g.set_axis_labels('Ingresos Totales', 'Producto')
g.set_titles('Tienda {col_name}')
for ax in g.axes.flat:
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='x')
    ax.tick_params(axis='x', rotation=45)

g.fig.suptitle('Productos Más y Menos Vendidos por Tienda', y=1.02, fontsize=16)
plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()
```



```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import pandas as pd

fig_cat, axes_cat = plt.subplots(nrows=2, ncols=2, figsize=(18, 12), sharex=False, sharey=False)
fig_cat.suptitle('Top 5 Categorías por Cantidad de Productos Vendidos por Tienda', y=1.02, fontsize=18)

for i, store_id in enumerate(top5CategoriasxTienda['Tienda'].unique()):
    row = i // 2
    col = i % 2
    ax = axes_cat[row, col]
    store_data = top5CategoriasxTienda[top5CategoriasxTienda['Tienda'] == store_id].sort_values(by='CantidadProductosVendidos')
    sns.barplot(x='CantidadProductosVendidos', y='ProductoCategoria', data=store_data, ax=ax, palette='Greens_r', hue='ProductoTipo')
    ax.set_title(f'Tienda {store_id}', fontsize=14)
    ax.set_xlabel('Cantidad Productos Vendidos', fontsize=10)
    ax.set_ylabel('Categoría de Producto', fontsize=10)
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='x')
    ax.tick_params(axis='x', rotation=45)
    ax.grid(axis='x', linestyle='--', alpha=0.7)

plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()

top5ProductosMasVendidos['Tipo'] = 'Más Vendidos'
top5ProductosMenosVendidos['Tipo'] = 'Menos Vendidos'

combined_products = pd.concat([top5ProductosMasVendidos, top5ProductosMenosVendidos])
combined_products_sorted = combined_products.sort_values(by=['Tienda', 'Tipo', 'TrnVenta'], ascending=[True, False, False])

g = sns.catplot(
    data=combined_products_sorted,
    x='TrnVenta',
    y='Producto',
    hue='Tipo',
```



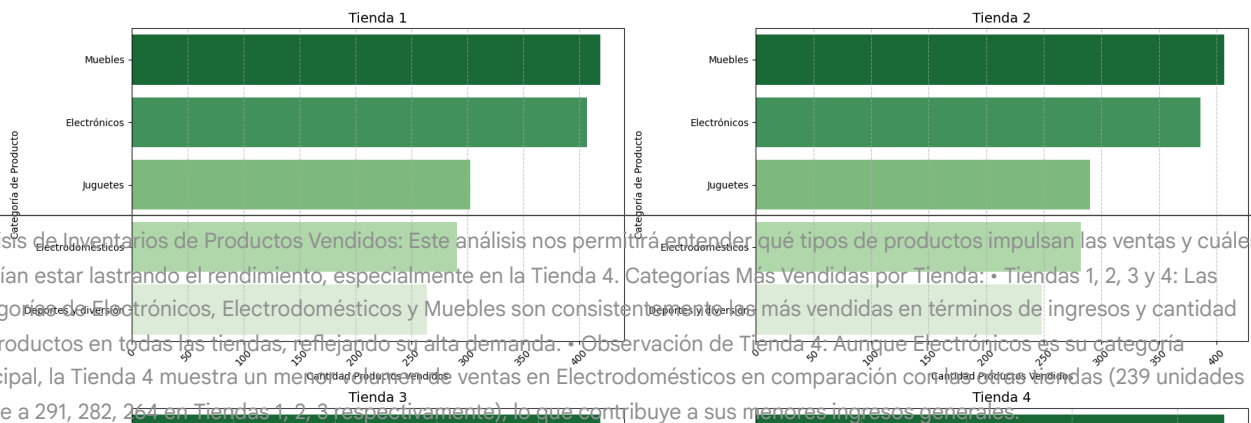
```
col='Tienda',
kind='bar',
col_wrap=2,
sharex=False,
height=6, aspect=1.5,
palette={'Más Vendidos': 'skyblue', 'Menos Vendidos': 'lightcoral'})

g.set_axis_labels('Ingresos Totales', 'Producto')
g.set_titles('Tienda {col_name}')

for ax in g.axes.flat:
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='x')
    ax.tick_params(axis='x', rotation=45)

