

# 02\_modelo\_sQ

November 11, 2025

## 1 Introducción y Contexto

## 2 02\_Modelo\_sQ – Sistema de Revisión Continua

Este notebook implementa el modelo prescriptivo ( $s, Q$ ) para el caso Retail, usando los datos preparados en el `01_eda.ipynb`.

### 2.1 Objetivos:

- Calcular el lote económico de pedido ( $Q^*$ ) y el punto de reorden ( $s$ ).
- Evaluar políticas logísticas bajo distintos escenarios.
- Estimar costos totales (pedido, mantenimiento, rotura y almacenamiento).
- Preparar la base para el Dashboard Prescriptivo.

## 3 Cargar datos preparados

```
[6]: import pandas as pd

# Cargar métricas del EDA
metricas_venta = pd.read_csv("metricas_venta_integradas.csv")

# Cargar escenarios logísticos
costos = pd.read_excel("../data/Costos_Logísticos.xlsx")

print(" Datos cargados correctamente")
print("Métricas:", metricas_venta.shape)
print("Escenarios:", costos.shape)
```

Datos cargados correctamente  
Métricas: (600, 15)  
Escenarios: (5, 7)

## 4 Modelo ( $s, Q$ ) Base

$Q^*$  → lote óptimo de pedido

$s$  → punto de reorden

CTA → costo total anual estimado

```
[8]: print(costos.columns.tolist())
costos.head()

['Escenario', 'costo_pedido', 'costo_mantenimiento_anual',
'costo_almacenamiento_m2', 'costo_transferencia_tienda', 'costo_rotura_stock',
'costo_obsolescencia']

[8]:   Escenario  costo_pedido  costo_mantenimiento_anual \
0  Escenario 1        10            0.15
1  Escenario 2        40            0.20
2  Escenario 3        50            0.25
3  Escenario 4        55            0.30
4  Escenario 5        60            0.35

  costo_almacenamiento_m2  costo_transferencia_tienda  costo_rotura_stock \
0                  80                      3            0.20
1                 100                     4            0.25
2                 120                     5            0.30
3                 130                     6            0.35
4                 140                     7            0.38

  costo_obsolescencia
0              0.09
1              0.12
2              0.15
3              0.18
4              0.20
```

```
[9]: costos.columns = costos.columns.str.strip().str.lower()
print(costos.columns.tolist())

['escenario', 'costo_pedido', 'costo_mantenimiento_anual',
'costo_almacenamiento_m2', 'costo_transferencia_tienda', 'costo_rotura_stock',
'costo_obsolescencia']
```

```
[21]: import numpy as np
import pandas as pd

# -----
# 1 Bucle principal: cálculo (s, Q) + CTE
# -----
resultados = []

for _, row in costos.iterrows():
    escenario = row['escenario']
    S = row['costo_pedido']
    h = row['costo_mantenimiento_anual']
    Z = 1.65 # Nivel de servicio 95 %
```

```

print(f" Procesando {escenario} | S={S} | h={h}")

df = metricas_venta.copy()
df['D'] = df['demanda_promedio'] * 52
df['H'] = h * df['costo_unitario']

# Modelo (s, Q)
df['Q_opt'] = np.sqrt((2 * df['D'] * S) / df['H'])
df['D_L'] = df['demanda_promedio'] * df['lead_time']
df['sigma_L'] = df['desviacion_demanda'] * np.sqrt(df['lead_time'])
df['s_reorder'] = df['D_L'] + Z * df['sigma_L']

# Costo total anual básico
df['CTA'] = (df['D'] / df['Q_opt']) * S + (df['Q_opt'] / 2) * df['H']

# Costo total extendido (con tu diccionario)
df['CTE'] = (
    df['CTA']
    + row['costo_almacenamiento_m2'] * 12 * df['D'] / 52 * 0.05
    + row['costo_transferencia_tienda'] * 0.02 * df['D']
    + row['costo_rotura_stock'] * df['margen_promedio'] * 0.05
    + row['costo_obsolescencia'] * df['margen_promedio'] * 0.03
)

df['escenario'] = escenario
resultados.append(df)

# -----
# 2 Unir todos los escenarios
# -----
df_sQ = pd.concat(resultados, ignore_index=True)
print(" Cálculo (s, Q) y CTE completado correctamente.")

