

# 01\_analisis\_dataset

December 5, 2025

## 0.0.1 01 - Análisis base de dataset\_integrado\_2025

Notebook inicial para entender el dataset integrado: calidad de datos, métricas de consumo/scrap y tiempos, y definición del problema de predicción.

### *Imports y opciones*

```
[134]: import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

pd.set_option("display.max_columns", 120)
pd.set_option("display.width", 160)
plt.style.use("seaborn-v0_8")
```

### *Rutas y carga del dataset*

```
[135]: PATH = "../../data/processed/dataset_integrado_2025.csv"

# Carga con conversión de tipos clave (IDs como string para conservar ceros a la izquierda)
df = pd.read_csv(PATH, dtype=str)

# Parseo de fechas
date_cols = ["ts_ini", "ts_fin", "fecha", "fecha_recepcion_ts"]
for c in date_cols:
    if c in df.columns:
        df[c] = pd.to_datetime(df[c], errors="coerce")

# Conversión numérica
to_numeric = [
    "piezas_ok", "piezas_scrap", "qty_plan", "qty_estimado", "qty_in_almacen_dia",
    "horas_teoricas", "reduccion_tco", "horas_ajustadas", "horas_enfermedad",
    "horas_accidente", "horas_permiso", "horas_netas", "qty_recibida",
    "peso_bruto", "uds", "throughput_uph", "scrap_rate", "duracion_min",
    "downtime_min", "consumo_materia_kg", "lead_time_al_almacen_dias", "peso_neto_kg"
]
for c in to_numeric:
```

```

if c in df.columns:
    df[c] = pd.to_numeric(df[c], errors="coerce")

# Flags de peso (pueden venir como string "True"/"False" o 0/1)
for flag in ["flag_sin_peso", "flag_con_peso"]:
    if flag in df.columns:
        df[flag] = (df[flag].astype(str)
                    .str.lower()
                    .map({"true":1, "false":0, "1":1, "0":0}))

# Normaliza ref_id_str para evitar pérdidas de ceros
if "ref_id_str" in df.columns:
    df["ref_id_str"] = (df["ref_id_str"].astype(str)
                         .str.replace(r"\.0$", "", regex=True)
                         .str.zfill(6))

print("Filas, columnas:", df.shape)
df.head(3)

```

Filas, columnas: (64555, 40)

[135]:

	work_order_id	op_id	machine_id	machine_name	planta	op_text	ref_id_str
	familia	peso_neto_kg	material_lot_id	ref_materia_str			
0	24/0767	TALLADO	49	Talladora49	Abadiño	TALLADO	000305
CORONA DE ARRANQUE			5.0		NaN		NaN
1	24/0767	TALLADO	49	Talladora49	Abadiño	TALLADO	000305
CORONA DE ARRANQUE			5.0		NaN		NaN
2	24/0767	TALLADO	49	Talladora49	Abadiño	TALLADO	000305
CORONA DE ARRANQUE			5.0		NaN		NaN

	ts_ini	ts_fin	fecha	duracion_min	evento	
	tipo_incidencia	piezas_ok	piezas_scrap	qty_plan	qty_estimado	
0	2025-01-28	00:50:00	2025-01-28	01:39:00	2025-01-28	49.0 Preparación
	NaN	0	0	0.0	592.0	
1	2025-01-28	05:17:00	2025-01-28	05:49:00	2025-01-28	32.0 Incidencia
AUSENCIA		0	0	0.0	592.0	
2	2025-01-28	01:39:00	2025-01-28	06:29:00	2025-01-28	290.0 Producción
	NaN	105	3	0.0	592.0	

	qty_in_almacen_dia	año_mes	horas_teoricas	reduccion_tco	horas_ajustadas	
	horas_enfermedad	horas_accidente	horas_permiso	horas_netas	qty_recibida	
0	NaN	2025-01	12350.0	788.0	11562.0	
752.0	0.0	390.0	10420.0		NaN	
1	NaN	2025-01	12350.0	788.0	11562.0	
752.0	0.0	390.0	10420.0		NaN	
2	NaN	2025-01	12350.0	788.0	11562.0	
752.0	0.0	390.0	10420.0		NaN	

	peso_bruto	uds	fecha_recepcion_ts	throughput_uph	scrap_rate	downtime_min		
	consumo_materia_kg			flag_sin_peso	flag_con_peso			
0		NaN	NaN		NaT	0.000000	NaN	0.0
0.0			0		1			
1		NaN	NaN		NaT	0.000000	NaN	32.0
0.0			0		1			
2		NaN	NaN		NaT	21.724138	0.027778	0.0
525.0			0		1			