g.fig.suptitle('Productos Más y Menos Vendidos por Tienda', y=1.02, fontsize=16)
plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()
```


Top 5 Categorías por Cantidad de Productos Vendidos por Tienda



Análisis de Inventarios de Productos Vendidos: Este análisis nos permitirá entender qué tipos de productos impulsan las ventas y cuáles podrían estar lastrando el rendimiento, especialmente en la Tienda 4. Categorías Más Vendidas por Tienda: • Tiendas 1, 2, 3 y 4: Las categorías de Electrónicos, Electrodomésticos y Muebles son consistentemente las más vendidas en términos de ingresos y cantidad de productos en todas las tiendas, reflejando su alta demanda. • Observación de Tienda 4: Aunque Electrónicos es su categoría principal, la Tienda 4 muestra un menor volumen de ventas en Electrodomésticos en comparación con las otras tiendas (239 unidades frente a 291, 282, 264 en Tiendas 1, 2, 3 respectivamente), lo que contribuye a sus menores ingresos generales.

Productos Más Vendidos por Tienda: • Tienda 1: Destacan "TV LED UHD 4K" (53 transacciones, 125.5M) y "Secadora de ropa" (53 transacciones, 53.4M). • Tienda 2: "Secadora de ropa" (53 transacciones, 54.8M) y "Batería" (55 transacciones, 41.9M) lideran las ventas. • Tienda 3: "Cama king" (53 transacciones, 36.9M) y "Estufa" (5 transacciones, 36.5M) son los productos con mayores ventas. • Tienda 4: Sus productos más vendidos incluyen "Cama king" (54 transacciones, 35.4M) y "Cama box" (57 transacciones, 30.0M). Aunque tiene un buen volumen de transacciones en estos productos, los ingresos generados son comparables o ligeramente inferiores a los de las otras tiendas en sus respectivos productos principales. Productos Menos Vendidos por Tienda: • Tienda 1: "Celular ABXY" (30 transacciones, 29.6M) y "Auriculares con micrófono" (30 transacciones, 4.2M) se encuentran entre los menos vendidos. • Tienda 2: "Impresora" (30 transacciones, 9.2M) y "Sillón" (33 transacciones, 7.9M) tienen un bajo rendimiento. • Tienda 3: "Microondas" (34 transacciones, 18.2M) y "Mochila" (32 transacciones, 3.1M) están en la parte inferior. • Tienda 4: Entre sus productos con menor rendimiento se encuentran "Refrigerador" (36 transacciones, 71.2M), "Guitarra eléctrica" (32 transacciones, 24.9M) y "Armario" (32 transacciones, 15.4M). Llama la atención que el "Refrigerador", siendo un producto de alto valor, tenga un número bajo de transacciones en la Tienda 4, lo que sugiere una posible ineficiencia en la venta de productos de mayor margen o una demanda limitada para un producto específico en su base de clientes.

