

ANÁLISIS EXPLORATORIO DE VENTAS

Análisis de Datos de Ventas - practica_completo.csv

Objetivo:

Realizar un análisis exploratorio exhaustivo del dataset de ventas para identificar patrones, tendencias, anomalías y características clave que permitan entender el comportamiento de la demanda de productos.

```
In [1]: # Importar librerías necesarias
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from pathlib import Path
from datetime import datetime
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')

# Configuración de visualización
plt.style.use('seaborn-v0_8-darkgrid')
sns.set_palette("husl")
plt.rcParams['figure.figsize'] = (14, 6)
plt.rcParams['font.size'] = 10

print("Librerías cargadas correctamente")
```

Librerías cargadas correctamente

Parte 1: Carga y Exploración Inicial

Cargar el dataset de forma eficiente y realizar una inspección inicial de su estructura, tipos de datos y valores faltantes.

```
In [2]: # Cargar dataset con optimización de memoria
ruta = Path('practica_completo.csv')

print("Cargando dataset...")
print(f"    Archivo: {ruta}")
print(f"    Tamaño: {ruta.stat().st_size / (1024**2):.2f} MB")

# Leer primeras filas para inspeccionar tipos de datos
df_sample = pd.read_csv(ruta, nrows=1000)
print(f"\nColumnas detectadas: {len(df_sample.columns)}")
print(df_sample.columns.tolist())

# Optimizar tipos de datos para reducir memoria
dtype_dict = {}
for col in df_sample.columns:
    if df_sample[col].dtype == 'int64':
        dtype_dict[col] = 'int32'
```

```

    elif df_sample[col].dtype == 'float64':
        dtype_dict[col] = 'float32'

# Cargar dataset completo con tipos optimizados
df = pd.read_csv(ruta, dtype=dtype_dict, parse_dates=['created_at', 'la'])

print(f"\nDataset cargado exitosamente")
print(f"    Filas originales: {len(df)}")
print(f"    Columnas: {len(df.columns)}")

# Filtrar datos del último año
fecha_límite = df['created_at'].max() - pd.Timedelta(days=365)
df = df[df['created_at'] >= fecha_límite]

print(f"\nFiltrado al último año:")
print(f"    Fecha límite: {fecha_límite}")
print(f"    Filas después del filtro: {len(df)}")
print(f"    Memoria utilizada: {df.memory_usage(deep=True).sum() / (1024**3)}")

# Variables temporales y especiales
print(f"\nCreando variables adicionales...")

df['dia_semana'] = df['created_at'].dt.dayofweek
df['mes'] = df['created_at'].dt.month
df['fin_semana'] = df['dia_semana'].isin([5,6]).astype(int)

# Feriados ecuatorianos 2024
feriados = [
    '2024-01-01', '2024-02-12', '2024-02-13', '2024-03-29', '2024-05-01',
    '2024-05-24', '2024-08-10', '2024-10-09', '2024-11-02', '2024-11-03'
]
df['fecha_str'] = df['created_at'].dt.date.astype(str)
df['feriado'] = df['fecha_str'].isin(feriados).astype(int)

# Antigüedad del producto (en días)
df['antiguedad_producto'] = (df['created_at'] - df.groupby('product_id')

# Ratio vendida/stock
df['ratio_vendida_stock'] = df['salida'] / (df['quantity_on_hand'] + 1e-6)

print(f"    Variables creadas: dia_semana, mes, fin_semana, feriado, antiguedad_producto")
print(f"    Registros en fines de semana: {df['fin_semana'].sum()}")
print(f"    Registros en feriados: {df['feriado'].sum()}")

```

```
Cargando dataset...
Archivo: practica_completo.csv
Tamaño: 52.72 MB

Columnas detectadas: 13
['id', 'created_at', 'product_id', 'product_name', 'product_sku', 'quantity_on_hand', 'last_order_date', 'unit_cost', 'shelf_location', 'notes', 'entrada', 'salida', 'detalle']

Dataset cargado exitosamente
Filas originales: 330,856
Columnas: 13

Filtrado al último año:
Fecha límite: 2024-10-13 16:23:05
Filas después del filtro: 118,281
Memoria utilizada: 43.38 MB

Creando variables adicionales...
Variables creadas: dia_semana, mes, fin_semana, feriado, antiguedad_producto, ratio_vendida_stock
Registros en fines de semana: 40,962
Registros en feriados: 1,406

Dataset cargado exitosamente
Filas originales: 330,856
Columnas: 13

Filtrado al último año:
Fecha límite: 2024-10-13 16:23:05
Filas después del filtro: 118,281
Memoria utilizada: 43.38 MB

Creando variables adicionales...
Variables creadas: dia_semana, mes, fin_semana, feriado, antiguedad_producto, ratio_vendida_stock
Registros en fines de semana: 40,962
Registros en feriados: 1,406
```

```
In [3]: # Información general del dataset
print("=*70")
print("INFORMACIÓN GENERAL DEL DATASET")
print("=*70")

print("\n1. Información de tipos de datos:")
print(df.info())

print("\n2. Estadísticas descriptivas (variables numéricas):")
display(df.describe())

print("\n3. Primeras 10 filas:")
display(df.head(10))

print("\n4. Últimas 10 filas:")
display(df.tail(10))
```

 ======
 INFORMACIÓN GENERAL DEL DATASET
 ======

1. Información de tipos de datos:

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 118281 entries, 212575 to 330855
Data columns (total 20 columns):
 #   Column           Non-Null Count  Dtype  
--- 
 0   id               118281 non-null   int32  
 1   created_at       118281 non-null   datetime64[ns]
 2   product_id       118281 non-null   int32  
 3   product_name     118281 non-null   object  
 4   product_sku      118281 non-null   object  
 5   quantity_on_hand 118281 non-null   float32 
 6   last_order_date 118281 non-null   datetime64[ns]
 7   unit_cost        118281 non-null   float32 
 8   shelf_location   118281 non-null   object  
 9   notes            116671 non-null   object  
 10  entrada          118281 non-null   float32 
 11  salida           118281 non-null   float32 
 12  detalle          118281 non-null   object  
 13  dia_semana      118281 non-null   int32  
 14  mes              118281 non-null   int32  
 15  fin_semana      118281 non-null   int64  
 16  fecha_str        118281 non-null   object  
 17  feriado          118281 non-null   int64  
 18  antiguedad_producto 118281 non-null   int64  
 19  ratio_vendida_stock 118281 non-null   float32 
dtypes: datetime64[ns](2), float32(5), int32(4), int64(3), object(6)
memory usage: 14.9+ MB
None
```

2. Estadísticas descriptivas (variables numéricas):

	id	created_at	product_id	quantity_on_hand	last_order_date
count	118281.00000	118281	118281.000000	118281.000000	
mean	368301.22734	2025-04-11 20:24:36.435057408	14332.126656	182.290146	2025-04-11 20:24:36.435057408
min	296775.00000	2024-10-13 16:30:38	360.000000	0.000000	2024-10-13 16:30:38
25%	332129.00000	2025-01-05 11:39:44	7401.000000	6.000000	2025-01-05 11:39:44
50%	368910.00000	2025-04-11 16:24:43	15690.000000	20.000000	2025-04-11 16:24:43
75%	403584.00000	2025-07-06 15:25:43	21653.000000	83.000000	2025-07-06 15:25:43
max	438269.00000	2025-10-13 16:23:05	26947.000000	16623.000000	2025-10-13 16:23:05
std	40745.27528	Nan	7893.213293	793.446899	



3. Primeras 10 filas:

	id	created_at	product_id	product_name	product_sku	quantity_on
212575	296775	2024-10-13 16:30:38	1763	MIA SECRET COVER GOLDEN ACRYLIC 15G		842342110708
212576	296776	2024-10-13 16:31:01	1417	TINTE MAGICO NEGRO 10G		7705233100284
212577	296777	2024-10-13 16:34:33	12926	LIMA OPI OVALADO 100 100	00000000004270A	
212578	296778	2024-10-13 16:34:33	19765	BLUSH SUPER FANTASTIC		6921932713254
212579	296779	2024-10-13 16:37:10	2708	ESMALTE NACARADO ROSADO NAILS		7707302540540
212580	296780	2024-10-13 16:37:10	17853	ESMALTE VOGUE AMBROSIA 332		7509552843521
212581	296781	2024-10-13 16:37:10	2293	ACETONA JYL 90ML NAILS		7862113780117
212582	296782	2024-10-13 16:37:10	8390	ALGODON DOMESANA 5G		7862113780216
212583	296784	2024-10-13 16:37:56	3285	ARETES BEATIFUL JEWELRY FASHION	00000000000878A	
212584	296785	2024-10-13 16:38:36	4588	COBIJILLA ECONOMICA MODELOS	00000000001371A	

4. Últimas 10 filas:

	id	created_at	product_id	product_name	product_sku	quantity_of
330846	438260	2025-10-13 15:35:39	11116	SOBRES DINE BEIGE Y BLANCO	788070540939	
330847	438261	2025-10-13 15:35:39	9969	VELA NUMEROS MAGICAS	00000000003389A	
330848	438262	2025-10-13 15:35:56	4003	SOMBRI LLA AUTOMATICA 525-5/600	00000000001163A	
330849	438263	2025-10-13 15:58:57	26266	CUERDA DE SALTAR CONTADOR	7803109260923	
330850	438264	2025-10-13 16:13:55	22388	PELOTA CHILLON CON LUCES	00000000006171A	
330851	438265	2025-10-13 16:15:41	8396	MOÑO LIGA GERALDY NEGRA	NC1672	
330852	438266	2025-10-13 16:22:18	5896	LABIAL MAGICO	00000000001967A	
330853	438267	2025-10-13 16:23:05	8351	PERFILADOR DE CEJAS TINKLE X3	8801038123622	
330854	438268	2025-10-13 16:23:05	26410	FACE WASH COLLAGEN	6903072454983	
330855	438269	2025-10-13 16:23:05	8812	POLVO COMPACTO ARROZ BARDOT 2	7703799208024	