### Vista general y diccionario rápido

[136]: # Estructura rápida

```
dtypes = df.dtypes.sort_index()
print(dtypes)
```

año_mes	object
consumo_materia_kg	float64
downtime_min	float64
duracion_min	float64
evento	object
familia	object
fecha	datetime64[ns]
fecha_recepcion_ts	datetime64[ns]
flag_con_peso	int64
flag_sin_peso	int64
horas_accidente	float64
horas_ajustadas	float64
horas_enfermedad	float64
horas_netas	float64
horas_permiso	float64
horas_teoricas	float64
machine_id	object
machine_name	object
material_lot_id	object
op_id	object
op_text	object
peso_bruto	float64
peso_neto_kg	float64
piezas_ok	int64
piezas_scrap	int64
planta	object
qty_estimado	float64
qty_in_almacen_dia	float64
qty_plan	float64
qty_recibida	float64
reduccion_tco	float64
ref_id_str	object

```

ref_materia_str          object
scrap_rate                float64
throughput_uph            float64
tipo_incidencia           object
ts_fin                     datetime64[ns]
ts_ini                     datetime64[ns]
uds                        float64
work_order_id              object
dtype: object

```

```
[137]: # Diccionario de columnas (resumen manual)
data_dict = pd.DataFrame([
    {"col": "work_order_id", "descripcion": "Orden de fabricación", "uso": "clave"}, 
    {"col": "op_id", "descripcion": "Operación / estación", "uso": "feature"}, 
    {"col": "machine_id", "descripcion": "ID de máquina", "uso": "feature"}, 
    {"col": "machine_name", "descripcion": "Nombre de máquina", "uso": "feature"}, 
    {"col": "planta", "descripcion": "Planta / ubicación", "uso": "feature"}, 
    {"col": "op_text", "descripcion": "Descripción de operación", "uso": "contexto"}, 
    {"col": "ref_id_str", "descripcion": "Referencia de producto", "uso": "target/feature"}, 
    {"col": "familia", "descripcion": "Familia de producto", "uso": "feature"}, 
    {"col": "peso_neto_kg", "descripcion": "Peso neto unitario (kg)", "uso": "feature"}, 
    {"col": "material_lot_id", "descripcion": "Lote de materia prima", "uso": "feature"}, 
    {"col": "ref_materia_str", "descripcion": "Referencia de MP", "uso": "feature"}, 
    {"col": "ts_ini", "descripcion": "Inicio de operación", "uso": "fecha"}, 
    {"col": "ts_fin", "descripcion": "Fin de operación", "uso": "fecha"}, 
    {"col": "fecha", "descripcion": "Fecha (día)", "uso": "fecha"}, 
    {"col": "duracion_min", "descripcion": "Duración de la operación (min)", "uso": "target/feature"}, 
    {"col": "evento", "descripcion": "Tipo de evento", "uso": "contexto"}, 
    {"col": "tipo_incidencia", "descripcion": "Incidencia declarada", "uso": "contexto"}, 
    {"col": "piezas_ok", "descripcion": "Piezas OK producidas", "uso": "target"}, 
    {"col": "piezas_scrap", "descripcion": "Piezas rechazadas", "uso": "target"}, 
    {"col": "qty_plan", "descripcion": "Cantidad planificada en OF", "uso": "feature"}, 
    {"col": "qty_in_almacen_dia", "descripcion": "Entradas a almacén en el día", "uso": "feature"}, 
    {"col": "año_mes", "descripcion": "Periodo YYYY-MM", "uso": "fecha"}, 
    {"col": "horas_teoricas", "descripcion": "Horas teóricas de turno", "uso": "contexto"}, 
    {"col": "reduccion_tco", "descripcion": "Reducción por TCO", "uso": "contexto"}, 
    {"col": "horas_ajustadas", "descripcion": "Horas ajustadas disponibles", "uso": "contexto"}, 
])
```

```

        {"col":"horas_enfermedad","descripcion":"Baja por enfermedad","uso":  

        ↵"contexto"},  

        {"col":"horas_accidente","descripcion":"Baja por accidente","uso":  

        ↵"contexto"},  

        {"col":"horas_permiso","descripcion":"Permisos","uso":"contexto"},  

        {"col":"horas_netas","descripcion":"Horas netas tras ajustes","uso":  

        ↵"feature"},  

        {"col":"qty_recibida","descripcion":"Cantidad de MP recibida","uso":  

        ↵"feature"},  

        {"col":"peso_bruto","descripcion":"Peso bruto recibido","uso":"feature"},  

        {"col":"uds","descripcion":"Unidades en recepción","uso":"feature"},  

        {"col":"fecha_recepcion_ts","descripcion":"Fecha/hora recepción MP","uso":  

        ↵"fecha"},  

        {"col":"throughput_uph","descripcion":"Unidades por hora","uso":"target/  

        ↵feature"},  

        {"col":"scrap_rate","descripcion": "% scrap","uso":"target"},  

        {"col":"downtime_min","descripcion":"Tiempo parado (min)","uso":"feature"},  

        {"col":"consumo_materia_kg","descripcion":"Kg consumidos","uso":"target"},  

        {"col":"lead_time_al_almacen_dias","descripcion":"Lead time_  

        ↵fin→almacén","uso":"target"},  

    ])  

    data_dict

