# analisis posicionamiento

October 28, 2025

#### 1 Análisis de Posicionamiento de Precios

Este notebook analiza el posicionamiento de precios por canal, desde una vista general (familias) hasta el detalle SKU x canal.

Archivos requeridos en esta carpeta: - base.xlsx: precios por SKU y canal (columnas: sku, descripción, UMV, Marca, Canal, Fuente, Precio, Peso neto UMV, Precio unitario, Fecha). - maestro\_skus.xlsx: maestro de SKUs (columnas: sku, categoria, familia).

Salidas esperadas: tablas resumen, KPIs (gap absoluto y porcentual, promedios, desviaciones) y gráficos útiles para detectar desviaciones relevantes.

Dependencias listas.

```
[2]: import plotly.io as pio pio.renderers.default = "png"
```

```
[3]: # Imports y configuración de entorno
from pathlib import Path
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import plotly.express as px
import unicodedata, re
```

```
pd.set_option('display.max_colwidth', 120)
pd.set_option('display.float_format', lambda x: f'{x:,.2f}')
sns.set(style='whitegrid')
# Funciones utilitarias
def normalize text(s):
   if s is None:
       return s
   s = str(s)
   s = ''.join(c for c in unicodedata.normalize('NFKD', s) if not unicodedata.
 ⇔combining(c))
   s = s.strip().lower()
   s = re.sub(r'\s+', '_', s)
   s = s.replace('\','pct')
   s = re.sub(r'[^a-z0-9]+', '', s)
   return s
def to_numeric_safe(series):
   if series.dtype.kind in 'biufc':
        return series
   return pd.to_numeric(series.astype(str).str.replace('.', '', regex=False).
 str.replace(',', '.', regex=False), errors='coerce')
BASE_FILE = Path('base.xlsx')
MAESTRO_FILE = Path('maestro_skus.xlsx')
CANAL INTERNO = 'interno' # nombre exacto del canal interno en la columna
 → 'Canal'
USAR ULTIMA FECHA = True # si True, usa el último precio por SKU-Canal
BASE_FILE, MAESTRO_FILE
```

[3]: (WindowsPath('base.xlsx'), WindowsPath('maestro\_skus.xlsx'))

#### 1.1 Carga de datos

```
[4]: # Leer base de precios
assert BASE_FILE.exists(), f'No se encontró {BASE_FILE.resolve()}'
try:
    df = pd.read_excel(BASE_FILE, sheet_name=0)
except Exception:
    df = pd.read_excel(BASE_FILE, sheet_name='base')

# Normalizar columnas
df.columns = [normalize_text(c) for c in df.columns]
df.rename(columns={
    'descripcion': 'descripcion',
```

```
'peso_neto_umv': 'peso_neto_umv',
     'precio_unitario': 'precio_unitario',
     'fecha': 'fecha'
}, inplace=True)
# Tipos
for col in ['precio', 'precio_unitario', 'peso_neto_umv']:
    if col in df.columns:
         df[col] = to numeric safe(df[col])
if 'fecha' in df.columns:
    df['fecha'] = pd.to_datetime(df['fecha'], errors='coerce')
# Normalizar campo canal
if 'canal' in df.columns:
    df['canal'] = df['canal'].astype(str).str.strip().str.lower()
# Definir precio de análisis: usa precio unitario si existe; si no, precio/UM_{\sqcup}
 ⇔si se puede, si no, precio
if 'precio_unitario' in df.columns and df['precio_unitario'].notna().any():
    precio_analisis = df['precio_unitario']
else:
    if 'precio' in df.columns and 'peso_neto_umv' in df.columns:
        precio_analisis = df['precio'] / df['peso_neto_umv'].replace(0, np.nan)
    else:
        precio_analisis = df['precio'] if 'precio' in df.columns else np.nan
df['precio_analisis'] = to_numeric_safe(precio_analisis)
print('Filas en base:', len(df))
display(df.head())
df.info()
Filas en base: 938
         sku
                                            descripcion umv marca
                                                                        canal \
0 104500500
                       QUESO MOZZARELLA MOLFINO 3,5 kg
                                                         {\tt NaN}
                                                                NaN
                                                                     interno
1 104519930
                             QUESO GAUDA MOLFINO 3,9 kg
                                                          {\tt NaN}
                                                                {\tt NaN}
                                                                     interno
2 104520790
                 QUESO MOZZARELLA HEBRA LEPRINO 6,8 kg
                                                                {\tt NaN}
                                                          {\tt NaN}
                                                                     interno
3 104529870 QUESO CHEDDAR LAMINADO LUNCHITAS 2,26 kg
                                                                {\tt NaN}
                                                                     interno
                                                          {\tt NaN}
                                PAPA 12 mm AVIKO 2,5 kg
4 104527430
                                                          {\tt NaN}
                                                                NaN
                                                                     interno
            precio peso_neto_umv precio_unitario
                                                          fecha \
  fuente
0
      LP 6,590.00
                              1.00
                                           6,590.00 2025-10-17
      LP 6,990.00
                              1.00
                                           6,990.00 2025-10-17
1
2
                              6.80
     LP 56,800.00
                                           8,352.94 2025-10-17
3
     LP 65,000.00
                             9.04
                                           7,190.27 2025-10-17
    LP 23,000.00
                            10.00
                                           2,300.00 2025-10-17
```

```
precio_unitario_neto fuente_comercial precio_analisis
    0
                        NaN
                                          LP
                                                     6,590.00
    1
                        NaN
                                          LP
                                                     6,990.00
    2
                        NaN
                                          LP
                                                     8,352.94
    3
                        NaN
                                          LP
                                                     7,190.27
    4
                        NaN
                                                     2,300.00
                                          LP
    <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
    RangeIndex: 938 entries, 0 to 937
    Data columns (total 13 columns):
         Column
                               Non-Null Count Dtype
         _____
                               -----
                                               ____
     0
         sku
                               938 non-null
                                               int64
     1
         descripcion
                               938 non-null
                                               object
     2
         umv
                               190 non-null
                                               object
     3
                                               object
                               34 non-null
         marca
     4
         canal
                               938 non-null
                                               object
     5
         fuente
                               935 non-null
                                               object
     6
         precio
                               919 non-null
                                               float64
     7
                               917 non-null
                                               float64
         peso_neto_umv
         precio_unitario
                               916 non-null
                                               float64
         fecha
                               667 non-null
                                               datetime64[ns]
     10 precio_unitario_neto
                               0 non-null
                                               float64
     11 fuente_comercial
                               938 non-null
                                               object
     12 precio analisis
                                               float64
                               916 non-null
    dtypes: datetime64[ns](1), float64(5), int64(1), object(6)
    memory usage: 95.4+ KB
[5]: # Leer maestro de SKUs
     assert MAESTRO_FILE.exists(), f'No se encontró {MAESTRO_FILE.resolve()}'
     maestro = pd.read_excel(MAESTRO_FILE, sheet_name=0)
     maestro.columns = [normalize_text(c) for c in maestro.columns]
     keep = [c for c in ['sku', 'categoria', 'familia'] if c in maestro.columns]
     maestro = maestro[keep].drop_duplicates()
     maestro['sku'] = maestro['sku'].astype(str).str.strip()
     print('Filas en maestro:', len(maestro))
     display(maestro.head())
    Filas en maestro: 9475
             sku
                                               familia
                           categoria
      104512230 ACEITES Y VINAGRES ACEITES DE OLIVA
      104514840 ACEITES Y VINAGRES ACEITES DE OLIVA
    2 104514850 ACEITES Y VINAGRES ACEITES DE OLIVA
      104514860 ACEITES Y VINAGRES ACEITES DE OLIVA
    4 104521640 ACEITES Y VINAGRES ACEITES DE OLIVA
```