```
In [4]: # Análisis de fines de semana y feriados
print("=*70")
print("ANÁLISIS DE FINES DE SEMANA Y FERIADOS")
print("=*70")
```

```

# Comparación de ventas: días laborales vs fin de semana
ventas_laborales = df[df['fin_semana'] == 0]['salida']
ventas_finde = df[df['fin_semana'] == 1]['salida']
ventas_feriados = df[df['feriado'] == 1]['salida']

ventas_por_tipo_dia = pd.DataFrame({
    'Tipo de Día': ['Laborable', 'Fin de Semana', 'Feriado'],
    'Total Ventas': [ventas_laborales.sum(), ventas_finde.sum(), ventas_feriados.sum()],
    'Promedio Ventas': [ventas_laborales.mean(), ventas_finde.mean(), ventas_feriados.mean()],
    'Mediana': [ventas_laborales.median(), ventas_finde.median(), ventas_feriados.median()],
    'Num Registros': [len(ventas_laborales), len(ventas_finde), len(ventas_feriados)]
})

print("\nComparación de ventas por tipo de día:")
display(ventas_por_tipo_dia)

# Visualización mejorada
fig, axes = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 10))

# Gráfico 1: Promedio de ventas por tipo de día (más relevante que total)
axes[0, 0].bar(ventas_por_tipo_dia['Tipo de Día'], ventas_por_tipo_dia['Promedio Ventas'],
               color=['steelblue', 'coral', 'lightgreen'], alpha=0.7, edgecolor='black')
axes[0, 0].set_title('Promedio de Ventas por Tipo de Día', fontsize=14)
axes[0, 0].set_ylabel('Ventas Promedio')
axes[0, 0].tick_params(axis='x', rotation=15)
axes[0, 0].grid(True, alpha=0.3, axis='y')
# Añadir valores sobre las barras
for i, v in enumerate(ventas_por_tipo_dia['Promedio Ventas']):
    axes[0, 0].text(i, v, f'{v:.2f}', ha='center', va='bottom', fontweight='bold')

# Gráfico 2: Boxplot comparativo (muestra distribución completa)
data_boxplot = [ventas_laborales, ventas_finde, ventas_feriados]
bp = axes[0, 1].boxplot(data_boxplot, labels=['Laborable', 'Fin Semana', 'Feriado'],
                        patch_artist=True, showmeans=True)
for patch, color in zip(bp['boxes'], ['steelblue', 'coral', 'lightgreen']):
    patch.set_facecolor(color)
    patch.set_alpha(0.7)
axes[0, 1].set_title('Distribución de Ventas por Tipo de Día', fontsize=14)
axes[0, 1].set_ylabel('Ventas')
axes[0, 1].grid(True, alpha=0.3, axis='y')

# Gráfico 3: Top 10 productos por antigüedad
antiguedad_productos = df.groupby('product_id').agg({
    'antiguedad_producto': 'max',
    'salida': 'sum',
    'product_name': 'first'
}).sort_values('antiguedad_producto', ascending=False).head(10)

axes[1, 0].barh(range(len(antiguedad_productos)), antiguedad_productos['antiguedad_producto'],
                color='purple', alpha=0.7, edgecolor='black')
axes[1, 0].set_yticks(range(len(antiguedad_productos)))
axes[1, 0].set_yticklabels([f'{name[:25]}...' if len(name) > 25 else name
                           for name in antiguedad_productos['product_name']])
axes[1, 0].invert_yaxis()
axes[1, 0].set_title('Top 10 Productos Más Antiguos (días en catálogo)')
axes[1, 0].set_xlabel('Días desde primera venta')
axes[1, 0].grid(True, alpha=0.3, axis='x')

# Gráfico 4: Ventas vs Antigüedad del producto (scatter)
# Agregar por producto

```

```

producto_stats = df.groupby('product_id').agg({
    'antiguedad_producto': 'max',
    'salida': 'sum'
}).reset_index()

axes[1, 1].scatter(producto_stats['antiguedad_producto'], producto_stats['salida'],
                   alpha=0.4, s=30, color='darkblue')
axes[1, 1].set_title('Relación: Antigüedad vs Ventas Totales', fontsize=10)
axes[1, 1].set_xlabel('Antigüedad del Producto (días)')
axes[1, 1].set_ylabel('Ventas Totales')
axes[1, 1].set_yscale('log')
axes[1, 1].grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()
plt.show()

# Estadísticas adicionales
print(f"\nEstadísticas de antigüedad del producto:")
print(f"    Promedio: {df['antiguedad_producto'].mean():.1f} días")
print(f"    Mediana: {df['antiguedad_producto'].median():.1f} días")
print(f"    Máximo: {df['antiguedad_producto'].max()} días")

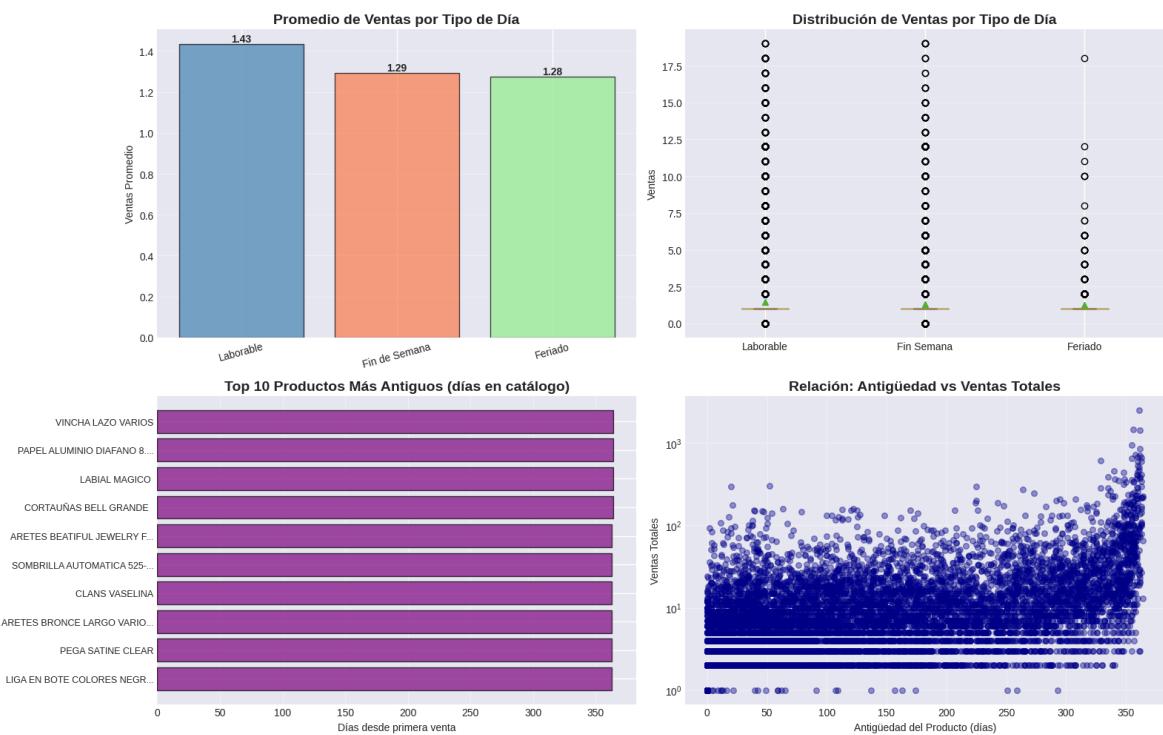
# Impacto de feriados en ventas
if len(ventas_feriados) > 0:
    diferencia_feriado = ((ventas_feriados.mean() / ventas_laborales.mean()) - 1) * 100
    print(f"\nImpacto de feriados:")
    print(f"    Cambio en ventas promedio vs laborables: {diferencia_feriado:.2f}%")

```

ANÁLISIS DE FINES DE SEMANA Y FERIADOS

Comparación de ventas por tipo de día:

	Tipo de Día	Total Ventas	Promedio Ventas	Mediana	Num Registros
0	Laborable	110872.0	1.433955	1.0	77319
1	Fin de Semana	52915.0	1.291807	1.0	40962
2	Feriado	1793.0	1.275249	1.0	1406



Estadísticas de antigüedad del producto:

Promedio: 103.8 días

Mediana: 71.0 días

Máximo: 364 días

Impacto de feriados:

Cambio en ventas promedio vs laborables: -11.1%

```
In [5]: # Análisis de valores faltantes
print("=*70")
print("ANÁLISIS DE VALORES FALTANTES")
print("=*70")

missing_data = pd.DataFrame({
    'Columna': df.columns,
    'Valores Faltantes': df.isnull().sum(),
    'Porcentaje (%)': (df.isnull().sum() / len(df) * 100).round(2)
})
missing_data = missing_data[missing_data['Valores Faltantes'] > 0].sort_ascending('Porcentaje (%)')

if len(missing_data) > 0:
    display(missing_data)