```

	col	descripcion	uso
0	work_order_id	Orden de fabricación	clave
1	op_id	Operación / estación	feature
2	machine_id	ID de máquina	feature
3	machine_name	Nombre de máquina	feature
4	planta	Planta / ubicación	feature
5	op_text	Descripción de operación	contexto
6	ref_id_str	Referencia de producto	target/feature
7	familia	Familia de producto	feature
8	peso_neto_kg	Peso neto unitario (kg)	feature
9	material_lot_id	Lote de materia prima	feature
10	ref_materia_str	Referencia de MP	feature
11	ts_ini	Inicio de operación	fecha
12	ts_fin	Fin de operación	fecha
13	fecha	Fecha (día)	fecha
14	duracion_min	Duración de la operación (min)	target/feature
15	evento	Tipo de evento	contexto
16	tipo_incidencia	Incidencia declarada	contexto
17	piezas_ok	Piezas OK producidas	target
18	piezas_scrap	Piezas rechazadas	target
19	qty_plan	Cantidad planificada en OF	feature
20	qty_in_almacen_dia	Entradas a almacén en el día	feature

21	año_mes	Periodo YYYY-MM	fecha
22	horas_teoricas	Horas teóricas de turno	contexto
23	reduccion_tco	Reducción por TCO	contexto
24	horas_ajustadas	Horas ajustadas disponibles	contexto
25	horas_enfermedad	Baja por enfermedad	contexto
26	horas_accidente	Baja por accidente	contexto
27	horas_permiso	Permisos	contexto
28	horas_netas	Horas netas tras ajustes	feature
29	qty_recibida	Cantidad de MP recibida	feature
30	peso_bruto	Peso bruto recibido	feature
31	uds	Unidades en recepción	feature
32	fecha_recepcion_ts	Fecha/hora recepción MP	fecha
33	throughput_uph	Unidades por hora	target/feature
34	scrap_rate	% scrap	target
35	downtime_min	Tiempo parado (min)	feature
36	consumo_materia_kg	Kg consumidos	target
37	lead_time_al_almacen_dias	Lead time fin→almacén	target

### Calidad de datos: nulos, duplicados y rangos

```
[138]: # Nulos por columna y totales
nulls = df.isna().sum()
total = len(df)
nulls_df = (
    pd.DataFrame({"nulos": nulls, "total_filas": total})
    .assign(pct=lambda d: (d["nulos"] / d["total_filas"]) * 100)
    .sort_values("nulos", ascending=False)
)
nulls_df
```

	nulos	total_filas	pct
scrap_rate	42460	64555	65.773372
qty_in_almacen_dia	35587	64555	55.126636
familia	33599	64555	52.047092
tipo_incidencia	24578	64555	38.072961
material_lot_id	12918	64555	20.010843
qty_recibida	12918	64555	20.010843
uds	12918	64555	20.010843
peso_bruto	12918	64555	20.010843
fecha_recepcion_ts	12918	64555	20.010843
ref_materia_str	12918	64555	20.010843
consumo_materia_kg	3417	64555	5.293161
peso_neto_kg	3417	64555	5.293161
op_id	2289	64555	3.545814
op_text	2289	64555	3.545814
throughput_uph	931	64555	1.442181
reduccion_tco	631	64555	0.977461