#### 1.2 Limpieza y selección de último precio por SKU-Canal

```
[6]: # Asegurar tipos y claves de unión
     df['sku'] = df['sku'].astype(str).str.strip()
     if USAR_ULTIMA_FECHA and 'fecha' in df.columns:
         df_sorted = df.sort_values(['sku','canal','fecha'])
         df_latest = df_sorted.drop_duplicates(subset=['sku','canal'], keep='last')
     else:
         df_latest = df.copy()
     # Merge con maestro
     data = df_latest.merge(maestro, on='sku', how='left')
     cov = data['familia'].notna().mean() if 'familia' in data.columns else np.nan
     print('Cobertura de maestro en data:', f'{cov:.1%}')
     display(data.head())
     # Diagnóstico general
     print('Rango de fechas:', data['fecha'].min(), '->', data['fecha'].max())
     display(data['canal'].value_counts().rename('filas_por_canal').to_frame())
     display(data.groupby('canal')['precio_analisis'].

¬agg(['count', 'mean', 'median', 'std']).sort_values('mean', ascending=False))

    Cobertura de maestro en data: 100.0%
                                             descripcion umv marca
             sku
                                                                          canal \
    O 100093620 JALEA EN POLVO FRAMBUESA CARICIA 1 kg
                                                          \mathtt{NaN}
                                                                 NaN
                                                                        interno
    1 100093620 JALEA EN POLVO FRAMBUESA CARICIA 1 kg
                                                                 NaN
                                                          {\tt NaN}
                                                                        interno
    2 100093620 JALEA EN POLVO FRAMBUESA CARICIA 1 kg
                                                          {\tt NaN}
                                                                 NaN mayorista
    3 100093620 JALEA EN POLVO FRAMBUESA CARICIA 1 kg
                                                                      mayorista
                                                          {\tt NaN}
                                                                 {\tt NaN}
    4 100093780
                    JALEA EN POLVO NARANJA CARICIA 1 kg
                                                                 NaN
                                                                        interno
                                                                                 fuente_
     → \
    0
                                                                                    LP
                                                                                     LP
    1
    2 https://www.centralmayorista.cl/p/gelatina-polvo-frambuesa-1kg-caricia-425549
    3 https://www.centralmayorista.cl/p/gelatina-polvo-frambuesa-1kg-caricia-425549
                                                                                    LP
                 peso_neto_umv precio_unitario
                                                       fecha precio_unitario_neto
    0 46,500.00
                          10.00
                                        4,650.00 2025-10-17
                                                                               NaN
    1 46,500.00
                          10.00
                                        4,650.00 2025-10-17
                                                                               NaN
    2 4,890.00
                                        4,109.24
                           1.00
                                                         NaT
                                                                               NaN
    3 4,890.00
                           1.00
                                        4,109.24
                                                                               NaN
                                                         NaT
    4 46,500.00
                          10.00
                                        4,650.00 2025-10-17
                                                                               NaN
        fuente_comercial precio_analisis
                                             categoria
    0
                                  4,650.00
                                              BOLLERIA POSTRES EN POLVO
                      LP
```

```
LP
                             4,650.00 REPOSTERIA POSTRES EN POLVO
1
                             4,109.24
                                         BOLLERIA POSTRES EN POLVO
2
 central mayorista
3 central mayorista
                             4,109.24 REPOSTERIA POSTRES EN POLVO
                             4,650.00
                                         BOLLERIA POSTRES EN POLVO
Rango de fechas: 2025-10-17 00:00:00 → 2025-10-28 00:00:00
              filas por canal
canal
                           547
interno
retail
                           255
mayorista
                           145
distribuidora
                            68
                                median
                                               std
              count
                          mean
canal
                 526 14,724.99 5,204.17 121,776.99
interno
retail
                 253 8,803.33 5,441.78 12,650.54
mayorista
                 145 6,443.93 4,109.24
                                          7,880.06
distribuidora
                 67 6,154.52 4,157.71
                                          8,216.57
```