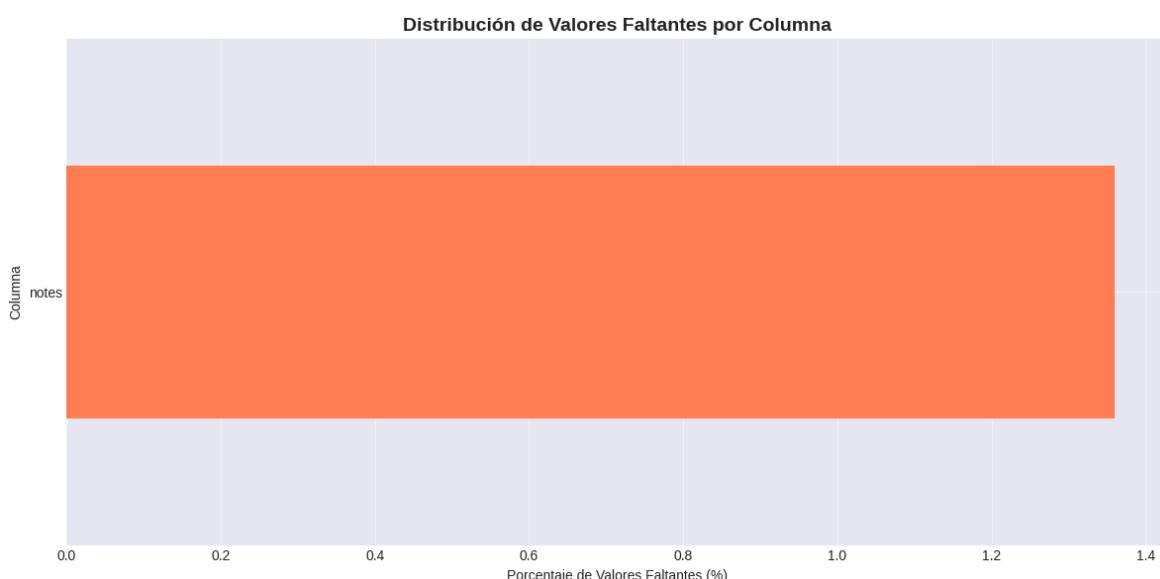
# Visualización de valores faltantes
fig, ax = plt.subplots(figsize=(12, 6))
missing_data.set_index('Columna')['Porcentaje (%)'].plot(kind='barh')
ax.set_xlabel('Porcentaje de Valores Faltantes (%)')
ax.set_title('Distribución de Valores Faltantes por Columna', fontweight='bold')
ax.grid(True, alpha=0.3)
plt.tight_layout()
plt.show()

else:
    print("No hay valores faltantes en el dataset")
```

ANÁLISIS DE VALORES FALTANTES

Columna	Valores Faltantes	Porcentaje (%)
---------	-------------------	----------------

notes	notes	1610	1.36
-------	-------	------	------



Parte 2: Análisis Temporal de Ventas

Analizar la evolución de las ventas a lo largo del tiempo, identificando tendencias, estacionalidad y patrones temporales.

In [6]:

```
# Preparar datos temporales
df['fecha'] = pd.to_datetime(df['created_at'])
df['año'] = df['fecha'].dt.year
df['mes'] = df['fecha'].dt.month
df['dia'] = df['fecha'].dt.day
df['dia_semana'] = df['fecha'].dt.dayofweek
df['dia_semana_nombre'] = df['fecha'].dt.day_name()
df['mes_nombre'] = df['fecha'].dt.month_name()
df['trimestre'] = df['fecha'].dt.quarter
df['semana_año'] = df['fecha'].dt.isocalendar().week

print("=*70")
print("ANÁLISIS TEMPORAL")
print("=*70")

print(f"\nRango de fechas:")
print(f"  Fecha inicial: {df['fecha'].min()}")
print(f"  Fecha final: {df['fecha'].max()}")
print(f"  Período total: {(df['fecha'].max() - df['fecha'].min()).days}")

print(f"\nDistribución por año:")
display(df['año'].value_counts().sort_index())

print(f"\nDistribución por mes:")
display(df['mes'].value_counts().sort_index())
```

ANÁLISIS TEMPORAL

Rango de fechas:

Fecha inicial: 2024-10-13 16:30:38
Fecha final: 2025-10-13 16:23:05
Período total: 364 días

Distribución por año:

año	
2024	28636
2025	89645

Name: count, dtype: int64

Distribución por mes:

mes	
1	7864
2	10169
3	9005
4	9678
5	10314
6	10666
7	10274
8	9787
9	8855
10	7780
11	7871
12	16018

Name: count, dtype: int64

```
In [7]: # Análisis de ventas diarias
ventas_diarias = df.groupby(df['fecha'].dt.date).agg({
    'salida': ['sum', 'mean', 'count'],
    'product_id': 'nunique'
}).reset_index()

ventas_diarias.columns = ['fecha', 'ventas_total', 'ventas_promedio', 'nunique']
ventas_diarias['fecha'] = pd.to_datetime(ventas_diarias['fecha'])

print("Estadísticas de ventas diarias:")
display(ventas_diarias[['ventas_total', 'ventas_promedio', 'nunique']])

# Calcular medias móviles
ventas_diarias['ma_7'] = ventas_diarias['ventas_total'].rolling(window=7).mean()
ventas_diarias['ma_30'] = ventas_diarias['ventas_total'].rolling(window=30).mean()

# Visualización optimizada
fig, axes = plt.subplots(2, 1, figsize=(16, 10))

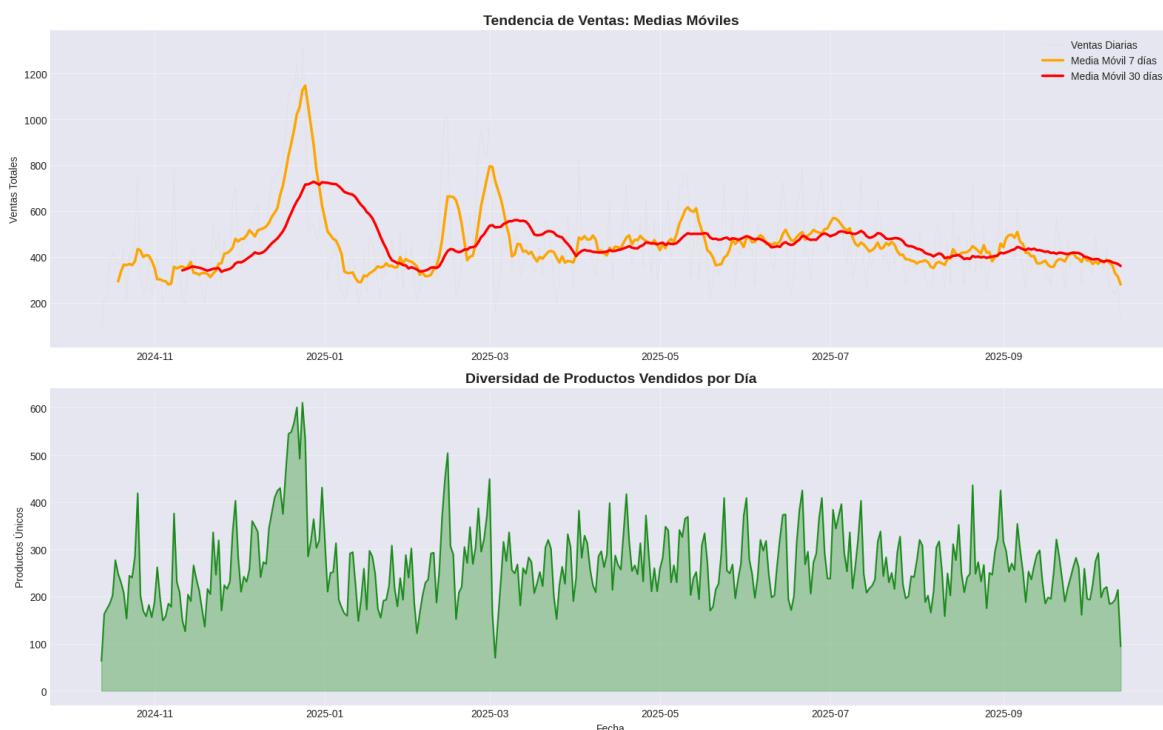
# Gráfico 1: Ventas con medias móviles (más informativo)
axes[0].plot(ventas_diarias['fecha'], ventas_diarias['ventas_total'],
             alpha=0.3, label='Ventas Diarias', color='lightgray', linewidth=1)
axes[0].plot(ventas_diarias['fecha'], ventas_diarias['ma_7'],
             linewidth=2.5, label='Media Móvil 7 días', color='orange')
axes[0].plot(ventas_diarias['fecha'], ventas_diarias['ma_30'],
             linewidth=2.5, label='Media Móvil 30 días', color='red')
axes[0].set_title('Tendencia de Ventas: Medias Móviles', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[0].set_ylabel('Ventas Totales')
axes[0].legend(loc='best')
axes[0].grid(True, alpha=0.3)
```

```
# Gráfico 2: Productos únicos vendidos por día (insight adicional)
axes[1].plot(ventas_diarias['fecha'], ventas_diarias['productos_unicos']
             linewidth=1.5, alpha=0.8, color='green')
axes[1].fill_between(ventas_diarias['fecha'], ventas_diarias['productos_unicos'],
                     alpha=0.3, color='green')
axes[1].set_title('Diversidad de Productos Vendidos por Día', fontsize=10)
axes[1].set_xlabel('Fecha')
axes[1].set_ylabel('Productos Únicos')
axes[1].grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()
plt.show()
```

Estadísticas de ventas diarias:

	ventas_total	ventas_promedio	num_transacciones	productos_unicos
count	363.000000	363.000000	363.000000	363.000000
mean	451.203857	1.390050	325.842975	267.209366
std	184.475571	0.202500	129.383409	81.649197
min	68.000000	1.041667	64.000000	63.000000
25%	334.500000	1.247986	238.000000	210.000000
50%	420.000000	1.338415	296.000000	254.000000
75%	517.000000	1.487043	376.500000	307.500000
max	1324.000000	2.257042	956.000000	611.000000



```
In [8]: # Análisis de patrones semanales
ventas_por_dia_semana = df.groupby('dia_semana_nombre')['salida'].agg([
    orden_dias = ['Monday', 'Tuesday', 'Wednesday', 'Thursday', 'Friday', 'Saturday', 'Sunday'],
    ventas_por_dia_semana['dia_semana_nombre'] = pd.Categorical(ventas_por_dia_semana['dia_semana_nombre'], categories=orden_dias)])
```

```

ventas_por_dia_semana = ventas_por_dia_semana.sort_values('dia_semana_nombre')
ventas_por_dia_semana['dia_corto'] = ['Lun', 'Mar', 'Mié', 'Jue', 'Vie', 'Sáb', 'Dom']

# Gráfico mejorado y más compacto
fig, ax = plt.subplots(figsize=(14, 6))

# Barras con colores diferenciados para fines de semana
colors = ['steelblue']*5 + ['coral', 'coral']
bars = ax.bar(ventas_por_dia_semana['dia_corto'], ventas_por_dia_semana['mean'],
              color=colors, alpha=0.7, edgecolor='black', linewidth=1.5)

