BatFlightAnalysis

Paquetes

```
In [1]: import pandas as pd
    import numpy as np
    import os

import matplotlib.pyplot as plt

import statsmodels.api as sm
    import statsmodels.formula.api as smf

from scipy.stats import shapiro
    from BatFlightAnalysis import read_data, split_data

In [2]: import warnings
    warnings.filterwarnings("ignore")
```

Funciones

```
In [3]:
        def curvatura(df):
            # Convertir a arrays de numpy
            x = np.array(df['x'])
            y = np.array(df['y'])
            z = np.array(df['z'])
            # Calcular las derivadas usando diferencias finitas
            dx = np.gradient(x)
            dy = np.gradient(y)
            dz = np.gradient(z)
            ddx = np.gradient(dx)
            ddy = np.gradient(dy)
            ddz = np.gradient(dz)
            # Calcular la curvatura
            curvatura = np.zeros(len(x))
            for i in range(len(x)):
                # Vectores de la primera y segunda derivada
                r_prime = np.array([dx[i], dy[i], dz[i]])
                r_double_prime = np.array([ddx[i], ddy[i], ddz[i]])
                # Producto cruzado de r' y r''
                cross_product = np.cross(r_prime, r_double_prime)
                # Magnitud de r'
                norm r prime = np.linalg.norm(r prime)
                 # Curvatura
                 curvatura[i] = np.linalg.norm(cross_product) / (norm_r_prime**3)
            # Desviación Estándar de la curvatura
```

```
std_curvatura = np.std(curvatura)
   # Media de la curvatura
   mean_curvatura = np.mean(curvatura)
   # Integral de la curvatura
   integral_curvatura = np.trapz(curvatura)
   return mean_curvatura, std_curvatura, integral_curvatura
def velocidad(df):
   # Convertir a arrays de numpy
   x = np.array(df['x'])
   y = np.array(df['y'])
   z = np.array(df['z'])
   # Calcular las derivadas usando diferencias finitas
   dx = np.gradient(x)
   dy = np.gradient(y)
   dz = np.gradient(z)
   # Calcular la magnitud de la velocidad en cada punto
   velocidad = np.zeros(len(x))
   for i in range(len(x)):
       r_prime = np.array([dx[i], dy[i], dz[i]])
       velocidad[i] = np.linalg.norm(r_prime)
   # Desviación Estándar de la velocidad
   std_velocidad = np.std(velocidad)
   # Media de la velocidad
   mean_velocidad = np.mean(velocidad)
   # Integral de la velocidad
   integral_velocidad = np.trapz(velocidad)
   return mean_velocidad, std_velocidad, integral_velocidad
def torsion(df):
   # Convertir a arrays de numpy
   x = np.array(df['x'])
   y = np.array(df['y'])
   z = np.array(df['z'])
   # Calcular las derivadas usando diferencias finitas
   dx = np.gradient(x)
   dy = np.gradient(y)
   dz = np.gradient(z)
   ddx = np.gradient(dx)
   ddy = np.gradient(dy)
   ddz = np.gradient(dz)
   dddx = np.gradient(ddx)
   dddy = np.gradient(ddy)
   dddz = np.gradient(ddz)
   # Calcular la torsión en cada punto
   torsion = np.zeros(len(x))
   for i in range(len(x)):
       r_prime = np.array([dx[i], dy[i], dz[i]])
       r_double_prime = np.array([ddx[i], ddy[i], ddz[i]])
       r_triple_prime = np.array([dddx[i], dddy[i], dddz[i]])
```

```
cross_product = np.cross(r_prime, r_double_prime)
                # Torsión
                norm cross product = np.linalg.norm(cross product)
                torsion[i] = np.dot(cross_product, r_triple_prime) / (norm_cross_product**2
            # Desviación Estándar de la torsión
            std torsion = np.std(torsion)
            # Media de la torsión
            mean_torsion = np.mean(torsion)
            # Integral de la torsión
            integral_torsion = np.trapz(torsion)
             return mean_torsion, std_torsion, integral_torsion
In [4]: def longitud(df):
            # Convertir a arrays de numpy
            x = np.array(df['x'])
            y = np.array(df['y'])
            z = np.array(df['z'])
            # Longitud de la trayectoria
            longitud = np.zeros(len(x))
            for i in range(1, len(x)):
                longitud[i] = longitud[i-1] + np.sqrt((x[i] - x[i-1])**2 + (y[i] - y[i-1])*
            # Longitud total
            longitud_total = longitud[-1]
            return longitud_total
In [5]: def var_espacial(df):
            # Convertir a arrays de numpy
            x = np.array(df['x'])
            y = np.array(df['y'])
            z = np.array(df['z'])
            longitud_x = np.max(x) - np.min(x)
            longitud_y = np.max(y) - np.min(y)
            longitud_z = np.max(z) - np.min(z)
            volumen = longitud_x * longitud_y * longitud_z
            return longitud_x, longitud_y, longitud_z, volumen
In [6]: def hist_plots(whiskers_data, no_whiskers_data, metric):
            print(f"Histograms for {metric}:")
            # Perform normality check for "whiskers" and "no whiskers" groups and plot hist
            fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 4))
            # Histogram for 'whiskers'
            axes[0].hist(whiskers_data[metric], bins=15, edgecolor='black', alpha=0.7)
            axes[0].set_title(f'Histogram of {metric} (Whiskers)')
            # Histogram for 'no whiskers'
            axes[1].hist(no_whiskers_data[metric], bins=15, edgecolor='black', alpha=0.7)
             axes[1].set_title(f'Histogram of {metric} (No Whiskers)')
```