horas_ajustadas	631	64555	0.977461
horas_accidente	631	64555	0.977461
horas_enfermedad	631	64555	0.977461
horas_permiso	631	64555	0.977461
horas_netas	631	64555	0.977461
horas_teoricas	631	64555	0.977461
work_order_id	2	64555	0.003098
fecha	2	64555	0.003098
ts_fin	2	64555	0.003098
año_mes	2	64555	0.003098
machine_id	0	64555	0.000000
machine_name	0	64555	0.000000
ref_id_str	0	64555	0.000000
planta	0	64555	0.000000
evento	0	64555	0.000000
ts_ini	0	64555	0.000000
qty_estimado	0	64555	0.000000
piezas_ok	0	64555	0.000000
piezas_scrap	0	64555	0.000000
qty_plan	0	64555	0.000000
duracion_min	0	64555	0.000000
downtime_min	0	64555	0.000000
flag_sin_peso	0	64555	0.000000
flag_con_peso	0	64555	0.000000

```
[139]: # Columnas 100% nulas y cobertura de campos clave
all_null = nulls_df=nulls_df["nulos"] == nulls_df["total_filas"]
print("Columnas completamente nulas:")
display(all_null)

key_cols = [
    "ref_id_str", "qty_plan", "consumo_materia_kg", "lead_time_al_almacen_dias",
    "throughput_uph", "scrap_rate", "material_lot_id", "ref_materia_str"
]
sel_cols = nulls_df.loc[nulls_df.index.intersection(key_cols)]
sel_cols = sel_cols.assign(no_nulos=lambda d: d["total_filas"] - d["nulos"],
                           pct_no_nulos=lambda d: (d["no_nulos"] /
                           d["total_filas"]) * 100)
sel_cols
```

Columnas completamente nulas:

Empty DataFrame  
Columns: [nulos, total\_filas, pct]  
Index: []

```
[139]:
```

	nulos	total_filas	pct	no_nulos	pct_no_nulos
scrap_rate	42460	64555	65.773372	22095	34.226628
material_lot_id	12918	64555	20.010843	51637	79.989157
ref_materia_str	12918	64555	20.010843	51637	79.989157
consumo_materia_kg	3417	64555	5.293161	61138	94.706839
throughput_uph	931	64555	1.442181	63624	98.557819
ref_id_str	0	64555	0.000000	64555	100.000000
qty_plan	0	64555	0.000000	64555	100.000000

```
[140]: # Duplicados
full_dups = df.duplicated().sum()
key_dups = df.duplicated(subset=["work_order_id","op_id","ts_ini","ts_fin"]).
    ↴sum()
print({"duplicados_globales": full_dups, "duplicados_clave": key_dups})
```

{'duplicados\_globales': np.int64(2), 'duplicados\_clave': np.int64(517)}

```
[141]: # Rangos de fechas relevantes
def rango(col):
    return (df[col].min(), df[col].max()) if col in df else (np.nan, np.nan)

rangos = {c: rango(c) for c in ["ts_ini","ts_fin","fecha","fecha_recepcion_ts"]}
rangos
```

```
[141]: {'ts_ini': (Timestamp('2025-01-06 21:47:00'),
                 Timestamp('2025-09-22 07:15:00')),
        'ts_fin': (Timestamp('2025-01-06 21:50:00'),
                 Timestamp('2025-09-22 07:21:00')),
        'fecha': (Timestamp('2025-01-06 00:00:00'), Timestamp('2025-09-22 00:00:00')),
        'fecha_recepcion_ts': (Timestamp('2025-01-09 00:00:00'),
                               Timestamp('2025-09-01 00:00:00'))}
```

```
[142]: # Valores negativos (no deberían) en cantidades y tiempos
cols_check = [
    "piezas_ok", "piezas_scrap", "consumo_materia_kg", "duracion_min", "throughput_uph", "lead_time"]
negativos = {c: int((df[c] < 0).sum()) for c in cols_check if c in df.columns}
negativos
```

```
[142]: {'piezas_ok': 0,
        'piezas_scrap': 0,
        'consumo_materia_kg': 0,
        'duracion_min': 0,
        'throughput_uph': 0}
```

## KPIs globales de materia prima y scrap

```
[143]: total_ok = df["piezas_ok"].sum()
total_scrap = df["piezas_scrap"].sum()
consumo_total = df["consumo_materia_kg"].sum()
peso_neto_medio = df["peso_neto_kg"].mean()

kg_ok_estimados = total_ok * peso_neto_medio
kg_scrap_estimados = consumo_total - kg_ok_estimados
kg_por_pieza_ok = np.nan if total_ok == 0 else consumo_total / total_ok

print({
    "piezas_ok": total_ok,
    "piezas_scrap": total_scrap,
    "consumo_materia_kg": consumo_total,
    "kg_estimados_ok": kg_ok_estimados,
    "kg_scrap_estimados": kg_scrap_estimados,
    "kg_mp_por_pieza_ok": kg_por_pieza_ok,
})
```