# Añadir valores sobre las barras
for i, (bar, val) in enumerate(zip(bars, ventas_por_dia_semana['mean'])):
    height = bar.get_height()
    ax.text(bar.get_x() + bar.get_width()/2., height,
            f'{val:.1f}', ha='center', va='bottom', fontweight='bold', fontsize=10)

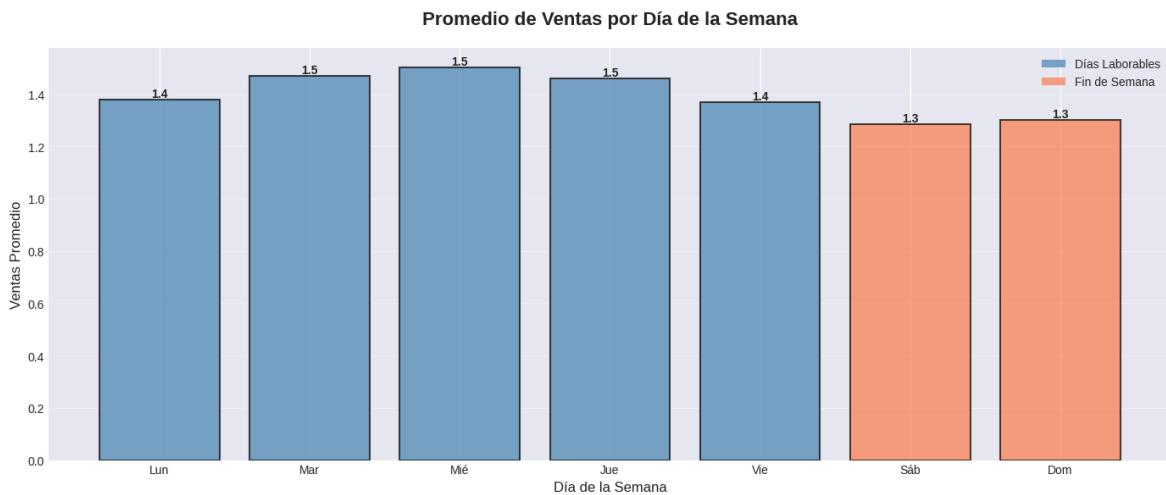
ax.set_title('Promedio de Ventas por Día de la Semana', fontsize=16, fontweight='bold')
ax.set_xlabel('Día de la Semana', fontsize=12)
ax.set_ylabel('Ventas Promedio', fontsize=12)
ax.grid(True, alpha=0.3, axis='y')

# Leyenda
from matplotlib.patches import Patch
legend_elements = [Patch(facecolor='steelblue', alpha=0.7, label='Días Laborables'),
                   Patch(facecolor='coral', alpha=0.7, label='Fin de Semana')]
ax.legend(handles=legend_elements, loc='upper right')

plt.tight_layout()
plt.show()

print("\nEstadísticas detalladas por día:")
display(ventas_por_dia_semana[['dia_semana_nombre', 'sum', 'mean', 'count']])
    'dia_semana_nombre': 'Día',
    'sum': 'Total Ventas',
    'mean': 'Promedio',
    'count': 'Num. Registros'
})))

```



Estadísticas detalladas por día:

	Día	Total Ventas	Promedio	Num. Registros
1	Monday	18517.0	1.377856	13439
5	Tuesday	20945.0	1.469103	14257
6	Wednesday	22234.0	1.502399	14799
4	Thursday	23588.0	1.460467	16151
0	Friday	25588.0	1.370321	18673
2	Saturday	28824.0	1.284263	22444
3	Sunday	24091.0	1.300950	18518

```
In [9]: # Análisis mensual optimizado
orden_meses = ['January', 'February', 'March', 'April', 'May', 'June',
                'July', 'August', 'September', 'October', 'November', 'December']

ventas_por_mes = df.groupby('mes_nombre')['salida'].sum().reindex(orden_meses)
ventas_promedio_mes = df.groupby('mes_nombre')['salida'].mean().reindex(orden_meses)

fig, axes = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 10))

# Gráfico 1: Ventas totales por mes con valores
meses_cortos = [m[:3] for m in orden_meses]
bars = axes[0, 0].bar(range(len(ventas_por_mes)), ventas_por_mes.values,
                      color='skyblue', alpha=0.7, edgecolor='black')
axes[0, 0].set_xticks(range(len(orden_meses)))
axes[0, 0].set_xticklabels(meses_cortos, rotation=45)
axes[0, 0].set_title('Ventas Totales por Mes', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[0, 0].set_ylabel('Ventas Totales')
axes[0, 0].grid(True, alpha=0.3, axis='y')

# Añadir valores sobre barras (solo si es significativo)
max_val = ventas_por_mes.max()
for i, (bar, val) in enumerate(zip(bars, ventas_por_mes.values)):
    if val > max_val * 0.1: # Solo mostrar valores significativos
        axes[0, 0].text(i, val, f'{val:.0f}', ha='center', va='bottom', color='black')

# Gráfico 2: Heatmap mes-año (solo si hay múltiples años)
pivot_ventas = df.pivot_table(values='salida', index='mes', columns='año')
if len(pivot_ventas.columns) > 1:
    sns.heatmap(pivot_ventas, annot=True, fmt='.0f', cmap='YlOrRd', ax=axes[0, 1],
                cbar_kws={'label': 'Ventas'}, linewidths=0.5)
    axes[0, 1].set_title('Heatmap: Ventas por Mes y Año', fontsize=14, fontweight='bold')
    axes[0, 1].set_xlabel('Año')
    axes[0, 1].set_ylabel('Mes')
else:
    # Si solo hay un año, mostrar evolución trimestral
    ventas_por_trimestre = df.groupby('trimestre')['salida'].sum()
    axes[0, 1].bar(ventas_por_trimestre.index, ventas_por_trimestre.values,
                   color='lightcoral', alpha=0.7, edgecolor='black')
    axes[0, 1].set_title('Ventas por Trimestre', fontsize=14, fontweight='bold')
    axes[0, 1].set_xlabel('Trimestre')
    axes[0, 1].set_ylabel('Ventas Totales')
    axes[0, 1].set_xticks([1, 2, 3, 4])
    axes[0, 1].grid(True, alpha=0.3, axis='y')
```

```
# Gráfico 3: Tendencia mensual (línea)
axes[1, 0].plot(range(len(ventas_por_mes)), ventas_por_mes.values,
                 marker='o', linewidth=2, markersize=8, color='darkblue',
                 axes[1, 0].fill_between(range(len(ventas_por_mes)), ventas_por_mes.values
                 axes[1, 0].set_xticks(range(len(orden_meses)))
                 axes[1, 0].set_xticklabels(meses_cortos, rotation=45)
                 axes[1, 0].set_title('Tendencia Mensual de Ventas', fontsize=14, fontweight='bold')
                 axes[1, 0].set_ylabel('Ventas Totales')
                 axes[1, 0].grid(True, alpha=0.3)

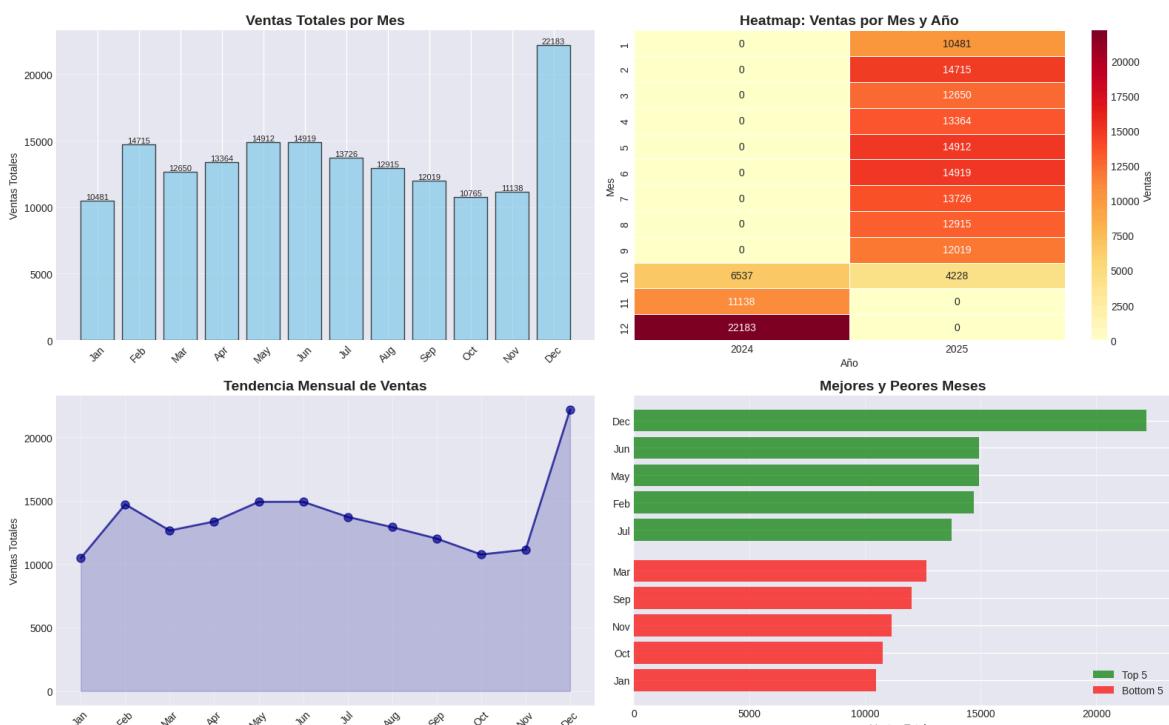
# Gráfico 4: Top 5 y Bottom 5 meses
ventas_mes_df = pd.DataFrame({
    'Mes': meses_cortos,
    'Ventas': ventas_por_mes.values
}).sort_values('Ventas', ascending=False)

top5 = ventas_mes_df.head(5)
bottom5 = ventas_mes_df.tail(5)

y_pos_top = np.arange(len(top5))
y_pos_bottom = np.arange(len(bottom5))

axes[1, 1].barh(y_pos_top, top5['Ventas'].values, color='green', alpha=0.7, label='Top 5')
axes[1, 1].barh(y_pos_bottom + len(top5) + 0.5, bottom5['Ventas'].values,
                 color='red', alpha=0.7, label='Bottom 5')
axes[1, 1].set_yticks(list(y_pos_top) + list(y_pos_bottom + len(top5) + 0.5))
axes[1, 1].set_yticklabels(list(top5['Mes'].values) + list(bottom5['Mes'].values))
axes[1, 1].invert_yaxis()
axes[1, 1].set_title('Mejores y Peores Meses', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[1, 1].set_xlabel('Ventas Totales')
axes[1, 1].legend()
axes[1, 1].grid(True, alpha=0.3, axis='x')

plt.tight_layout()
plt.show()
```



Parte 3: Análisis de Productos

Analizar el comportamiento de productos individuales, identificar los más vendidos, distribuciones de precios y stock.