## 1.3 Comparación canal interno vs resto (a nivel SKU)

```
[7]: # Prepara precios internos y externos por SKU
     interno = (data.query('canal == @CANAL INTERNO')[['sku','precio analisis']]
                .groupby('sku', as_index=False)['precio_analisis'].median()
               ).rename(columns={'precio analisis':'precio interno'})
     externo = (data.query('canal !=_
      → @CANAL_INTERNO') [['sku', 'precio_analisis', 'canal']]
                .groupby('sku', as_index=False)
                .agg(precio_externo=('precio_analisis', 'mean'),__
      ⇔canales_externos=('canal', 'nunique'))
               )
     sku_comp = maestro[['sku','categoria','familia']].merge(interno, on='sku',_
      ⇔how='left').merge(externo, on='sku', how='left')
     if 'descripcion' in data.columns:
         sku_comp = sku_comp.merge(data[['sku','descripcion']].

drop_duplicates('sku'), on='sku', how='left')

     sku_comp['gap_abs'] = sku_comp['precio_externo'] - sku_comp['precio_interno']
     sku_comp['gap_pct'] = np.where(sku_comp['precio_interno']>0,__
      sku_comp['precio_externo']/sku_comp['precio_interno'] - 1, np.nan)
     # Estadísticas por SKU entre canales
     stats_por_sku = (data.groupby(['sku'])['precio_analisis']
                       .agg(media_precio=('mean'), std_precio=('std'),__
      →min_precio=('min'), max_precio=('max'), conteo=('count'))
```

```
sku_comp = sku_comp.merge(stats_por_sku, on='sku', how='left')
print('SKUs con comparables (interno y al menos un externo):',
       ((sku_comp['precio_interno'].notna()) & (sku_comp['precio_externo'].
  →notna())).sum())
display(sku comp.head(10))
SKUs con comparables (interno y al menos un externo): 326
         sku
                        categoria
                                             familia precio_interno
  104512230
              ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                             9,100.00
  104514840
              ACEITES Y VINAGRES
                                    ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
  104514850
              ACEITES Y VINAGRES
                                    ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
  104514860
              ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
4
  104521640
             ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                             8,000.00
5
  104524420
              ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
  104531070 ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
6
              ACEITES Y VINAGRES
7
  104531110
                                   ACEITES DE OLIVA
                                                                  NaN
  104537630
              ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
8
                                                                  NaN
              ACEITES Y VINAGRES
                                   ACEITES DE OLIVA
  104539450
                                                                  NaN
                                                               descripcion
   precio_externo
                    canales_externos
                                       ACEITE OLIVA E/VIRGEN OLITALIA 5 1
0
        16,789.92
                                1.00
1
              NaN
                                 NaN
                                                                        NaN
2
              NaN
                                 NaN
                                                                        NaN
3
              NaN
                                 NaN
                                                                        NaN
4
                                2.00
                                              ACEITE OLIVA NUTRICAMPO 5 1
         8,065.55
5
        13,445.38
                                1.00
                                       ACEITE OLIVA E/VIRGEN ZAYTA 500 ml
6
                                 NaN
                                                                        NaN
              NaN
7
                                 NaN
              NaN
                                                                        NaN
8
                                           ACEITE OLIVA NUTRICAMPO 500 ML
        10,067.23
                                1.00
9
                                 NaN
              NaN
                                                                        NaN
                      media precio
                                     std_precio
                                                 min precio
                                                              max_precio
   gap_abs
            gap_pct
                                                                           conteo
0 7,689.92
               0.85
                         12,944.96
                                       5,437.59
                                                    9,100.00
                                                               16,789.92
                                                                             2.00
1
       NaN
                NaN
                               NaN
                                            NaN
                                                         NaN
                                                                     NaN
                                                                              NaN
2
       NaN
                NaN
                               NaN
                                            NaN
                                                         NaN
                                                                     NaN
                                                                              NaN
3
       NaN
                NaN
                               NaN
                                            NaN
                                                         NaN
                                                                     NaN
                                                                              NaN
4
     65.55
               0.01
                          8,043.70
                                       1,503.62
                                                    6,384.87
                                                                9,746.22
                                                                             6.00
5
                         13,445.38
                                                               13,445.38
                                                                             1.00
       NaN
                NaN
                                            NaN
                                                  13,445.38
6
       NaN
                NaN
                               NaN
                                            NaN
                                                         NaN
                                                                     NaN
                                                                              NaN
7
       NaN
                NaN
                                            NaN
                                                                              NaN
                               NaN
                                                         NaN
                                                                     NaN
8
       NaN
                NaN
                         10,067.23
                                            NaN
                                                  10,067.23
                                                               10,067.23
                                                                             1.00
```