Producto cruzado de r' y r''

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

Manejo de datos

```
In [7]: # Lectura de los datos
        data_bef, data_fee, data_aft = read_data('data/output_points_1_no_whiskers.xlsx')
        # Split data into flower and bat data; before, during, and after feeding
        flower_bef, flower_fee, flower_aft, bat_bef, bat_fee, bat_aft = split_data(data_bef
        # Show the data
        print(flower_fee.head())
              Х
                          Z
                  У
        9
            281
                  94 349.0
        10 283
                 98 345.0
        11 283 100 341.0
        12 283 103 338.0
        13 288 103 336.0
In [8]: individuo, whiskers, n_vuelo = [], [], []
        mean_velocidad, std_velocidad, int_velocidad = [], [], []
        mean_curvatura, std_curvatura, int_curvatura = [], [], []
        mean_torsion, std_torsion, int_torsion = [], [], []
        longitud_total = []
        longitud_x, longitud_y, longitud_z, volumen = [], [], []
        for n in range(6,10):
            # for tipo in ["Whiskers"]:
            for tipo in ["Whiskers", "No whiskers"]:
                # Recorro lo archivos de la capeta Individuo n
                for file in os.listdir(f'data/Individuo {n}/{tipo}'):
                    # print("Procesando:", f"Individuo {n}/{tipo}/{file}")
                    try:
                        data_bef, data_fee, data_aft = read_data(f'data/Individuo {n}/{tipe
                        # Split data into flower and bat data; before, during, and after fe
                        flower_bef, flower_fee, flower_aft, bat_bef, bat_fee, bat_aft = spl
                        # Velocidad
                        mean vel, std vel, int vel = velocidad(flower fee)
                        mean_velocidad.append(mean_vel)
                        std_velocidad.append(std_vel)
                        int_velocidad.append(int_vel)
                        # Curvatura
                        mean_curv, std_curv, int_curv = curvatura(flower_fee)
                        mean_curvatura.append(mean_curv)
                        std_curvatura.append(std_curv)
                        int curvatura.append(int curv)
                        # Torsión
                        mean_tor, std_tor, int_tor = torsion(flower_fee)
                        mean_torsion.append(mean_tor)
                        std_torsion.append(std_tor)
                        int_torsion.append(int_tor)
                        # Longitud total
                        long = longitud(flower_fee)
                        longitud_total.append(long)
```

```
# Variación en cada eje
                long_x, long_y, long_z, vol = var_espacial(flower_fee)
                longitud_x.append(long_x)
                longitud_y.append(long_y)
                longitud_z.append(long_z)
                volumen.append(vol)
                individuo.append(n)
                whiskers.append(tipo)
                n_vuelo.append(file.split('_')[-1].split('.')[0])
            except:
                print("Error en el archivo:", f"Individuo {n}/{tipo}/{file}")
# Creo el conjunto de datos
df = pd.DataFrame({
    'Individuo': individuo,
    'Tipo': whiskers,
    'No. Vuelo': n_vuelo,
    'Velocidad Media': mean_velocidad,
    'Desviación Estándar de la Velocidad': std_velocidad,
    'Integral de la Velocidad': int_velocidad,
    'Curvatura Media': mean_curvatura,
    'Desviación Estándar de la Curvatura': std_curvatura,
    'Integral de la Curvatura': int_curvatura,
    'Torsión Media': mean_torsion,
    'Desviación Estándar de la Torsión': std_torsion,
    'Integral de la Torsión': int_torsion,
    'Longitud Total': longitud_total,
    'Longitud en X': longitud_x,
    'Longitud en Y': longitud_y,
    'Longitud en Z': longitud z,
    'Volumen': volumen
})
# Muestro los datos
display(df.head())
```