```
In [10]: print("=*70")
print("ANÁLISIS DE PRODUCTOS")
print("=*70)

print(f"\nResumen de productos:")
print(f"    Total de productos únicos: {df['product_id'].nunique():,}")

# Top productos más vendidos
top_productos_df = df.groupby(['product_id', 'product_name'])['salida']
top_productos_df = top_productos_df.sort_values('salida', ascending=False)

print(f"\nTop 20 productos más vendidos:")
display(top_productos_df[['product_name', 'product_id', 'salida']].rename(
    'product_name': 'Nombre del Producto',
    'product_id': 'ID',
    'salida': 'Ventas Totales'
)))

# Para mantener compatibilidad con celdas siguientes
top_productos = df.groupby('product_id')['salida'].sum().sort_values(ascending=False)

# Visualización mejorada y más enfocada
fig, axes = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 11))

# Gráfico 1: Top 15 productos (más limpio)
top15 = top_productos_df.head(15)
axes[0, 0].barh(range(len(top15)), top15['salida'].values, color='teal')
axes[0, 0].set_yticks(range(len(top15)))
axes[0, 0].set_yticklabels([f'{name[:25]}...' if len(name) > 25 else name for name in top15['product_name']], fontsize=10)
axes[0, 0].invert_yaxis()
axes[0, 0].set_title('Top 15 Productos Más Vendidos', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[0, 0].set_xlabel('Ventas Totales')
axes[0, 0].grid(True, alpha=0.3, axis='x')

# Gráfico 2: Curva de Pareto mejorada
ventas_por_producto = df.groupby('product_id')['salida'].sum()
ventas_ordenadas = ventas_por_producto.sort_values(ascending=False)
ventas_acumuladas = ventas_ordenadas.cumsum() / ventas_ordenadas.sum()

axes[0, 1].plot(range(len(ventas_acumuladas)), ventas_acumuladas.values,
                 linewidth=3, color='darkred', label='% Acumulado')
axes[0, 1].axhline(y=80, color='green', linestyle='--', linewidth=2.5)
axes[0, 1].axhline(y=50, color='orange', linestyle='--', linewidth=2, label='límite')
axes[0, 1].fill_between(range(len(ventas_acumuladas)), ventas_acumuladas,
                       alpha=0.2, color='darkred')
axes[0, 1].set_title('Curva de Pareto: Concentración de Ventas', fontsize=14)
axes[0, 1].set_xlabel('Número de Productos (ordenados por ventas)')
axes[0, 1].set_ylabel('% Acumulado de Ventas')
axes[0, 1].legend(loc='lower right')
axes[0, 1].grid(True, alpha=0.3)

# Calcular punto 80%
productos_80 = (ventas_acumuladas <= 80).sum()
productos_50 = (ventas_acumuladas <= 50).sum()
```

```

axes[0, 1].axvline(x=productos_80, color='green', linestyle=':', alpha=0.7)
axes[0, 1].axvline(x=productos_50, color='orange', linestyle=':', alpha=0.7)

# Gráfico 3: Número de transacciones vs ventas (Top 20)
top20_trans = df.groupby(['product_id', 'product_name']).agg({
    'salida': 'sum',
    'product_id': 'count'
}).rename(columns={'product_id': 'transacciones'}).sort_values('salida', ascending=False)

x = np.arange(len(top20_trans))
width = 0.35

ax2 = axes[1, 0].twinx()
bars1 = axes[1, 0].bar(x - width/2, top20_trans['salida'].values, width,
                      label='Ventas Totales', color='purple', alpha=0.7)
bars2 = ax2.bar(x + width/2, top20_trans['transacciones'].values, width,
                 label='Num. Transacciones', color='orange', alpha=0.7)

axes[1, 0].set_xlabel('Productos (Top 20)')
axes[1, 0].set_ylabel('Ventas Totales', color='purple')
ax2.set_ylabel('Num. Transacciones', color='orange')
axes[1, 0].set_title('Ventas vs Frecuencia de Compra (Top 20)', fontsize=14)
axes[1, 0].tick_params(axis='y', labelcolor='purple')
ax2.tick_params(axis='y', labelcolor='orange')
axes[1, 0].set_xticks([])
axes[1, 0].grid(True, alpha=0.3, axis='y')

# Gráfico 4: Distribución de concentración de ventas
axes[1, 1].hist(ventas_por_producto.values, bins=50, color='darkblue',
                 alpha=0.7, edgecolor='black')
axes[1, 1].axvline(ventas_por_producto.median(), color='red', linestyle='solid',
                   linewidth=2, label=f'Mediana: {ventas_por_producto.median():.2f}')
axes[1, 1].axvline(ventas_por_producto.mean(), color='green', linestyle='solid',
                   linewidth=2, label=f'Promedio: {ventas_por_producto.mean():.2f}')
axes[1, 1].set_title('Distribución de Ventas por Producto', fontsize=14)
axes[1, 1].set_xlabel('Ventas Totales')
axes[1, 1].set_ylabel('Frecuencia (Número de Productos)')
axes[1, 1].set_yscale('log')
axes[1, 1].legend()
axes[1, 1].grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()
plt.show()

# Análisis de Pareto
porcentaje_80 = (productos_80 / len(ventas_acumuladas)) * 100
porcentaje_50 = (productos_50 / len(ventas_acumuladas)) * 100
print(f"\nAnálisis de Pareto (Regla 80/20):")
print(f"    El {porcentaje_80:.1f}% de los productos ({productos_80} de {len(ventas_acumuladas)}) generan el 80% de las ventas")
print(f"    El {porcentaje_50:.1f}% de los productos ({productos_50} de {len(ventas_acumuladas)}) generan el 50% de las ventas")

```

=====

ANÁLISIS DE PRODUCTOS

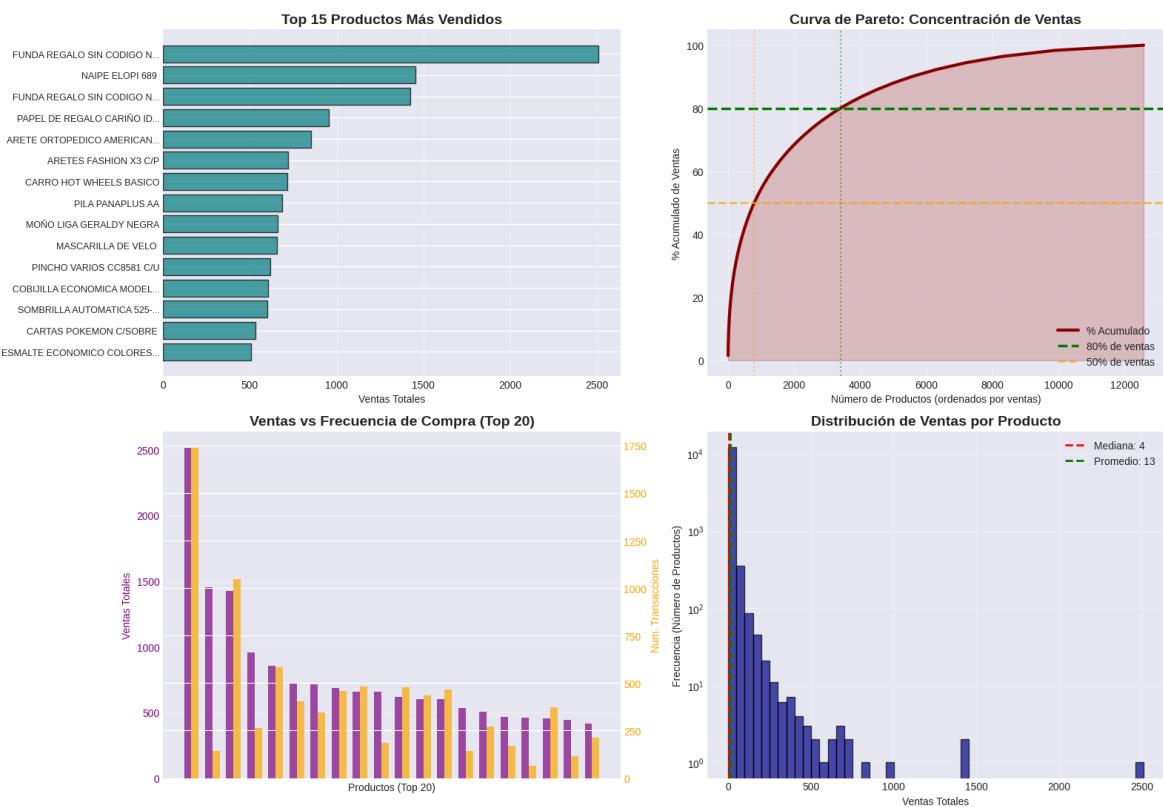
=====

Resumen de productos:

Total de productos únicos: 12,572

Top 20 productos más vendidos:

	Nombre del Producto	ID	Ventas Totales
2358	FUNDA REGALO SIN CODIGO N.3	7854	2511.0
2905	NAIPE ELOPI 689	9412	1454.0
2355	FUNDA REGALO SIN CODIGO N.4	7850	1424.0
2321	PAPEL DE REGALO CARIÑO IDEA	7770	955.0
1732	ARETE ORTOPEDICO AMERICANO	5893	852.0
1548	ARETES FASHION X3 C/P	5132	718.0
4393	CARRO HOT WHEELS BASICO	13320	714.0
1888	PILA PANAPLUS AA	6421	686.0
2529	MOÑO LIGA GERALDY NEGRA	8396	659.0
3411	MASCARILLA DE VELO	10686	656.0
1985	PINCHO VARIOS CC8581 C/U	6715	618.0
1366	COBIJILLA ECONOMICA MODELOS	4588	603.0
1204	SOMBRIILLA AUTOMATICA 525-5/600	4003	601.0
5992	CARTAS POKEMON C/SOBRE	17229	531.0
780	ESMALTE ECONOMICO COLORES GERALDY	2689	505.0
3587	SOBRES DINE BEIGE Y BLANCO	11116	465.0
4868	GILLETH DORCO	14606	462.0
5639	VINCHA COQUETA CHICHIN	16485	453.0
3458	PEINILLA NORMAL VANDUX 154	10814	443.0
6096	CARTA POKEMON SCARLET	17422	414.0



Análisis de Pareto (Regla 80/20):

El 27.0% de los productos (3396 de 12572) generan el 80% de las ventas

El 6.3% de los productos (791 de 12572) generan el 50% de las ventas