Las tendencias generales de las categorías más vendidas son similares en todas las tiendas, indicando que la demanda de Electrónicos, Electrodomésticos y Muebles es fuerte en toda la cadena. Sin embargo, la Tienda 4 muestra una debilidad en la categoría de Electrodomésticos, reflejada en un menor volumen de ventas. Además, su lista de productos menos vendidos incluye artículos de alto valor como el "Refrigerador" y la "Guitarra eléctrica" con un bajo número de transacciones, lo que podría indicar problemas en el inventario, estrategias de marketing o la ubicación de la tienda que no atrae a los compradores de estos productos de mayor valor. Esta ineficiencia en la venta de productos que podrían generar mayores ingresos contribuye a su bajo rendimiento general.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import pandas as pd

shipping_costs_melted = base_rendimiento_tienda_desglosado.melt(
    id_vars=['Tienda', 'Producto'],
    value_vars=['CostoEnvioMaximo', 'CostoEnvioMinimo'],
    var_name='TipoCostoEnvio',
    value_name='MontoEnvio'
)

shipping_costs_melted_sorted = shipping_costs_melted.sort_values(
    by=['Tienda', 'TipoCostoEnvio', 'MontoEnvio'],
    ascending=[True, True, False]
)

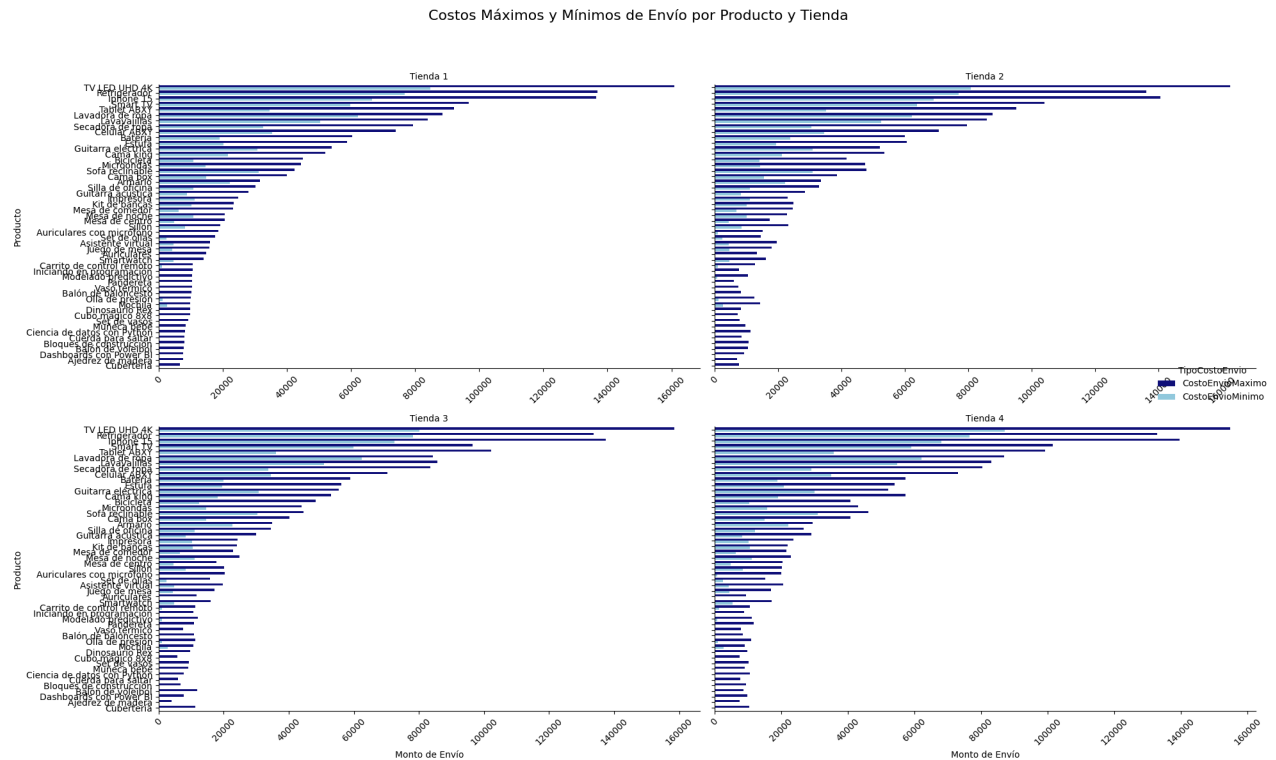
g = sns.catplot(
    data=shipping_costs_melted_sorted,
    x='MontoEnvio',
    y='Producto',
    hue='TipoCostoEnvio',
    col='Tienda',
    kind='bar',
    col_wrap=2,
    sharex=False,
    height=6, aspect=1.5,
    palette={'CostoEnvioMaximo': 'darkblue', 'CostoEnvioMinimo': 'skyblue'}
)

g.set_axis_labels('Monto de Envío', 'Producto')
g.set_titles('Tienda {col_name}')

for ax in g.axes.flat:
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='x')
```

```
ax.tick_params(axis='x', rotation=45)

g.fig.suptitle('Costos Máximos y Mínimos de Envío por Producto y Tienda', y=1.02, fontsize=16)
plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()
```