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

9

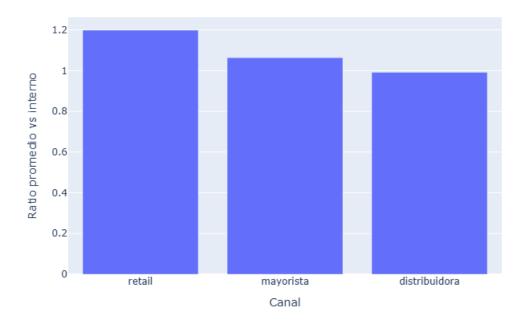
NaN

NaN

### 1.4 Top desviaciones por SKU

```
[8]: # Pivot SKU x Canal de precios
     pivot = data.pivot_table(index='sku', columns='canal',_
      ⇔values='precio_analisis', aggfunc='median')
     if CANAL_INTERNO not in pivot.columns:
         print(f'Advertencia: no hay columna de canal interno = {CANAL_INTERNO!r} en_u
     ⇔los datos pivot.')
     ratios = {}
     for canal in pivot.columns:
         if canal == CANAL INTERNO:
             continue
         ratios[canal] = (pivot[canal] / pivot[CANAL_INTERNO])
     ratios_df = pd.DataFrame(ratios)
     # Reemplazar infinitos por NaN para evitar promedios 'inf'
     ratios_df = ratios_df.replace([np.inf, -np.inf], np.nan)
     res canal = pd.DataFrame({
         'ratio_promedio_vs_interno': ratios_df.mean(skipna=True),
         'ratio_mediana_vs_interno': ratios_df.median(skipna=True),
         'observaciones': ratios_df.count()
     }).sort_values('ratio_promedio_vs_interno', ascending=False)
     display(res_canal)
     fig6 = px.bar(res_canal.reset_index(), x='index',
      y='ratio_promedio_vs_interno', title='Promedio de (precio canal / precio⊔
      ⇔interno) por canal')
     fig6.update_layout(xaxis_title='Canal', yaxis_title='Ratio promedio vs interno')
     fig6.show()
                   ratio_promedio_vs_interno ratio_mediana_vs_interno \
    retail
                                        1.20
                                                                   1.13
                                                                   0.97
    mayorista
                                        1.06
    distribuidora
                                        0.99
                                                                   0.92
                   observaciones
    retail
                             204
                             119
    mayorista
    distribuidora
                              55
```