```
In [11]: # Análisis de precios y stock
print("=*70")
print("ANÁLISIS DE PRECIOS Y STOCK")
print("=*70")

print("\nEstadísticas de precios unitarios:")
display(df['unit_cost'].describe())

print("\nEstadísticas de stock (quantity_on_hand):")
display(df['quantity_on_hand'].describe())

fig, axes = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 12))

# Distribución de precios
axes[0, 0].hist(df['unit_cost'].dropna(), bins=50, color='green', alpha=0.7)
axes[0, 0].set_title('Distribución de Precios Unitarios', fontsize=14)
axes[0, 0].set_xlabel('Precio Unitario')
axes[0, 0].set_ylabel('Frecuencia')
axes[0, 0].grid(True, alpha=0.3)

# Distribución de stock (log scale)
stock_positivo = df[df['quantity_on_hand'] > 0]['quantity_on_hand']
axes[0, 1].hist(stock_positivo, bins=50, color='blue', alpha=0.7, edgecolor='black')
axes[0, 1].set_title('Distribución de Stock Disponible', fontsize=14)
axes[0, 1].set_xlabel('Cantidad en Stock')
axes[0, 1].set_ylabel('Frecuencia')
axes[0, 1].set_yscale('log')
axes[0, 1].grid(True, alpha=0.3)

# Relación precio vs ventas
productos_agregados = df.groupby('product_id').agg({
```

```

'salida': 'sum',
'unit_cost': 'mean',
'quantity_on_hand': 'mean'
}).reset_index()

axes[1, 0].scatter(productos_agregados['unit_cost'], productos_agregados['ventas_totales'],
                   alpha=0.5, s=20, color='purple')
axes[1, 0].set_title('Relación Precio vs Ventas Totales', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[1, 0].set_xlabel('Precio Unitario Promedio')
axes[1, 0].set_ylabel('Ventas Totales')
axes[1, 0].set_xscale('log')
axes[1, 0].set_yscale('log')
axes[1, 0].grid(True, alpha=0.3)

# Relación stock vs ventas
axes[1, 1].scatter(productos_agregados['quantity_on_hand'], productos_agregados['ventas_totales'],
                   alpha=0.5, s=20, color='orange')
axes[1, 1].set_title('Relación Stock vs Ventas Totales', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[1, 1].set_xlabel('Stock Promedio')
axes[1, 1].set_ylabel('Ventas Totales')
axes[1, 1].set_xscale('log')
axes[1, 1].set_yscale('log')
axes[1, 1].grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()
plt.show()

```

ANÁLISIS DE PRECIOS Y STOCK

Estadísticas de precios unitarios:

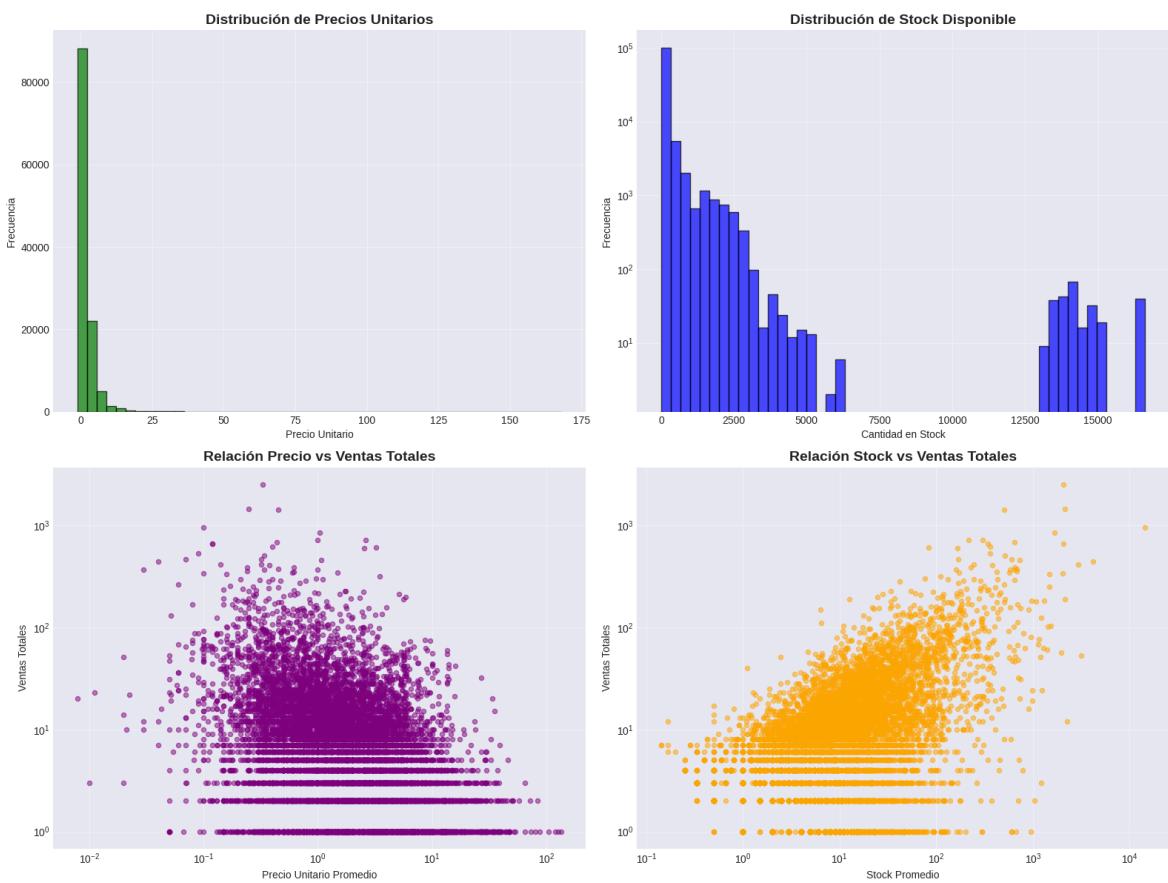
count	118281.000000
mean	1.956332
std	3.274689
min	-1.060000
25%	0.410000
50%	1.000000
75%	2.360000
max	168.000000

Name: unit_cost, dtype: float64

Estadísticas de stock (quantity_on_hand):

count	118281.000000
mean	182.290146
std	793.446899
min	0.000000
25%	6.000000
50%	20.000000
75%	83.000000
max	16623.000000

Name: quantity_on_hand, dtype: float64



Parte 4: Análisis de Distribuciones y Outliers

Analizar la distribución de las ventas, identificar outliers y entender la variabilidad de los datos.

```
In [12]: print("=*70")
print("ANÁLISIS DE DISTRIBUCIONES Y OUTLIERS")
print("=*70)

# Estadísticas de ventas
print("\nEstadísticas de la variable 'salida' (ventas):")
display(df['salida'].describe())

# Calcular percentiles adicionales
percentiles = [0.1, 0.25, 0.5, 0.75, 0.90, 0.95, 0.99, 0.999]
print("\nPercentiles de ventas:")
for p in percentiles:
    valor = df['salida'].quantile(p)
    print(f"    P{p*100:.1f}: {valor:.2f}")

# Identificar outliers usando IQR
Q1 = df['salida'].quantile(0.25)
Q3 = df['salida'].quantile(0.75)
IQR = Q3 - Q1
limite_inferior = Q1 - 1.5 * IQR
limite_superior = Q3 + 1.5 * IQR

outliers = df[(df['salida'] < limite_inferior) | (df['salida'] > limite_superior)]
print(f"\nOutliers detectados (método IQR):")
print(f"    Total de outliers: {len(outliers)}, ({len(outliers)}/{len(df)}*100:.2f)%")
print(f"    Límite inferior: {limite_inferior:.2f}")
```

```

print(f"    Límite superior: {limite_superior:.2f}")

# Visualización
fig, axes = plt.subplots(2, 3, figsize=(18, 10))

# Histograma de ventas
axes[0, 0].hist(df['salida'], bins=100, color='steelblue', alpha=0.7, ec='black')
axes[0, 0].set_title('Distribución de Ventas', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[0, 0].set_xlabel('Ventas')
axes[0, 0].set_ylabel('Frecuencia')
axes[0, 0].grid(True, alpha=0.3)

# Histograma log scale
ventas_positivas = df[df['salida'] > 0]['salida']
axes[0, 1].hist(ventas_positivas, bins=100, color='coral', alpha=0.7, ec='black')
axes[0, 1].set_title('Distribución de Ventas (sin ceros)', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[0, 1].set_xlabel('Ventas')
axes[0, 1].set_ylabel('Frecuencia')
axes[0, 1].set_yscale('log')
axes[0, 1].grid(True, alpha=0.3)