La **Tienda 4** se destaca por tener el promedio de costos de envío más bajo (23754.29), lo que es un indicador positivo de eficiencia operativa en este aspecto. Sin embargo, esto no ha sido suficiente para compensar su bajo rendimiento en ingresos y satisfacción. Las Tiendas 1, 2 y 3 tienen promedios de costos de envío ligeramente más altos, con la Tienda 1 registrando el más alto (25762.90).

- Ciudades como **Armenia** muestran un rango muy amplio, con la Tienda 4 teniendo un costo de envío promedio de 1600.00, mientras que la Tienda 2 tiene 58666.67. Esta disparidad sugiere que la eficiencia en los costos de envío puede ser muy específica de la combinación tienda-ciudad. La Tienda 4 parece tener una ventaja en términos de costos en varias ciudades.
- En **Bogotá**, los costos son más consistentes entre tiendas, pero aún con variaciones (e.g., Tienda 3 con 28545.92 y Tienda 1 con 25556.12). Estas diferencias podrían deberse a la optimización de rutas, acuerdos con transportistas o volúmenes de envío.
- **Productos de Alto Valor/Volumen:** Productos como "TV LED UHD 4K" y "Refrigerador" presentan costos de envío máximos muy elevados (superando los 100,000 en varias tiendas), reflejando su tamaño o fragilidad. Los costos mínimos para estos productos también son considerables.
- **Productos de Bajo Valor/Volumen:** Artículos como "Cubo mágico 8x8" o "Cuerda para saltar" tienen costos de envío significativamente más bajos, incluso con 0.0 en algunas transacciones, lo que sugiere promociones de envío gratuito o inclusión en envíos mayores.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import pandas as pd

top5EmpleadosMasProductivos['Tipo'] = 'Más Productivos'
top5EmpleadosMenosProductivos['Tipo'] = 'Menos Productivos'

combined_empleados = pd.concat([top5EmpleadosMasProductivos, top5EmpleadosMenosProductivos])
combined_empleados_sorted = combined_empleados.sort_values(by=['Tienda', 'Tipo', 'TrnVenta'], ascending=[True, False, False])
```

```

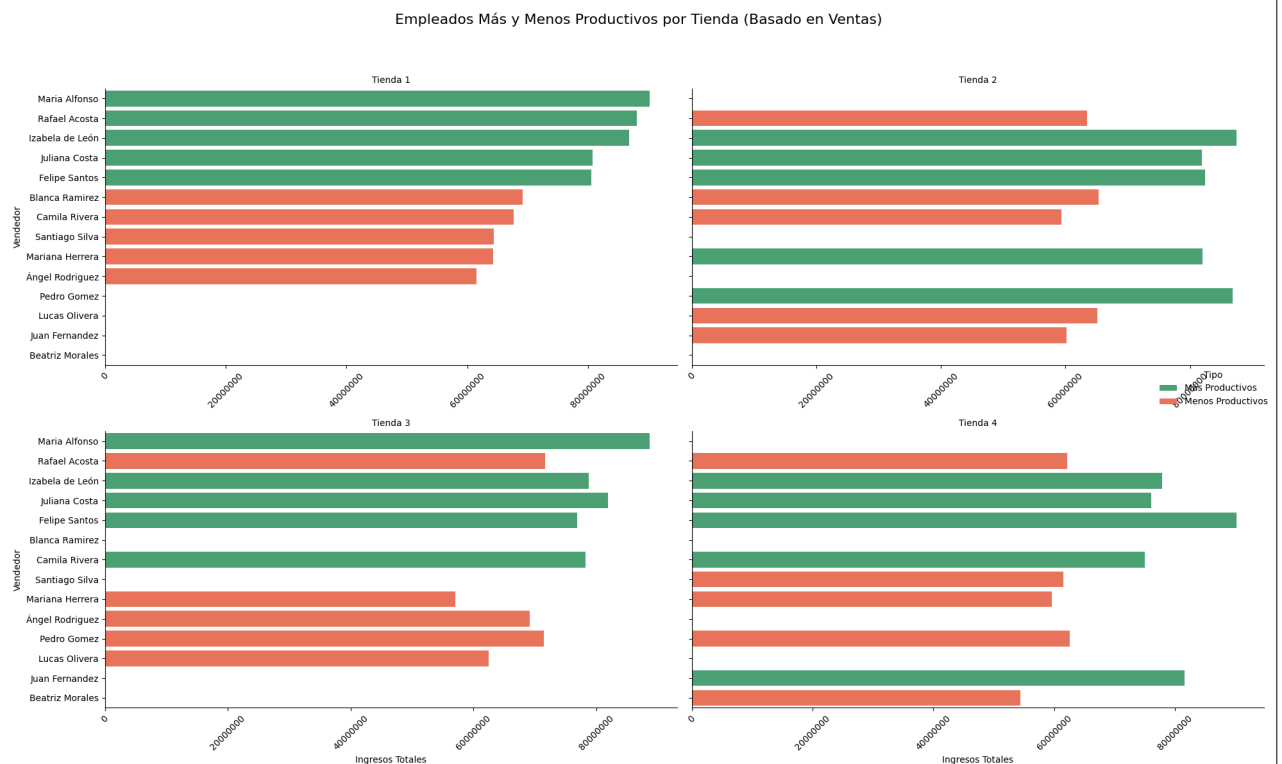
g = sns.catplot(
    data=combined_empleados_sorted,
    x='TrnVenta',
    y='Vendedor',
    hue='Tipo',
    col='Tienda',
    kind='bar',
    col_wrap=2,
    sharex=False,
    height=6, aspect=1.5,
    palette={'Más Productivos': 'mediumseagreen', 'Menos Productivos': 'tomato'})