{'piezas\_ok': np.int64(37684270), 'piezas\_scrap': np.int64(35895),  
 'consumo\_materia\_kg': np.float64(23018628.766), 'kg\_estimados\_ok':  
 np.float64(32197491.324304037), 'kg\_scrap\_estimados':  
 np.float64(-9178862.558304038), 'kg\_mp\_por\_pieza\_ok':  
 np.float64(0.610828570276139)}

*Por referencia: consumo, scrap y ratios*

```
[144]: ref_agg = (
    df.groupby("ref_id_str", dropna=False)
    .agg(
        piezas_ok_totales=("piezas_ok", "sum"),
        piezas_scrap_totales=("piezas_scrap", "sum"),
        consumo_materia_kg_total=("consumo_materia_kg", "sum"),
        peso_neto_kg_media=("peso_neto_kg", "mean"),
        scrap_rate_medio=("scrap_rate", "mean"),
        throughput_uph_medio=("throughput_uph", "mean"),
    )
    .reset_index()
)

ref_agg["yield_kg_ok"] = ref_agg["piezas_ok_totales"] * ▾
    ↪ref_agg["peso_neto_kg_media"]
ref_agg["kg_scrap_estimados"] = ref_agg["consumo_materia_kg_total"] - ▾
    ↪ref_agg["yield_kg_ok"]
ref_agg["ratio_mp_por_1000_ok"] = np.where(
    (ref_agg["piezas_ok_totales"] > 0) & (ref_agg["consumo_materia_kg_total"] > ▾
    ↪0),
    ref_agg["consumo_materia_kg_total"] / (ref_agg["piezas_ok_totales"] / 1000),
    np.nan
```

```
)
ref_agg["peso_positivo"] = ref_agg["peso_neto_kg_media"] > 0
```

```
[145]: # Top referencias por consumo y scrap
fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(14, 5))

ref_top_consumo = ref_agg.sort_values("consumo_materia_kg_total", ↴
                                       ascending=False).head(10)
axes[0].bar(ref_top_consumo["ref_id_str"], ↴
            ref_top_consumo["consumo_materia_kg_total"])
axes[0].set_title("Top 10 referencias por consumo (kg)")
axes[0].tick_params(axis='x', labelrotation=45)
axes[0].set_xticklabels(ref_top_consumo["ref_id_str"], rotation=45, ha='right')

ref_top_scrap = ref_agg.sort_values("kg_scrap_estimados", ascending=False). ↴
    head(10)
axes[1].bar(ref_top_scrap["ref_id_str"], ref_top_scrap["kg_scrap_estimados"])
axes[1].set_title("Top 10 referencias por scrap (kg estimado)")
axes[1].tick_params(axis='x', labelrotation=45)
axes[1].set_xticklabels(ref_top_scrap["ref_id_str"], rotation=45, ha='right')

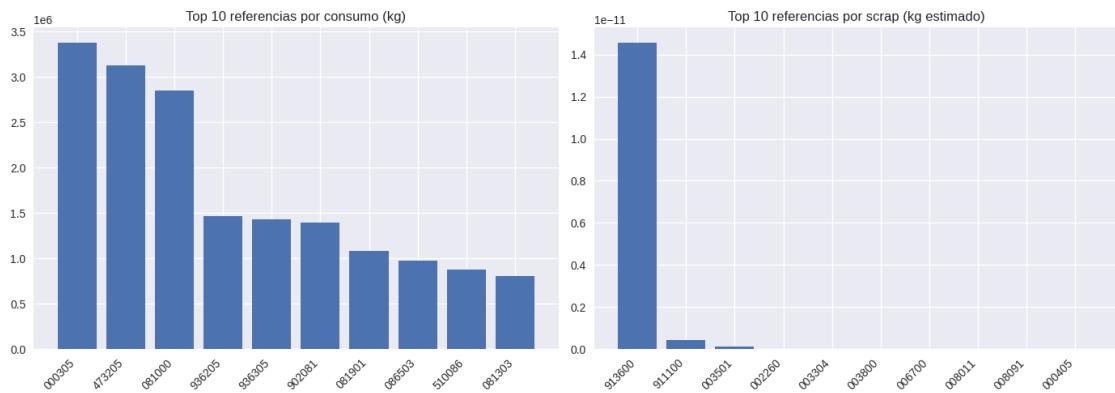
plt.tight_layout()
plt.show()
```

/tmp/ipykernel\_23280/553153871.py:8: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