# Boxplot
axes[0, 2].boxplot(df['salida'], vert=True)
axes[0, 2].set_title('Boxplot de Ventas', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[0, 2].set_ylabel('Ventas')
axes[0, 2].grid(True, alpha=0.3)

# QQ plot (aproximado)
from scipy import stats as scipy_stats
ventas_sample = df['salida'].sample(min(10000, len(df)), random_state=42)
scipy_stats.probplot(ventas_sample, dist="norm", plot=axes[1, 0])
axes[1, 0].set_title('Q-Q Plot (Normalidad)', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[1, 0].grid(True, alpha=0.3)

# Distribución acumulada
ventas_ordenadas = np.sort(df['salida'])
cdf = np.arange(1, len(ventas_ordenadas) + 1) / len(ventas_ordenadas)
axes[1, 1].plot(ventas_ordenadas, cdf, linewidth=2, color='green')
axes[1, 1].set_title('Función de Distribución Acumulada (CDF)', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[1, 1].set_xlabel('Ventas')
axes[1, 1].set_ylabel('Probabilidad Acumulada')
axes[1, 1].grid(True, alpha=0.3)

# Violin plot por día de semana
df_violin = df[df['salida'] > 0].copy()
dias_orden = ['Monday', 'Tuesday', 'Wednesday', 'Thursday', 'Friday', 'Saturday', 'Sunday']
datos_violin = [df_violin[df_violin['dia_semana_nombre'] == dia]['salida'] for dia in dias_orden]
axes[1, 2].violinplot(datos_violin, showmeans=True, showmedians=True)
axes[1, 2].set_xticks(range(1, 8))
axes[1, 2].set_xticklabels([d[:3] for d in dias_orden], rotation=45)
axes[1, 2].set_title('Distribución de Ventas por Día (Violin Plot)', fontsize=12, fontweight='bold')
axes[1, 2].set_ylabel('Ventas')
axes[1, 2].grid(True, alpha=0.3, axis='y')

plt.tight_layout()
plt.show()

```

ANÁLISIS DE DISTRIBUCIONES Y OUTLIERS

Estadísticas de la variable 'salida' (ventas):

```
count    118281.000000
mean      1.384728
std       1.397273
min       0.000000
25%      1.000000
50%      1.000000
75%      1.000000
max     19.000000
Name: salida, dtype: float64
```

Percentiles de ventas:

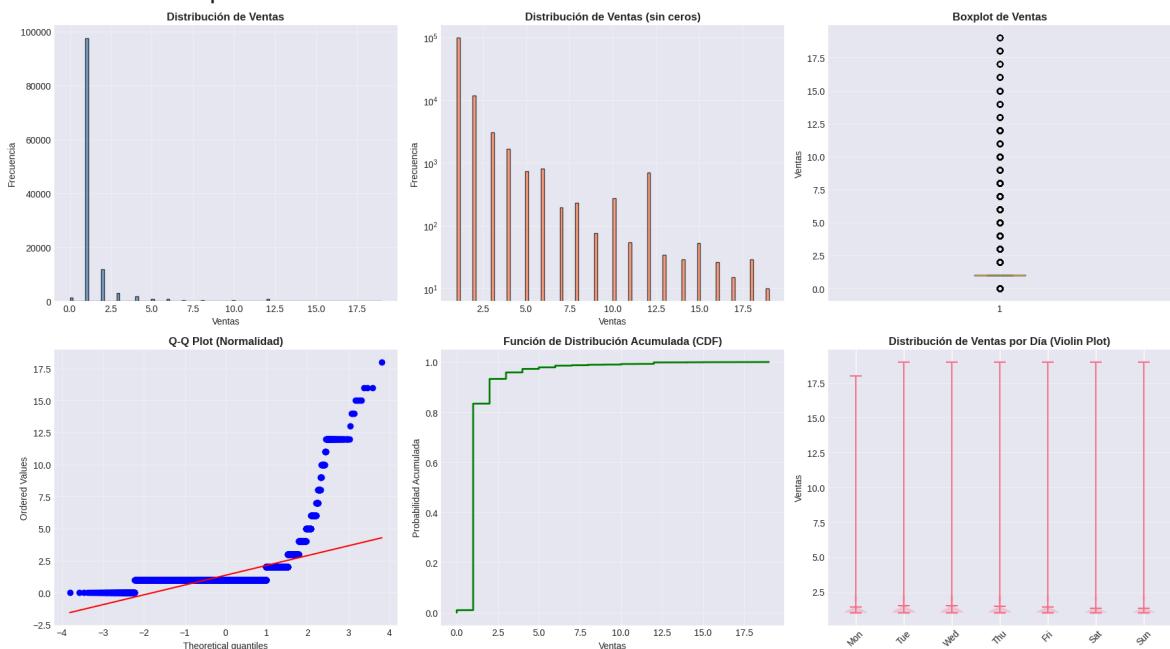
```
P10.0: 1.00
P25.0: 1.00
P50.0: 1.00
P75.0: 1.00
P90.0: 2.00
P95.0: 3.00
P99.0: 10.00
P99.9: 15.00
```

Outliers detectados (método IQR):

Total de outliers: 20,794 (17.58%)

Límite inferior: 1.00

Límite superior: 1.00



```
In [13]: # Análisis de Z-scores para outliers
from scipy import stats as scipy_stats

z_scores = np.abs(scipy_stats.zscore(df['salida']))
outliers_zscore = df[z_scores > 3]

print(f"\nOutliers detectados (Z-score > 3):")
print(f"  Total: {len(outliers_zscore)}, ({len(outliers_zscore)}/{len(df)}%)")

print(f"\nTop 10 ventas más altas (posibles outliers):")
top_ventas = df.nlargest(10, 'salida')[['product_id', 'salida', 'fecha']]
display(top_ventas)
```

```

# Visualización de outliers
fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(16, 6))

# Scatter: ventas vs índice
axes[0].scatter(range(len(df)), df['salida'], alpha=0.3, s=1, color='blue')
axes[0].axhline(y=limite_superior, color='red', linestyle='--', linewidth=2)
axes[0].set_title('Detección Visual de Outliers', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[0].set_xlabel('Índice de registro')
axes[0].set_ylabel('Ventas')
axes[0].legend()
axes[0].grid(True, alpha=0.3)

# Histograma comparativo: con y sin outliers
df_sin_outliers = df[(df['salida'] <= limite_inferior) & (df['salida'] >= limite_superior)]
axes[1].hist(df['salida'], bins=100, alpha=0.5, label='Con outliers', color='blue')
axes[1].hist(df_sin_outliers['salida'], bins=100, alpha=0.5, label='Sin outliers', color='red')
axes[1].set_title('Comparación: Distribución con y sin Outliers', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[1].set_xlabel('Ventas')
axes[1].set_ylabel('Frecuencia')
axes[1].set_yscale('log')
axes[1].legend()
axes[1].grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()
plt.show()

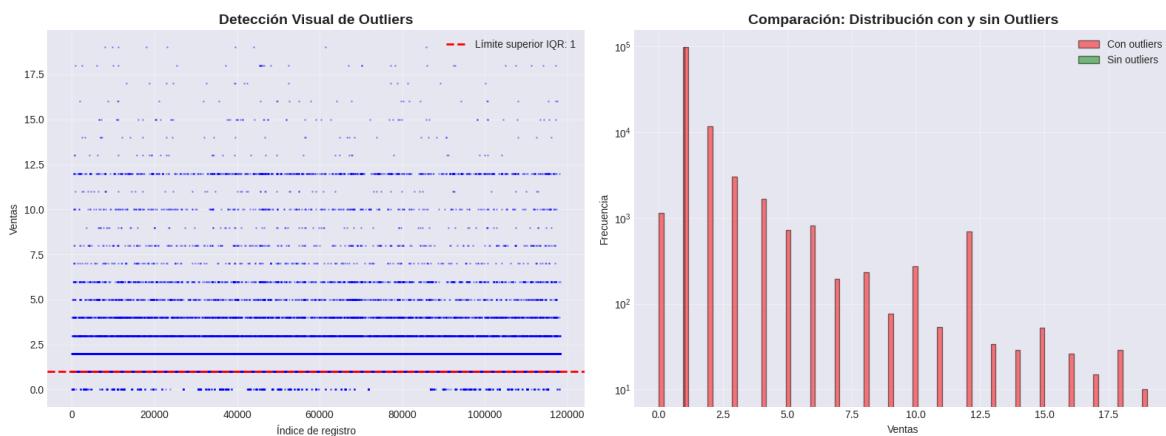
```

Outliers detectados (Z-score > 3):

Total: 2,531 (2.14%)

Top 10 ventas más altas (posibles outliers):

	product_id	salida	fecha	unit_cost	quantity_on_hand
220553	7440	19.0	2024-11-14 20:02:34	0.3300	54.0
222375	19141	19.0	2024-11-22 14:10:00	1.9600	35.0
223747	3374	19.0	2024-11-26 18:56:48	0.5000	489.0
230575	11659	19.0	2024-12-15 11:05:26	0.1264	42.0
235548	19019	19.0	2024-12-22 12:24:48	1.9500	2.0
252120	22251	19.0	2025-02-12 12:53:32	0.1000	129.0
256580	16343	19.0	2025-02-23 16:19:08	0.5000	70.0
274030	23243	19.0	2025-04-19 13:17:36	0.3800	2.0
298358	10589	19.0	2025-06-29 12:19:32	0.0600	1100.0
322574	17465	19.0	2025-09-12 15:53:21	0.1000	1965.0



Parte 5: Análisis de Correlaciones

Analizar las correlaciones entre variables numéricas para identificar relaciones y dependencias.