```

Procesando Escenario 1 | S=10 | h=0.15  
 Procesando Escenario 2 | S=40 | h=0.2  
 Procesando Escenario 3 | S=50 | h=0.25  
 Procesando Escenario 4 | S=55 | h=0.3  
 Procesando Escenario 5 | S=60 | h=0.35  
 Cálculo (s, Q) y CTE completado correctamente.

[22]: # -----  
 # 3 Resumen comparativo  
 # -----  
 resumen\_cte = (  
 df\_sQ.groupby('escenario')  
 .agg(

```

        Q_promedio=('Q_opt', 'mean'),
        s_promedio=('s_reorder', 'mean'),
        CTA_total=('CTA', 'sum'),
        CTE_total=('CTE', 'sum')
    )
    .reset_index()
)

print(" Resumen comparativo:")
print(resumen_cte)

```

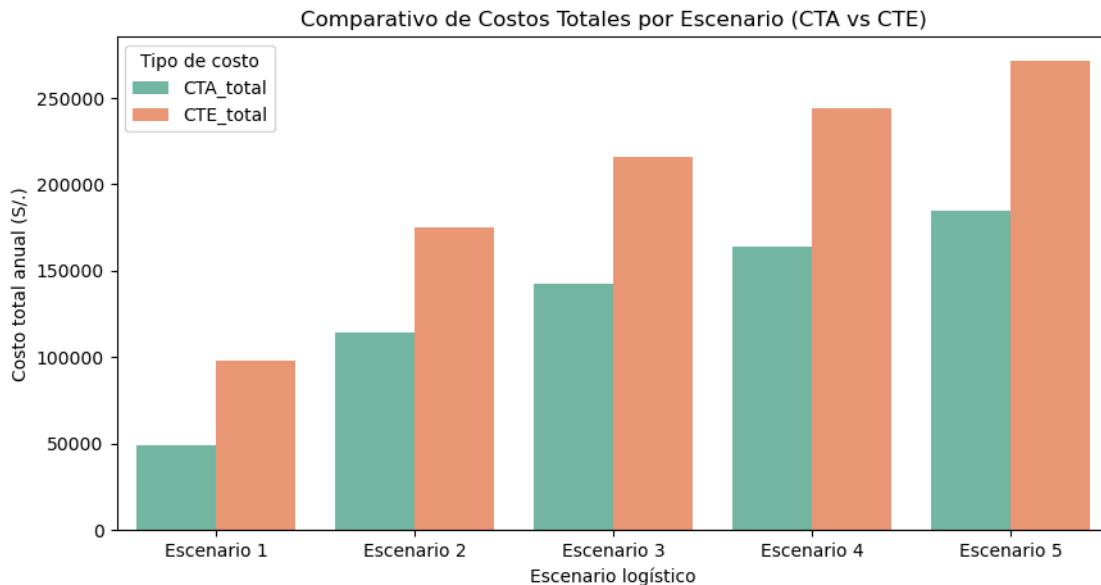
Resumen comparativo:

	escenario	Q_promedio	s_promedio	CTA_total	CTE_total
0	Escenario 1	21.581585	27.638714	49375.836668	98116.319589
1	Escenario 2	37.380401	27.638714	114028.610366	175204.814764
2	Escenario 3	37.380401	27.638714	142535.762958	216147.688832
3	Escenario 4	35.789009	27.638714	163761.123937	244113.176767
4	Escenario 5	34.607527	27.638714	184747.463996	271817.736469

## 5 Visualización comparativa de escenarios

```
[23]: import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

plt.figure(figsize=(10,5))
sns.barplot(
    data=resumen_cte.melt(
        id_vars='escenario',
        value_vars=['CTA_total','CTE_total'],
        var_name='TipoCosto', value_name='CostoTotal'
    ),
    x='escenario', y='CostoTotal', hue='TipoCosto', palette='Set2'
)
plt.title("Comparativo de Costos Totales por Escenario (CTA vs CTE)")
plt.xlabel("Escenario logístico")
plt.ylabel("Costo total anual (S/.)")
plt.legend(title='Tipo de costo')
plt.show()
```



```
[24]: df_sQ.to_csv("resultados_modelo_sQ.csv", index=False)
resumen_cte.to_csv("resumen_escenarios.csv", index=False)
```

```
[ ]:
```