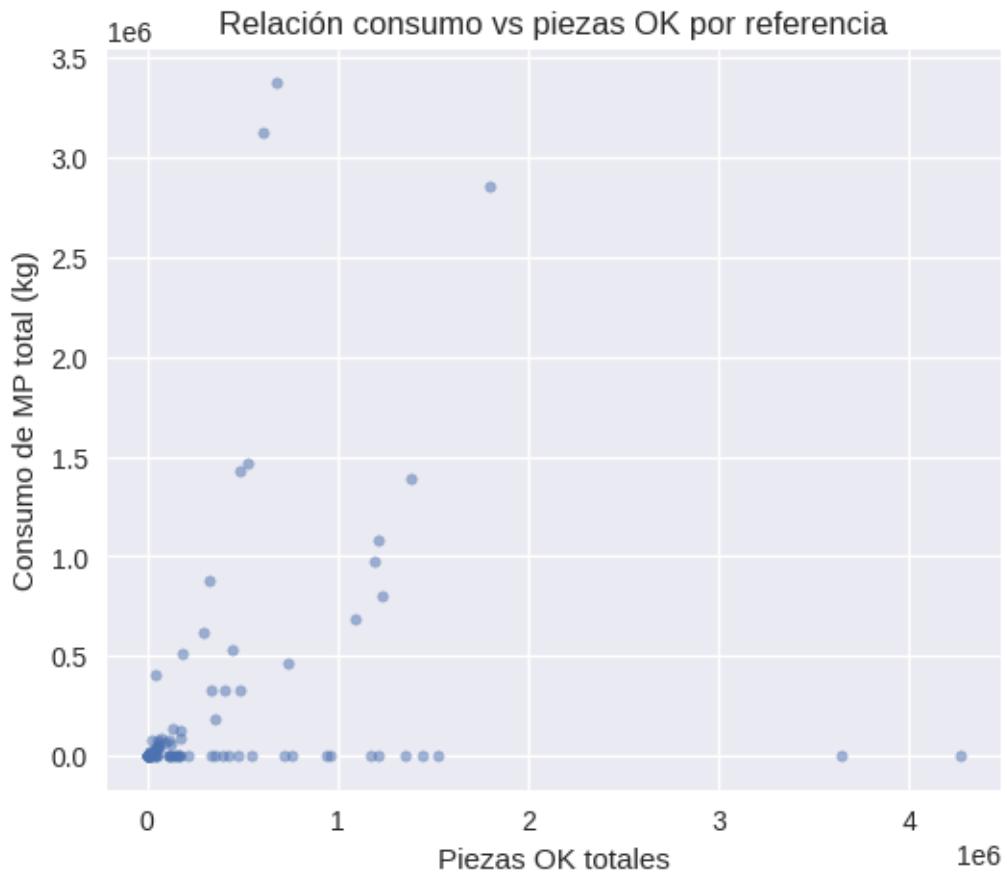
```
    axes[0].set_xticklabels(ref_top_consumo["ref_id_str"], rotation=45,
                           ha='right')
```

/tmp/ipykernel\_23280/553153871.py:14: UserWarning: set\_ticklabels() should only be used with a fixed number of ticks, i.e. after set\_ticks() or using a FixedLocator.

```
    axes[1].set_xticklabels(ref_top_scrap["ref_id_str"], rotation=45, ha='right')
```



```
[146]: # Dispersion piezas OK vs consumo
plt.figure(figsize=(6, 5))
plt.scatter(ref_agg["piezas_ok_totales"], ref_agg["consumo_materia_kg_total"], alpha=0.5, s=15)
plt.xlabel("Piezas OK totales")
plt.ylabel("Consumo de MP total (kg)")
plt.title("Relación consumo vs piezas OK por referencia")
plt.show()
```



#### Por lote de materia prima

```
[147]: lot_agg = (
    df.groupby("material_lot_id", dropna=False)
    .agg(
        consumo_materia_kg_total=("consumo_materia_kg", "sum"),
        piezas_ok=("piezas_ok", "sum"),
        piezas_scrap=("piezas_scrap", "sum"),
        scrap_rate_medio=("scrap_rate", "mean"),
    )
)
```

```

        .reset_index()
    )

lot_agg.sort_values("consumo_materia_kg_total", ascending=False).head(10)

```

[147]:

	material_lot_id	consumo_materia_kg_total	piezas_ok
piezas_scrap	scrap_rate_medio		
302		NaN	5269826.078
6149	0.032006		5722232
56	LOTE-20250219-0305	765600.000	153120
153	0.031651		
234	LOTE-20250618-936205	627278.400	224028
136	0.030500		
175	LOTE-20250514-0305473205	528995.000	105799
57	0.034986		
89	LOTE-20250312-936305	528552.400	178565
169	0.034854		
183	LOTE-20250516-936305	487124.240	164569
165	0.052127		
155	LOTE-20250428-081000	430866.150	270985
130	0.003103		
162	LOTE-20250430-081901081906	421764.770	473893
480	0.019099		
45	LOTE-20250212-081901081906	392111.750	440575
313	0.008439		
182	LOTE-20250516-936105	374491.600	133747
183	0.043930		