#### Promedio de (precio canal / precio interno) por canal



```
[9]: sku_ok = sku_comp.dropna(subset=['precio_interno', 'precio_externo']).copy()
     # Winsorización por signo (solo para graficar)
     neg = sku_ok['gap_abs'] < 0</pre>
     pos = sku_ok['gap_abs'] > 0
     cap_pos = sku_ok.loc[pos, 'gap_abs'].quantile(0.99) if pos.any() else np.nan
     cap_neg = sku_ok.loc[neg, 'gap_abs'].abs().quantile(0.99) if neg.any() else np.
      بnan ⇔
     sku_ok['gap_abs_clip'] = sku_ok['gap_abs']
     sku_ok.loc[pos, 'gap_abs_clip'] = sku_ok.loc[pos, 'gap_abs'].clip(upper=cap_pos)
     sku_ok.loc[neg, 'gap_abs_clip'] = -np.minimum(sku_ok.loc[neg, 'gap_abs'].abs(),__
     sku_ok['sku_label'] = sku_ok['sku'].astype(str)
     if 'descripcion' in sku_ok.columns:
         sku_ok['sku_label'] = sku_ok['description'].fillna(sku_ok['sku_label'])
     top_pos = sku_ok.sort_values('gap_abs', ascending=False).head(20)
     top_neg = sku_ok.sort_values('gap_abs', ascending=True).head(20)
     display(top_pos[['sku', 'familia', 'precio_interno', 'precio_externo', 'gap_abs', 'gap_pct', 'canale
     display(top_neg[['sku', 'familia', 'precio_interno', 'precio_externo', 'gap_abs', 'gap_pct', 'canale
```

```
fig1 = px.bar(top_pos, y='sku_label', x='gap_abs_clip', orientation='h',__
 ⇒color='familia', title='Top 20 SKU con mayor gap positivo (externo >⊔
 ⇔interno)')
fig1.update_layout(xaxis_title='Gap absoluto (cap p99 por signo)', u

    yaxis_title='SKU', yaxis={'automargin':True}, margin=dict(1=220))

fig1.show()
fig2 = px.bar(top_neg, y='sku_label', x='gap_abs_clip', orientation='h',
 ⇔color='familia', title='Top 20 SKU con mayor gap negativo (interno >⊔
 ⇔externo)')
fig2.update_layout(xaxis_title='Gap absoluto (cap p99 por signo)', u
 -yaxis_title='SKU', yaxis={'automargin':True}, margin=dict(1=220))
fig2.show()
fig3 = px.histogram(sku_ok, x='gap_pct', nbins=50, title='Distribución gapu
 ⇔porcentual (externo vs interno)')
fig3.update_layout(xaxis_title='Gap %', yaxis_title='Frecuencia')
fig3.show()
            sku
                                      familia precio_interno
                                                               precio_externo
1246 201700307
                                     ESPECIAS
                                                    19,500.00
                                                                     79,831.93
6421 104501190
                               MINI PORCIONES
                                                    18,990.00
                                                                     37,932.77
6339 102310110
                          DULCES Y CHOCOLATES
                                                    26,578.85
                                                                     40,239.17
1245 201700306
                                                    13,000.00
                                                                     24,089.64
                                     ESPECIAS
7082 104543030
                      MANTEQUILLA Y MARGARINA
                                                          0.00
                                                                      8,781.51
1429 104542770
                                     VERDURAS
                                                      5,208.33
                                                                     13,620.45
                             ACEITES DE OLIVA
0
     104512230
                                                      9,100.00
                                                                     16,789.92
6428 104522200
                               MINI PORCIONES
                                                     9,450.00
                                                                     16,789.92
1049 150000188 TE Y OTRAS BEBIDAS CALIENTES
                                                                     29,411.76
                                                    22,257.83
958
     150000188
                               DESCONTINUADOS
                                                    22,257.83
                                                                     29,411.76
1550 104531370
                            ELABORADOS CRUDOS
                                                                     12,324.93
                                                      5,330.00
6755 104543660
                          MARISCOS Y MOLUSCOS
                                                    25,000.00
                                                                     31,924.37
1452 104515400
                                  PORCIONADOS
                                                    13,400.00
                                                                     20,059.64
                            ACEITES VEGETALES
16
                                                                      8,486.55
      104500860
                                                      2,200.00
6418 104500810
                               MINI PORCIONES
                                                    18,900.00
                                                                     24,898.85
6927 209100163
                            PLATOS PREPARADOS
                                                     9,268.29
                                                                     15,146.55
6925 209100160
                            PLATOS PREPARADOS
                                                      9,268.29
                                                                     15,146.55
5779 104519090
                                       QUESOS
                                                      9,900.00
                                                                     15,756.30
                                                      9,900.00
7114 104519090
                                 QUESOS DUROS
                                                                     15,756.30
6926 209100161
                            PLATOS PREPARADOS
                                                     8,636.36
                                                                     14,113.83
                gap_pct canales_externos
       gap_abs
1246 60,331.93
                   3.09
                                     1.00
6421 18,942.77
                   1.00
                                     1.00
6339 13,660.33
                   0.51
                                     1.00
1245 11,089.64
                   0.85
                                     1.00
7082 8,781.51
                                     1.00
                    NaN
```

```
1429
     8,412.11
                    1.62
                                       1.00
      7,689.92
                                       1.00
                    0.85
6428
     7,339.92
                    0.78
                                       1.00
1049
      7,153.93
                    0.32
                                       1.00
958
      7,153.93
                    0.32
                                       1.00
                                       1.00
1550
      6,994.93
                    1.31
6755
      6,924.37
                    0.28
                                       1.00
      6,659.64
1452
                    0.50
                                       1.00
                                       2.00
16
      6,286.55
                    2.86
6418 5,998.85
                    0.32
                                       1.00
6927
      5,878.25
                    0.63
                                       1.00
6925
      5,878.25
                    0.63
                                       1.00
5779
      5,856.30
                    0.59
                                       2.00
7114
      5,856.30
                    0.59
                                       2.00
6926
      5,477.46
                    0.63
                                       1.00
             sku
                                        familia
                                                  precio_interno
                                                                   precio_externo
7652
      201222280
                                 MINI PORCIONES
                                                    2,772,337.50
                                                                          2,773.11
4054
      102310250
                             Ferrero - Ferrero
                                                       42,105.26
                                                                         19,346.41
6340
      102310250
                            DULCES Y CHOCOLATES
                                                                         19,346.41
                                                       42,105.26
804
      104521140
                                 CAFES SOLUBLES
                                                       82,500.00
                                                                         64,128.86
807
      150001266
                                 CAFES SOLUBLES
                                                       45,634.92
                                                                         30,872.35
5481
      102320340
                  Chocolates - Rocher - Rocher
                                                       52,000.00
                                                                         44,201.68
                            DULCES Y CHOCOLATES
                                                                        44,201.68
6345
      102320340
                                                       52,000.00
                  TE Y OTRAS BEBIDAS CALIENTES
1012
      101710090
                                                                         9,537.82
                                                       15,555.56
6800
                                                       21,580.00
      104519860
                                       SALMONES
                                                                         16,210.08
      104519860
                                                       21,580.00
6774
                                       PESCADOS
                                                                         16,210.08
9291
      104500730
                            CARNES CERTIFICADAS
                                                       35,500.00
                                                                         31,084.03
                    BOLLERÃ A LISTA PARA COMER
433
                                                       45,075.76
                                                                        40,730.84
      104523150
                                   FRUTOS SECOS
                                                       14,500.00
                                                                        10,266.39
7842
      150001763
7840
      150000769
                                   FRUTOS SECOS
                                                        8,500.00
                                                                          4,273.64
7249
      104517000
                                        HELADOS
                                                        6,111.11
                                                                          2,033.61
605
      104517000
                                        HELADOS
                                                        6,111.11
                                                                          2,033.61
1015
      101710137
                  TE Y OTRAS BEBIDAS CALIENTES
                                                       20,000.00
                                                                         16,106.44
1020
                  TE Y OTRAS BEBIDAS CALIENTES
      101720006
                                                       11,666.67
                                                                          8,478.06
7907
      201700212
                                   PAPAS FRITAS
                                                       10,270.27
                                                                         7,787.11
7094
      104534980
                                 QUESOS BLANDOS
                                                       24,120.00
                                                                         21,815.13
           gap_abs
                     gap_pct
                               canales_externos
                       -1.00
7652 -2,769,564.39
                                            1.00
4054
        -22,758.86
                       -0.54
                                            1.00
        -22,758.86
6340
                       -0.54
                                            1.00
        -18,371.14
804
                       -0.22
                                            3.00
807
        -14,762.57
                       -0.32
                                            2.00
         -7,798.32
5481
                       -0.15
                                            1.00
         -7,798.32
6345
                       -0.15
                                            1.00
         -6,017.74
1012
                       -0.39
                                            1.00
6800
         -5,369.92
                       -0.25
                                            2.00
```