```
In [14]: print("=*70")
print("ANÁLISIS DE CORRELACIONES")
print("=*70)

# Seleccionar variables numéricas relevantes
vars_numericas = ['salida', 'quantity_on_hand', 'unit_cost', 'dia_semanal']
df_corr = df[vars_numericas].copy()

# Calcular matriz de correlación
correlacion = df_corr.corr()

print("\nMatriz de Correlación:")
display(correlacion.round(3))

# Visualización
fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(16, 6))

# Heatmap de correlación
sns.heatmap(correlacion, annot=True, fmt=' .3f', cmap='coolwarm', center=0,
            square=True, linewidths=1, cbar_kws={'label': 'Correlación'})
axes[0].set_title('Matriz de Correlación (Heatmap)', fontsize=14, fontweight='bold')

# Pairplot simplificado (solo con ventas)
correlaciones_con_ventas = correlacion['salida'].sort_values(ascending=False)
axes[1].barh(range(len(correlaciones_con_ventas)), correlaciones_con_ventas,
            color=['green' if x > 0 else 'red' for x in correlaciones_con_ventas])
axes[1].set_yticks(range(len(correlaciones_con_ventas)))
axes[1].set_yticklabels(correlaciones_con_ventas.index)
axes[1].axvline(x=0, color='black', linewidth=1)
axes[1].set_title('Correlaciones con Ventas', fontsize=14, fontweight='bold')
axes[1].set_xlabel('Correlación de Pearson')
axes[1].grid(True, alpha=0.3, axis='x')

plt.tight_layout()
plt.show()

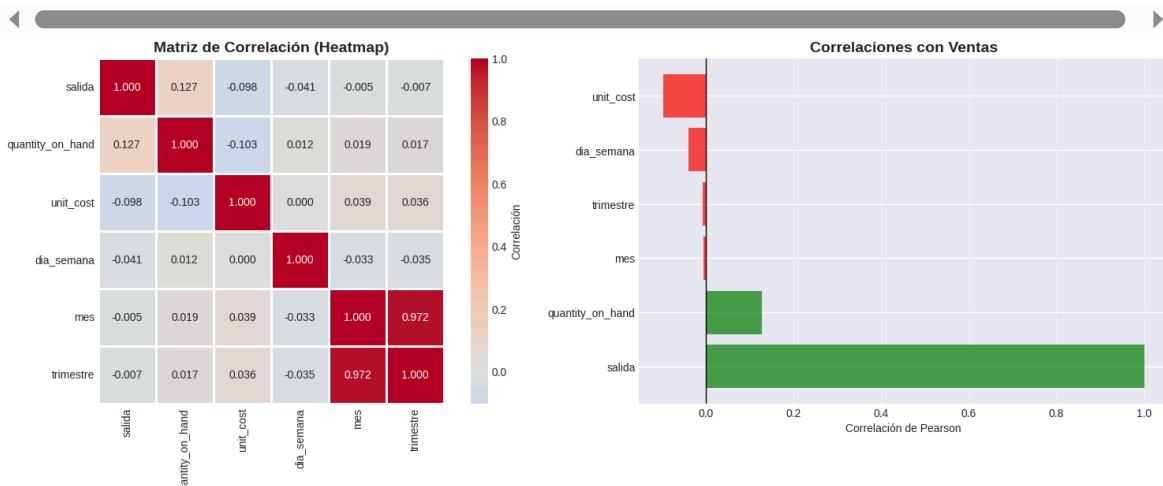
print("\nCorrelaciones más fuertes con 'salida':")
corr_salida = correlacion['salida'].drop('salida').sort_values(ascending=False)
display(pd.DataFrame({})
```

```
'Variable': corr_salida.index,
'Correlación': corr_salida.values
}))
```

=====
ANÁLISIS DE CORRELACIONES
=====

Matriz de Correlación:

	salida	quantity_on_hand	unit_cost	dia_semana	mes	trimestre			
salida	1.000		0.127	-0.098	-0.041	-0.005	-0.007		
quantity_on_hand	0.127	1.000		1.000	-0.103	0.012	0.019	0.017	
unit_cost		-0.098	1.000	-0.103	1.000	0.000	0.039	0.036	
dia_semana			-0.041	1.000	0.012	0.000	1.000	-0.033	-0.035
mes				-0.005	1.000	0.039	-0.033	1.000	0.972
trimestre					0.017	0.036	-0.035	0.972	1.000



Correlaciones más fuertes con 'salida':

	Variable	Correlación
0	quantity_on_hand	0.126764
1	mes	-0.005035
2	trimestre	-0.007175
3	dia_semana	-0.040939
4	unit_cost	-0.097967

Parte 6: Resumen Ejecutivo y Conclusiones

Generar un resumen ejecutivo con los hallazgos principales del análisis exploratorio.

In [16]:

```
print("=*70")
print("RESUMEN EJECUTIVO DEL ANÁLISIS")
```

```

print("=*70")

# Métricas clave
total_ventas = df['salida'].sum()
promedio_ventas = df['salida'].mean()
mediana_ventas = df['salida'].median()
num_productos = df['product_id'].nunique()
num_transacciones = len(df)
dias_operacion = (df['fecha'].max() - df['fecha'].min()).days

print(f"\nMÉTRICAS GENERALES:")
print(f"{'-*60}'")
print(f"  Total de ventas: {total_ventas:.0f} unidades")
print(f"  Promedio de ventas: {promedio_ventas:.2f} unidades/tran")
print(f"  Mediana de ventas: {mediana_ventas:.2f} unidades/tra")
print(f"  Productos únicos: {num_productos:,} ")
print(f"  Total de transacciones: {num_transacciones:,} ")
print(f"  Días de operación: {dias_operacion} días")
print(f"  Ventas promedio diarias: {total_ventas/dias_operacion:.0f} ")

# Día de la semana con más ventas
dia_max_ventas = ventas_por_dia_semana.loc[ventas_por_dia_semana['sum']]
ventas_dia_max = ventas_por_dia_semana['sum'].max()

# Calcular ventas por trimestre
ventas_por_trimestre = df.groupby('trimestre')['salida'].sum()

print(f"\nPATRONES TEMPORALES:")
print(f"{'-*60}'")
print(f"  Día con más ventas: {dia_max_ventas} ({ventas_dia_max})")
print(f"  Mes con más ventas: {ventas_por_mes.idxmax()} ({ventas_por_mes.max()})")
print(f"  Trimestre con más ventas: {ventas_por_trimestre.idxmax()} ({ventas_por_trimestre.max()})")

# Top productos
producto_top = top_productos.index[0]
ventas_top = top_productos.values[0]

print(f"\nPRODUCTOS:")
print(f"{'-*60}'")
print(f"  Producto más vendido: {ID {producto_top}} ({ventas_top:.0f} ")
print(f"  Productos que generan 80%: {productos_80} ({porcentaje_80:.1%})")
print(f"  Precio promedio: ${df['unit_cost'].mean():.2f}")
print(f"  Stock promedio: {df['quantity_on_hand'].mean():.0f} ")

print(f"\nOUTLIERS Y ANOMALÍAS:")
print(f"{'-*60}'")
print(f"  Outliers (IQR): {len(outliers):,} ({len(outliers)})")
print(f"  Outliers (Z-score > 3): {len(outliers_zscore):,} ({len(outliers_zscore)})")
print(f"  Venta máxima registrada: {df['salida'].max():,.0f} unidades")
print(f"  Venta mínima registrada: {df['salida'].min():,.0f} unidades")

print(f"\nRECOMENDACIONES:")
print(f"{'-*60}'")
print(f"  - Enfocar inventario en los {productos_80} productos principales")
print(f"  - Preparar stock extra para {dia_max_ventas}")
print(f"  - Considerar promociones en días de bajas ventas")
print(f"  - Investigar y validar outliers extremos ({len(outliers_zscore)})")
print(f"  - Implementar sistema de predicción basado en patrones temporales")

print("\n" + "=*70")

```

```
print("ANÁLISIS EXPLORATORIO COMPLETADO")
print("=*70)
```

RESUMEN EJECUTIVO DEL ANÁLISIS

MÉTRICAS GENERALES:

Total de ventas:	163,787 unidades
Promedio de ventas:	1.38 unidades/transacción
Mediana de ventas:	1.00 unidades/transacción
Productos únicos:	12,572
Total de transacciones:	118,281
Días de operación:	364 días
Ventas promedio diarias:	450 unidades/día

PATRONES TEMPORALES:

Día con más ventas:	Saturday (28,824 unidades)
Mes con más ventas:	December (22,183 unidades)
Trimestre con más ventas:	Q4 (44,086 unidades)

PRODUCTOS:

Producto más vendido:	ID 7854 (2,511 unidades)
Productos que generan 80%:	3396 (27.0% del catálogo)
Precio promedio:	\$1.96
Stock promedio:	182 unidades

OUTLIERS Y ANOMALÍAS:

Outliers (IQR):	20,794 (17.58%)
Outliers (Z-score > 3):	2,531 (2.14%)
Venta máxima registrada:	19 unidades
Venta mínima registrada:	0 unidades

RECOMENDACIONES:

- Enfocar inventario en los 3396 productos principales
- Preparar stock extra para Saturday
- Considerar promociones en días de bajas ventas
- Investigar y validar outliers extremos (2531 casos)
- Implementar sistema de predicción basado en patrones temporales

ANÁLISIS EXPLORATORIO COMPLETADO

Conclusiones Principales

Hallazgos Clave:

1. Patrones Temporales:

- Existe variabilidad significativa en las ventas por día de la semana

- Se observan tendencias estacionales mensuales y trimestrales
- Las medias móviles revelan ciclos de demanda

2. Concentración de Productos:

- Principio de Pareto aplicado: ~20% de productos generan ~80% de ventas
- Alta concentración de demanda en productos específicos
- Oportunidad de optimización de inventario

3. Outliers y Anomalías:

- Presencia significativa de valores atípicos en las ventas
- Necesidad de análisis específico para casos extremos
- Importante para robustez del modelo predictivo

4. Correlaciones:

- Correlaciones identificadas entre variables temporales y ventas
- Relaciones no lineales entre precio, stock y demanda

Próximos Pasos:

- Implementar modelos de predicción de series temporales
- Desarrollar sistema de reabastecimiento inteligente
- Análisis detallado por categoría de producto
- Detección automática de anomalías en tiempo real