### Capacidad y tiempos

[148]:

```

ref_machine = (
    df.groupby(["ref_id_str", "machine_id", "machine_name"], dropna=False)
        .agg(
            throughput_uph_medio=("throughput_uph", "mean"),
            scrap_rate_medio=("scrap_rate", "mean"),
            duracion_min_media=("duracion_min", "mean"),
            piezas_ok_por_evento=("piezas_ok", "mean"),
        )
        .reset_index()
)

# Añadir lead time si existe la columna
if "lead_time_al_almacen_dias" in df.columns:
    lead = (df.groupby(["ref_id_str", "machine_id", "machine_name"], dropna=False)
            .agg(lead_time_dias_medio=("lead_time_al_almacen_dias", "mean")))
            .reset_index())

```

```

    ref_machine = ref_machine.merge(lead, u
    ↪on=["ref_id_str", "machine_id", "machine_name"], how="left")

ref_machine.sort_values(["throughput_uph_medio"], ascending=False).head(10)

```

[148]:

	ref_id_str	machine_id	machine_name	throughput_uph_medio
scrap_rate_medio		duracion_min_media	piezas_ok_por_evento	
782	563404	505	SOLDADORA	109840.909091
0.250000		14.500000	993.375000	
881	911100	27	Prensa27	58144.827586
0.000000		15.000000	1223.333333	
362	081505	542	Soldadora Ideal DD0101	31372.454573
0.000043		108.000000	3021.800000	
289	081103	515	SOLDADORA	30344.685936
0.000020		45.800000	1555.450000	
558	091503	54	Torno54	24698.259568
0.000000		124.444444	2541.111111	
733	500460	25	Curvadora25	22986.024590
0.003070		9.222222	352.555556	
704	473205	118	Horno	14820.657644
0.000000		200.125000	2985.075000	
839	902081	118	Horno	14542.853020
0.000000		135.000000	3757.833333	
382	081730	542	Soldadora Ideal DD0101	13643.539853
0.004183		54.800000	1481.000000	
892	913600	542	Soldadora Ideal DD0101	13521.595818
0.000341		83.545455	2023.090909	

### Caso de uso simple: baseline para planificar

[149]:

```

# Selección de referencia ejemplo (con peso y throughput disponibles)
ref_candidates = ref_agg.copy()
ref_candidates = ref_candidates[(ref_candidates["ratio_mp_por_1000_ok"] .
    ↪notna()) & (ref_candidates["ratio_mp_por_1000_ok"] > 0)]
ref_candidates = ref_candidates[(ref_candidates["throughput_uph_medio"] .
    ↪notna()) & (ref_candidates["throughput_uph_medio"] > 0)]
ref_candidates = ref_candidates[ref_candidates["peso_positivo"]]

if ref_candidates.empty:
    print("No hay referencias con peso y throughput disponibles para el ejemplo.
    ↪")
else:
    ref_ejemplo = ref_candidates.sort_values("piezas_ok_totales", u
    ↪ascending=False).iloc[0]["ref_id_str"]
    objetivo_piezas = 5000

    fila = ref_candidates[ref_candidates["ref_id_str"] == ref_ejemplo].iloc[0]

```

```

kg_por_pieza_hist = fila["ratio_mp_por_1000_ok"] / 1000
kg_mp_estimados = kg_por_pieza_hist * objetivo_piezas

kg_scrap_por_pieza = fila["kg_scrap_estimados"] / ↴max(fila["piezas_ok_totales"], 1)
kg_scrap_estimado = kg_scrap_por_pieza * objetivo_piezas

throughput = fila["throughput_uph_medio"]
horas_estimadas = objetivo_piezas / throughput if throughput > 0 else np.nan

print(f"Referencia ejemplo: {ref_ejemplo}")
print({
    "piezas_objetivo": objetivo_piezas,
    "kg_mp_estimados": kg_mp_estimados,
    "kg_scrap_estimado": kg_scrap_estimado,
    "horas_estimadas": horas_estimadas,
})

```

Referencia ejemplo: 081000  
{'piezas\_objetivo': 5000, 'kg\_mp\_estimados': np.float64(7950.000000000002),  
'kg\_scrap\_estimado': np.float64(0.0), 'horas\_estimadas':  
np.float64(5.415916651909481)}

**Definición del problema de predicción** Unidad de predicción: evento de operación u orden agregada (work\_order\_id, ref).