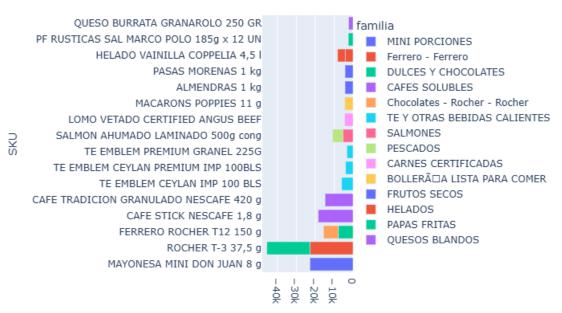
6774	-5,369.92	-0.25	2.00
9291	-4,415.97	-0.12	1.00
433	-4,344.92	-0.10	1.00
7842	-4,233.61	-0.29	1.00
7840	-4,226.36	-0.50	2.00
7249	-4,077.50	-0.67	1.00
605	-4,077.50	-0.67	1.00
1015	-3,893.56	-0.19	1.00
1020	-3,188.61	-0.27	1.00
7907	-2,483.16	-0.24	1.00
7094	-2,304.87	-0.10	1.00

Top 20 SKU con mayor gap positivo (externo > interno)



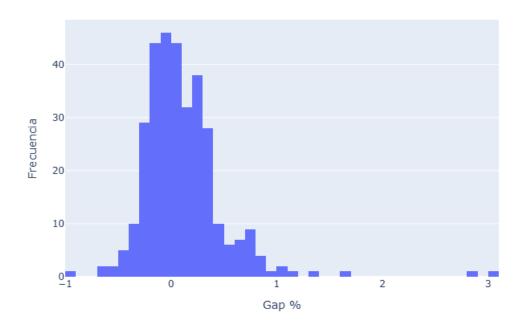
Gap absoluto (cap p99 por signo)

Top 20 SKU con mayor gap negativo (interno > externo)



Gap absoluto (cap p99 por signo)