Error en el archivo: Individuo 6/No whiskers/output_points_7.xlsx

	Individuo	Tipo	No. Vuelo	Velocidad Media	Desviación Estándar de la Velocidad	Integral de la Velocidad	Curvatura Media	Desviación Estándar de la Curvatura	Integra de I Curvatur
0	6	Whiskers	1	3.685155	2.469856	62.346961	0.319137	0.309382	5.33312
1	6	Whiskers	10	8.442801	5.213999	244.123139	0.061655	0.072966	1.75642
2	6	Whiskers	11	3.832310	2.993198	62.419556	1.097282	3.454947	19.66502
3	6	Whiskers	12	7.883429	3.940560	124.664154	0.128108	0.231968	2.12949
4	6	Whiskers	13	3.654315	2.337232	47.331496	0.255117	0.302641	3.78556

```
In [9]: # Guardo Los datos
df.to_excel('data/mediciones.xlsx', index=False)
```

Análisis comparativo

```
In [10]: # Leo el archivo de datos
data = pd.read_excel('data/mediciones.xlsx')
```

	Individuo	Tipo	No. Vuelo	Velocidad Media	Desviación Estándar de la Velocidad	Integral de la Velocidad	Curvatura Media	Desviación Estándar de la Curvatura	Integra de l Curvatur
0	6	Whiskers	1	3.685155	2.469856	62.346961	0.319137	0.309382	5.33312
1	6	Whiskers	10	8.442801	5.213999	244.123139	0.061655	0.072966	1.75642
2	6	Whiskers	11	3.832310	2.993198	62.419556	1.097282	3.454947	19.66502
3	6	Whiskers	12	7.883429	3.940560	124.664154	0.128108	0.231968	2.12949
4	6	Whiskers	13	3.654315	2.337232	47.331496	0.255117	0.302641	3.78556

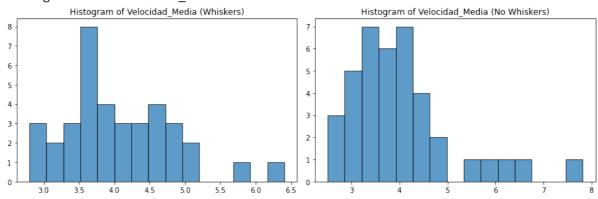
Análisis con pedicelo Estable

```
In [12]: # Data estables, numéro de vuelo impares
  data_estable = data[data['No._Vuelo'].astype(int) % 2 == 1]

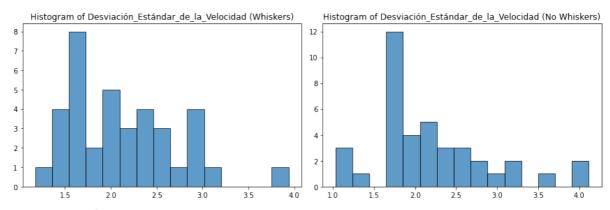
# Separate data based on "Tipo" (whiskers or no whiskers)
  whiskers_data = data_estable[data_estable['Tipo'] == 'Whiskers']
  no_whiskers_data = data_estable[data_estable['Tipo'] == 'No whiskers']

for metric in metrics:
    hist_plots(whiskers_data, no_whiskers_data, metric)
```