g.set_axis_labels('Ingresos Totales', 'Vendedor')
g.set_titles('Tienda {col_name}')

for ax in g.axes.flat:
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='x')
    ax.tick_params(axis='x', rotation=45)

g.fig.suptitle('Empleados Más y Menos Productivos por Tienda (Basado en Ventas)', y=1.02, fontsize=16)
plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()

```



```

import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

totalVentasxEmpleadoTrimestral['Periodo'] = totalVentasxEmpleadoTrimestral['TrnAnio'].astype(str) + '-Q' + totalVentasxEmpl
filtered_data_for_plot = totalVentasxEmpleadoTrimestral[
    (totalVentasxEmpleadoTrimestral['TrnAnio'] == 2020) &
    (totalVentasxEmpleadoTrimestral['Tienda'].isin([1, 4]))
]
filtered_data_for_plot_sorted = filtered_data_for_plot.sort_values(by=['Tienda', 'TrnAnio', 'TrnTrimestre', 'Vendedor'])
filtered_data_for_plot_sorted['Quarter_label'] = 'Q' + filtered_data_for_plot_sorted['TrnTrimestre'].astype(str)
filtered_data_for_plot_sorted['Quarter_Year_label'] = filtered_data_for_plot_sorted['TrnAnio'].astype(str) + '-' + filtered

```

```

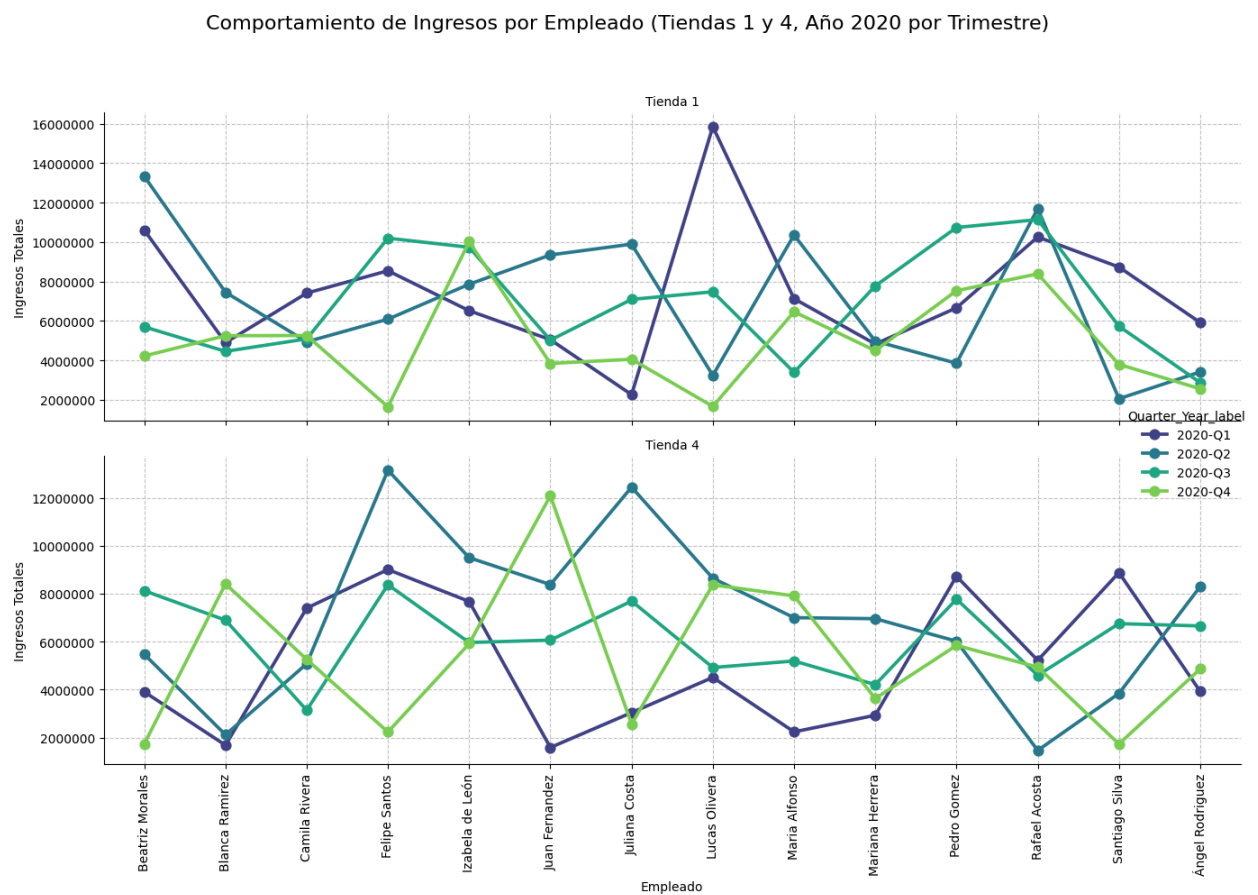
g = sns.catplot(
    data=filtered_data_for_plot_sorted,
    x='Vendedor',
    y='TrnVenta',
    hue='Quarter_Year_label',
    row='Tienda',
    kind='point',
    height=5, aspect=2.5,
    share=False,
    palette='viridis'
)