## Distribución gap porcentual (externo vs interno)



## 1.5 Agregado: Categoría | Familia (Top 15 $\pm$ y box horizontal)

```
[10]: fam_cf = (sku_ok.groupby(['categoria', 'familia'])
                .agg(skus=('sku','nunique'),
                    precio_interno_prom=('precio_interno', 'mean'),
                    precio_externo_prom=('precio_externo', 'mean'),
                    gap_abs_prom=('gap_abs', 'mean'),
                    gap_pct_prom=('gap_pct', 'mean')).reset_index())
     fam_cf['cat_fam'] = fam_cf['categoria'].astype(str) + ' | ' + fam_cf['familia'].
       ⇔astype(str)
      # Top 15 positivo
     pos15 = fam_cf[fam_cf['gap_abs_prom']>0].sort_values('gap_abs_prom',_
       ⇒ascending=False).head(15)
     fig_pos15 = px.bar(pos15, y='cat_fam', x='gap_abs_prom', orientation='h', u
       ⇔title='Top 15 gap promedio positivo por Categoría | Familia')
     fig_pos15.update_layout(yaxis={'automargin':True}, xaxis_title='Gap promedio',u
       →yaxis_title='Categoría | Familia', margin=dict(1=420), height=max(500, __
      426*len(pos15)+220))
     fig_pos15.add_vline(x=0, line_dash='dot', line_color='gray')
     fig_pos15.show()
      # Top 15 negativo
     neg15 = fam_cf[fam_cf['gap_abs_prom']<0].sort_values('gap_abs_prom',__</pre>
       ⇒ascending=True).head(15)
     fig_neg15 = px.bar(neg15, y='cat_fam', x='gap_abs_prom', orientation='h', u
       →title='Top 15 gap promedio negativo por Categoría | Familia')
     fig_neg15.update_layout(yaxis={'automargin':True}, xaxis_title='Gap promedio', __
       yaxis_title='Categoría | Familia', margin=dict(1=420), height=max(500, □
       426 * len(neg15) + 220))
     fig_neg15.add_vline(x=0, line_dash='dot', line_color='gray')
     fig neg15.show()
      # Boxplot horizontal gap % por Categoría / Familia
     df_box = sku_ok.merge(fam_cf[['categoria', 'familia', 'cat_fam']],__
       →on=['categoria','familia'], how='left')
     fig_box_cf = px.box(df_box, y='cat_fam', x='gap_pct', points='outliers',u
      ⇔title='Distribución gap % por Categoría | Familia')
     fig_box_cf.update_layout(yaxis={'automargin':True}, xaxis_title='Gap %',__
       ⇒yaxis_title='Categoría | Familia', margin=dict(l=420), height=max(800, __
      fig_box_cf.add_vline(x=0, line_dash='dot', line_color='gray')
     fig box cf.show()
```

Top 15 gap promedio positivo por Categoría | Familia



Top 15 gap promedio negativo por Categoría | Familia





#### 1.6 Heatmap: ratio por Familia y Canal (vs interno)

```
[11]: # Calcular ratio por SKU-Canal vs interno y luego promediar por Categoría / 11
       \hookrightarrow Familia
      base_ratios = data.merge(interno.rename(columns={'precio_interno':
       base_ratios = base_ratios[base_ratios['precio_interno_ref'].notna() &__
       ⇔(base_ratios['precio_interno_ref'] > 0)].copy()
      base_ratios['ratio_vs_interno'] = base_ratios['precio_analisis'] /__
       ⇔base_ratios['precio_interno_ref']
      base_ratios = base_ratios.replace([np.inf,-np.inf], np.nan).

dropna(subset=['ratio_vs_interno'])
      base_ratios['cat_fam'] = base_ratios['categoria'].astype(str) + ' | ' +__
       ⇔base_ratios['familia'].astype(str)
      fam canal = (base ratios[base ratios['canal'] != CANAL INTERNO]
                   .groupby(['cat_fam','canal'])['ratio_vs_interno']
                   .mean().unstack('canal'))
      # Ordenar por categoría y familia para que el heatmap agrupe correctamente
      orden_cf = (base_ratios[['cat_fam','categoria','familia']]
                  .drop_duplicates()
                  .sort_values(['categoria', 'familia'])['cat_fam'])
      fam_canal = fam_canal.reindex(orden_cf)
      plt.figure(figsize=(12, max(4, len(fam_canal)*0.4)))
      ax = sns.heatmap(fam_canal, annot=False, cmap='coolwarm', center=1.0)
      # Separadores visuales entre categorías para que no se vea todo junto
      _cats = orden_cf.str.split(' \| ').str[0].tolist()
      _bounds = [i for i in range(1, len(_cats)) if _cats[i] != _cats[i-1]]
      for b in _bounds:
          ax.hlines(b, *ax.get_xlim(), colors='black', linewidth=0.6)
      plt.title('Ratio promedio (precio canal / interno) por Categoría | Familia y⊔

Ganal')

      plt.xlabel('Canal')
      plt.ylabel('Categoría | Familia')
      plt.tight_layout()
     plt.show()
     <>:18: SyntaxWarning:
     "\|" is an invalid escape sequence. Such sequences will not work in the future.
     Did you mean "\\|"? A raw string is also an option.
     <>:18: SyntaxWarning:
```

"\|" is an invalid escape sequence. Such sequences will not work in the future.

Did you mean "\\|"? A raw string is also an option.