**Inputs (features) sugeridos** - ref\_id\_str, familia, peso\_neto\_kg - máquina y operación: machine\_id, machine\_name, op\_id, op\_text - contexto temporal: fecha, año\_mes, turno implícito - carga y calidad de MP: material\_lot\_id, ref\_materia\_str, qty\_recibida, peso\_bruto - señales de eficiencia: throughput\_uph, downtime\_min, duracion\_min, scrap\_rate histórico - variables de planificación: qty\_plan, horas\_netas

**Outputs (targets)** - consumo\_materia\_kg esperado para la orden - piezas\_scrap (o kg\_scrap\_estimados) - duracion\_min / horas de fabricación - lead\_time\_al\_almacen\_dias

**Métricas de evaluación** - MAE / RMSE en kg de MP y en horas - MAPE para scrap\_rate y throughput\_uph

Este notebook deja los cálculos base y tablas auxiliares listos para usarlos como features o para alimentar un modelo multi-output en el siguiente cuaderno.

```
[150]: # Exportar dataset filtrado para modelos de consumo/tiempo
# Criterios mínimos: ref_id_str presente y peso disponible (>0)
mask_ref = df["ref_id_str"].notna()
mask_peso = df.get("flag_sin_peso")
if mask_peso is not None:
    mask_peso = df.get("flag_sin_peso").fillna(1) == 0
else:
    mask_peso = df.get("peso_neto_kg", 0) > 0
```

```

filtro = mask_ref & mask_peso
filtered = df[filtro].copy()

print({
    "filas_totales": len(df),
    "filas_filtradas": len(filtered),
    "refs_distintas": df["ref_id_str"].nunique(),
    "refs_filtradas": filtered["ref_id_str"].nunique(),
})
OUTPUT_FILTERED = "../../data/processed/consumo_filtrado.csv"
filtered.to_csv(OUTPUT_FILTERED, index=False)
print("Guardado filtrado en:", OUTPUT_FILTERED)
filtered.head(3)

```

```

{'filas_totales': 64555, 'filas_filtradas': 30948, 'refs_distintas': 92,
'refs_filtradas': 48}
Guardado filtrado en: ../../data/processed/consumo_filtrado.csv

```

```

[150]:   work_order_id      op_id machine_id machine_name    planta  op_text ref_id_str
familia  peso_neto_kg material_lot_id ref_materia_str \
0        24/0767    TALLADO          49  Talladora49  Abadiño  TALLADO  000305
CORONA DE ARRANQUE           5.0            NaN           NaN
1        24/0767    TALLADO          49  Talladora49  Abadiño  TALLADO  000305
CORONA DE ARRANQUE           5.0            NaN           NaN
2        24/0767    TALLADO          49  Talladora49  Abadiño  TALLADO  000305
CORONA DE ARRANQUE           5.0            NaN           NaN

              ts_ini          ts_fin       fecha duracion_min     evento
tipo_incidencia piezas_ok piezas_scrap qty_plan qty_estimado \
0 2025-01-28 00:50:00 2025-01-28 01:39:00 2025-01-28          49.0  Preparación
NaN             0            0       0.0      592.0
1 2025-01-28 05:17:00 2025-01-28 05:49:00 2025-01-28          32.0  Incidencia
AUSENCIA         0            0       0.0      592.0
2 2025-01-28 01:39:00 2025-01-28 06:29:00 2025-01-28          290.0  Producción
NaN            105            3       0.0      592.0

      qty_in_almacen_dia año_mes horas_teoricas reduccion_tco horas_ajustadas
horas_enfermedad horas_accidente horas_permiso horas_netas qty_recibida \
0                  NaN 2025-01        12350.0        788.0        11562.0
752.0            0.0            390.0        10420.0        NaN
1                  NaN 2025-01        12350.0        788.0        11562.0
752.0            0.0            390.0        10420.0        NaN
2                  NaN 2025-01        12350.0        788.0        11562.0
752.0            0.0            390.0        10420.0        NaN

```

	peso_bruto	uds	fecha_recepcion_ts	throughput_uph	scrap_rate	downtime_min
	consumo_materia_kg			flag_sin_peso	flag_con_peso	
0	NaN	NaN		NaT	0.000000	NaN
0.0		0		1		0.0
1	NaN	NaN		NaT	0.000000	NaN
0.0		0		1		32.0
2	NaN	NaN		NaT	21.724138	0.027778
525.0		0		1		0.0