g.fig.suptitle('Comportamiento de Ingresos por Empleado (Tiendas 1 y 4, Año 2020 por Trimestre)', y=1.02, fontsize=16)
g.set_axis_labels('Empleado', 'Ingresos Totales')
g.set_titles('Tienda {row_name}')

for ax in g.axes.flat:
    ax.ticklabel_format(style='plain', axis='y')
    ax.tick_params(axis='x', rotation=90)
    ax.grid(True, linestyle='--', alpha=0.7)

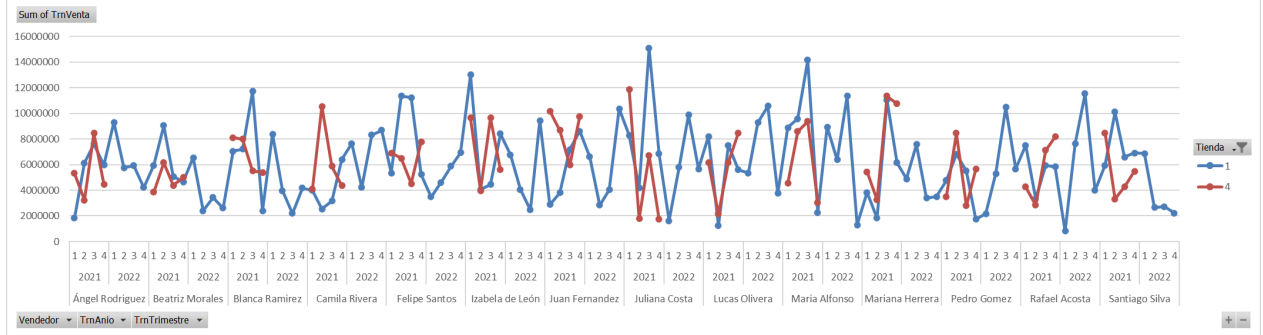
plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.98])
plt.show()

```



El análisis de comportamiento de Ventas por Empleado nos revela qué:

1. La atención de la fuerza de ventas hace que las fluctuaciones entre la Tienda 1 y Tienda 4 sigan patrones similares: por ejemplo:



(Ángel Rodríguez) entre los trimestres de los años 2021 y 2022 se evidencia que para el 2022 no tuvo ninguna transacción para la Tienda 4 pero se mantiene atendiendo la Tienda 1. En general todos los empleados dedicaron sus esfuerzos de ventas a la Tienda 1 haciendo eventualmente movimientos en la Tienda 2 a fin de mantener un margen relativo de ventas. Esto si afectó directamente los ingresos de la Tienda 4, por lo que actualmente se tiene como la de más bajo rendimiento.

Empleados Más Productivos por Tienda:

- **Tienda 1:** Maria Alfonso, Rafael Acosta, Izabela de León, Juliana Costa y Felipe Santos son los vendedores con mayores ingresos. Maria Alfonso destaca con 90.2M en ventas, representando un 8.61% del total de la tienda.
- **Tienda 2:** Izabela de León, Felipe Santos, Juan Fernandez, Juliana Costa y Maria Alfonso lideran en ventas. Izabela de León sobresale con 87.5M en ventas, un 8.5% del total de la tienda.
- **Tienda 3:** Rafael Acosta, Lucas Olivera, Blanca Ramirez, Maria Alfonso y Mariana Herrera son los más productivos. Rafael Acosta encabeza con 88.6M en ventas, un 8.56% del total.
- **Tienda 4:** Los vendedores con mejor rendimiento son Rafael Acosta, Izabela de León, Juan Fernandez, Lucas Olivera y Juliana Costa. Rafael Acosta tiene las ventas más altas con 78.4M, que es el 8.0% de las ventas de la tienda.

Se observa que algunos vendedores como Maria Alfonso, Izabela de León, Felipe Santos, Juan Fernandez, Juliana Costa, Lucas Olivera y Rafael Acosta son consistentemente de los más productivos en varias tiendas, lo que sugiere una alta capacidad de venta y adaptabilidad.

Empleados Menos Productivos por Tienda:

- **Tienda 1:** Blanca Ramirez, Camila Rivera, Santiago Silva, Mariana Herrera y Ángel Rodríguez tienen los ingresos más bajos. Ángel Rodríguez es el de menor rendimiento con 61.5M, un 5.88% del total de la tienda.