C:\Users\SebastiánIgnacioCata\AppData\Local\Temp\ipykernel\_3380\4204667659.py:18: SyntaxWarning:

"\|" is an invalid escape sequence. Such sequences will not work in the future. Did you mean "\\|"? A raw string is also an option.

c:\Users\SebastiánIgnacioCata\AppData\Local\Python\pythoncore-3.14-64\Lib\site-packages\seaborn\utils.py:61: UserWarning:

Glyph 141 (\x8d) missing from font(s) Arial.

C:\Users\Sebasti\'anIgnacioCata\AppData\Roaming\Python\Python\314\site-packages\IPython\core\pylabtools.py:170: UserWarning:

Glyph 141 ( $\x8d$ ) missing from font(s) Arial.



## 1.7 Detalle por SKU x Fuente (precios comparados)

```
[12]: # Comparativo por SKU x Fuente (usa 'fuente comercial' si existe)
     df src = data.copy()
     col fuente = 'fuente comercial' if 'fuente comercial' in df src.columns else,
      df_src['fuente_limpia'] = np.where(df_src['canal'] == CANAL_INTERNO, 'interno', |
       df_src[col_fuente].astype(str).str.strip().str.lower())
     df_src = df_src.dropna(subset=['sku','precio_analisis'])
     df_src = (df_src.sort_values(['sku', 'fuente_limpia', 'fecha'])
                     .drop duplicates(subset=['sku', 'fuente limpia'], keep='last'))
     pvt = (df_src.pivot_table(index=['sku'], columns='fuente_limpia',_
       ⇔values='precio_analisis', aggfunc='first').reset_index())
      # agregar metadatos (si están disponibles)
     meta_cols = [c for c in ['sku', 'descripcion', 'categoria', 'familia'] if c in_
       →data.columns]
     if meta cols:
         pvt = data.drop_duplicates('sku')[meta_cols].merge(pvt, on='sku',__
      ⇔how='left')
      # métricas fila
     cols_fuentes = [c for c in pvt.columns if c not in_
       pvt['min ext'] = pvt[cols fuentes].min(axis=1, skipna=True)
     pvt['max ext'] = pvt[cols fuentes].max(axis=1, skipna=True)
     pvt['fuente_min'] = pvt[cols_fuentes].idxmin(axis=1)
     pvt['fuente_max'] = pvt[cols_fuentes].idxmax(axis=1)
     pvt['gap_min_pct'] = np.where(pvt.get('interno').notna() & pvt['min_ext'].
       ⇔notna(), pvt['min_ext']/pvt['interno'] - 1, np.nan)
     pvt['gap_max_pct'] = np.where(pvt.get('interno').notna() & pvt['max_ext'].
       →notna(), pvt['max_ext']/pvt['interno'] - 1, np.nan)
      # estilo para notebook
     def style row(s):
         styles = [''] * len(s)
         idx = {c:i for i,c in enumerate(s.index)}
         if 'interno' in idx and pd.notna(s['interno']):
             styles[idx['interno']] = 'background-color:#FFF3CD'
         ext_vals = s[cols_fuentes]
         if ext_vals.notna().any():
             cmin = ext vals.idxmin(); cmax = ext vals.idxmax()
             styles[idx[cmin]] = 'background-color:#D1F5E1'
             styles[idx[cmax]] = 'background-color:#F8D7DA'
         return styles
```

C:\Users\Sebasti\u00e1nIgnacioCata\AppData\Local\Temp\ipykernel\_3380\2070735447.py:17
: FutureWarning:

The behavior of DataFrame.idxmin with all-NA values, or any-NA and skipna=False, is deprecated. In a future version this will raise ValueError

C:\Users\SebastiánIgnacioCata\AppData\Local\Temp\ipykernel\_3380\2070735447.py:18: FutureWarning:

The behavior of DataFrame.idxmax with all-NA values, or any-NA and skipna=False, is deprecated. In a future version this will raise ValueError

<pandas.io.formats.style.Styler at 0x1c221f05550>

### 1.8 Exportar resultados a Excel (opcional)

```
[13]: # Guardar tablas clave en 'salidas/analisis_posicionamiento.xlsx'
    out_dir = Path('salidas')
    out_dir.mkdir(parents=True, exist_ok=True)
    OUT_XLSX = out_dir / 'analisis_posicionamiento.xlsx'
    with pd.ExcelWriter(OUT_XLSX, engine='openpyxl') as wb:
        sku_ok.to_excel(wb, sheet_name='sku_comp', index=False)
        res_canal.to_excel(wb, sheet_name='canal_vs_interno')
        if 'pvt' in globals():
            pvt.to_excel(wb, sheet_name='precios_por_fuente', index=False)
# CSV adicional
if 'pvt' in globals():
        (out_dir / 'precios_por_fuente.csv').write_text(pvt.to_csv(index=False),_u
        encoding='utf-8')
    print('Exportado:', OUT_XLSX.resolve())
```

Exportado: C:\Users\SebastiánIgnacioCata\OneDrive - ICBFS\posicionamiento\salidas\analisis\_posicionamiento.xlsx