- **Tienda 2:** Blanca Ramirez, Camila Rivera, Santiago Silva, Mariana Herrera y Ángel Rodríguez también aparecen en esta lista. Ángel Rodríguez es el de menor rendimiento con 60.1M, un 5.84% del total de la tienda.
- **Tienda 3:** Beatriz Morales, Camila Rivera, Santiago Silva, Ángel Rodríguez y Bianca García se encuentran entre los menos productivos. Bianca García registra las ventas más bajas con 66.8M, un 6.46% del total.
- **Tienda 4:** Los vendedores con menor rendimiento son Beatriz Morales, Blanca Ramirez, Mariana Herrera, Santiago Silva y Camila Rivera. Camila Rivera es la de menor rendimiento con 48.0M, un 4.9% del total de la tienda.

Es notable que varios vendedores, como Blanca Ramirez, Camila Rivera, Santiago Silva, Mariana Herrera y Ángel Rodríguez, aparecen frecuentemente en la lista de los menos productivos en múltiples tiendas, lo que podría indicar la necesidad de capacitación adicional, reevaluación de sus estrategias o la asignación a diferentes roles. La Tienda 4, en particular, tiene el vendedor con el porcentaje de ventas más bajo (Camila Rivera con 4.9%), lo que se alinea con el bajo rendimiento general de esta tienda.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

fig, axes = plt.subplots(nrows=2, ncols=1, figsize=(10, 10))
fig.suptitle('Análisis de Satisfacción del Cliente', fontsize=16)

# Plot 1: Promedio de Satisfacción por Tienda
promedio_satisfaccion_tienda = base_rendimiento_tienda[['TIENDA', 'PROMEDIO_SATISFACCION']]
global_avg_satisfaccion = promedio_satisfaccion_tienda['PROMEDIO_SATISFACCION'].mean()
colors_store_satisfaction = ['red' if val < global_avg_satisfaccion else 'lightblue' for val in promedio_satisfaccion_tie

sns.barplot(x='TIENDA', y='PROMEDIO_SATISFACCION', data=promedio_satisfaccion_tienda, ax=axes[0], palette=colors_store_satisfaction)
axes[0].set_title('Promedio de Satisfacción por Tienda', fontsize=14)
axes[0].set_xlabel('')
axes[0].set_ylabel('Promedio Satisfacción')
axes[0].set_ylim(0, 5)
for index, row in promedio_satisfaccion_tienda.iterrows():
    axes[0].text(index, row['PROMEDIO_SATISFACCION'], f'{row["PROMEDIO_SATISFACCION"]:.2f}', color='black', ha="center",

# Plot 2: Promedio de Satisfacción por Ciudad
satisfaccion_por_TiendaCiudad_sorted = satisfaccion_por_TiendaCiudad.sort_values(by='TrnCalificacion', ascending=False)
global_avg_city_satisfaction = satisfaccion_por_TiendaCiudad['Promedio'].iloc[0]
colors_city_satisfaction = ['red' if val < global_avg_city_satisfaction else 'lightblue' for val in satisfaccion_por_Tien
```