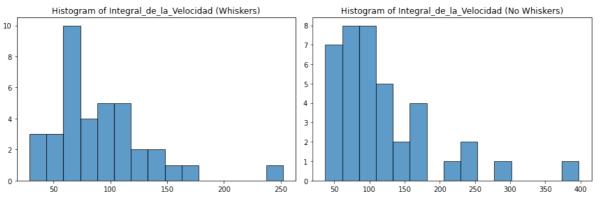
Histograms for Velocidad Media:



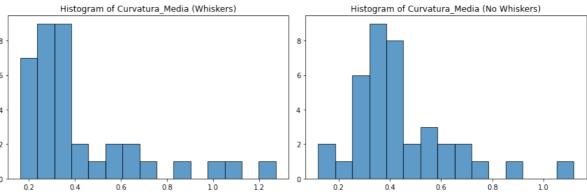
Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Velocidad:



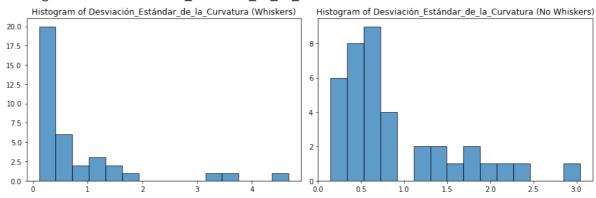
Histograms for Integral_de_la_Velocidad:



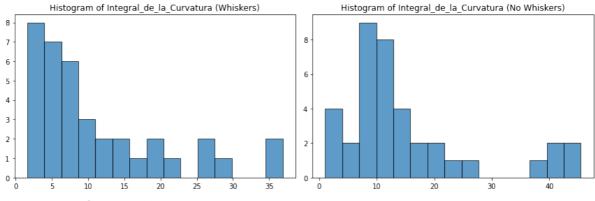
Histograms for Curvatura_Media:



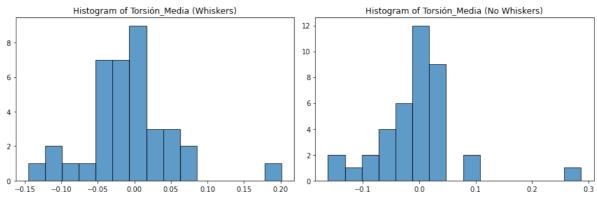
Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Curvatura:



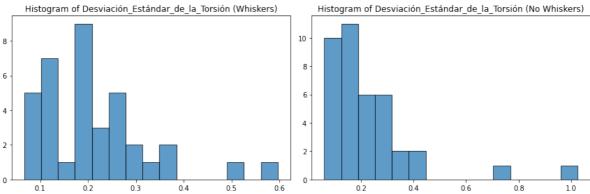
Histograms for Integral_de_la_Curvatura:



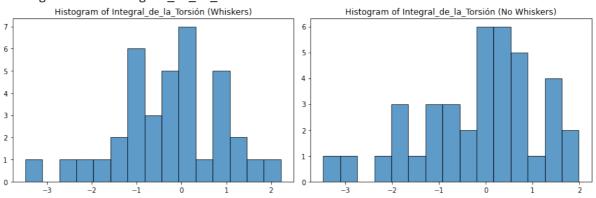
Histograms for Torsión_Media:



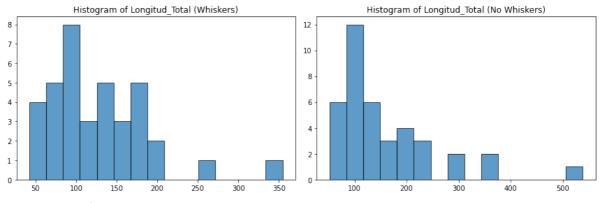
Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Torsión:



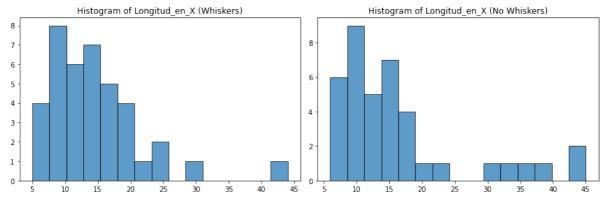
Histograms for Integral_de_la_Torsión:



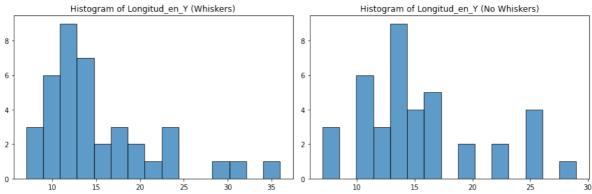
Histograms for Longitud_Total:



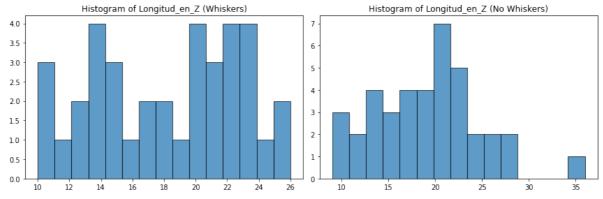
Histograms for Longitud_en_X:



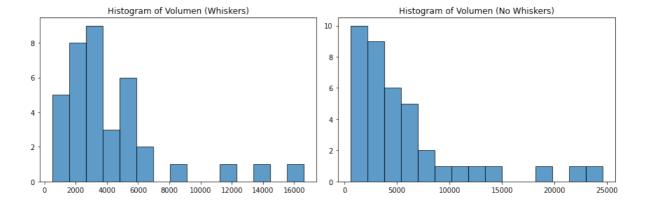
Histograms for Longitud_en_Y:



Histograms for Longitud_en_Z:



Histograms for Volumen:



Sin transformación logarítmica

```
In [13]: for metric in metrics:
              print(f"========
              print(f"Modelo lineal mixto para {metric}:\n")
              # Limpiar datos: eliminar filas con valores nulos
              cleaned_data = data_estable.dropna(subset=[metric, "Tipo"])
              # Ajustar el modelo lineal mixto con la métrica transformada
              model = smf.mixedlm(f"{metric} ~ Tipo", cleaned_data, groups=cleaned_data["Indi
              result = model.fit()
              # Mostrar el resumen del modelo
              display(result.summary())
              # Si es significativo, coloco una estrella
             if result.pvalues[1] < 0.05:</pre>
                  print(f"=====")
                  print("El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)")</pre>
                  print(f"=====\n")
              # Obtener residuos y valores ajustados
              try:
                  residuos = cleaned_data[metric] - result.fittedvalues
                  # Revisar los residuos
                  print("Revisión de residuos:")
                 # Prueba de normalidad de Shapiro-Wilk
                  stat, p = shapiro(residuos)
                  if p > 0.05:
                      print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de {metric}: Los residuos
                      print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de {metric}: Los residuos
              except:
                  print("Error al calcular residuos\n\n")
```

Madala lineal wints many Maladad Madia.

Modelo lineal mixto para Velocidad_Media:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Velocidad_Media
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.8658
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-105.0549
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	4.037	0.218	18.531	0.000	3.610	4.464
Tipo[T.Whiskers]	0.039	0.214	0.182	0.855	-0.380	0.458
Group Var	0.101	0.131				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Velocidad_Media: Los residuos NO parec en normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Velocidad:

Desviación_Estándar_de_la_Velocidad	Dependent Variable:	MixedLM	Model:
REML	Method:	76	No. Observations:
0.4284	Scale:	4	No. Groups:
-78.2391	Log-Likelihood:	18	Min. group size:
Yes	Converged:	21	Max. group size:
		19.0	Mean group size:

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.189	0.127	17.248	0.000	1.940	2.438
Tipo[T.Whiskers]	-0.059	0.150	-0.395	0.693	-0.354	0.235
Group Var	0.020	0.053				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Desviación_Estándar_de_la_Velocidad: L os residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Velocidad:

t	Integral_de_la_Velocida	Dependent Variable:	MixedLM	Model:
L	REM	Method:	76	No. Observations:
3	3460.520	Scale:	4	No. Groups:
3	-412.226	Log-Likelihood:	18	Min. group size:
S	Ye	Converged:	21	Max. group size:
			19.0	Mean group size:

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	119.397	14.986	7.967	0.000	90.026	148.769
Tipo[T.Whiskers]	-28.192	13.505	-2.088	0.037	-54.660	-1.723
Group Var	542.332	10.291				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Integral_de_la_Velocidad: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Curvatura_Media:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Curvatura_Media
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0516
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-0.5880
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.447	0.051	8.723	0.000	0.346	0.547
Tipo[T.Whiskers]	-0.023	0.052	-0.445	0.656	-0.126	0.079
Group Var	0.005	0.029				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Curvatura_Media: Los residuos NO parec en normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Curvatura:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Desviación_Estándar_de_la_Curvatura
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.6743
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-94.6716
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.886	0.199	4.446	0.000	0.496	1.277
Tipo[T.Whiskers]	-0.079	0.190	-0.416	0.678	-0.451	0.293
Group Var	0.088	0.127				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Desviación_Estándar_de_la_Curvatura: L os residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Curvatura:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Integral_de_la_Curvatura
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	104.1398
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-278.5086
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	15.095	2.403	6.281	0.000	10.385	19.805
Tipo[T.Whiskers]	-4.038	2.357	-1.713	0.087	-8.658	0.582
Group Var	12.109	1.461				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Integral_de_la_Curvatura: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Torsión_Media:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Torsión_Media
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0043
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.000					
Tipo[T.Whiskers]	-0.006	0.015	-0.398	0.691	-0.036	0.024
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Madala lineal minto mana Daniarión Faténdan de la Tamaión.

 ${\tt Modelo\ lineal\ mixto\ para\ Desviaci\'on_Est\'andar_de_la_Torsi\'on:}$

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Desviación_Estándar_de_la_Torsión
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0229
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.000					
Tipo[T.Whiskers]	-0.016	0.035	-0.467	0.641	-0.084	0.052
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

 ${\tt Modelo\ lineal\ mixto\ para\ Integral_de_la_Torsi\'on:}$

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Integral_de_la_Torsión
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	1.4990
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-123.9807
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.138	0.210	-0.657	0.511	-0.549	0.273
Tipo[T.Whiskers]	-0.135	0.281	-0.480	0.631	-0.686	0.416
Group Var	0.022	0.065				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Integral_de_la_Torsión: Los residuos p arecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_Total:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_Total
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	6431.0519
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-434.9764
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	159.421	19.476	8.186	0.000	121.249	197.593
Tipo[T.Whiskers]	-32.251	18.409	-1.752	0.080	-68.333	3.831
Group Var	855.883	12.426				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_Total: Los residuos NO parece n normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_X:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_X
No. Observations:	78	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	44.8244
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-260.5545
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.5		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	16.806	3.538	4.750	0.000	9.872	23.741
Tipo[T.Whiskers]	-2.041	1.517	-1.345	0.178	-5.014	0.932
Group Var	45.460	5.958				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_X: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Y:

	Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_Y
ı	No. Observations:	78	Method:	REML
	No. Groups:	4	Scale:	27.3563
	Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-240.8666
	Max. group size:	21	Converged:	Yes
	Mean group size:	19.5		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	15.704	2.071	7.582	0.000	11.644	19.763
Tipo[T.Whiskers]	-0.448	1.185	-0.378	0.706	-2.770	1.875
Group Var	14.344	2.519				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_Y: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Z:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_Z
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	25.0515
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-228.9013
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	18.961	0.998	19.002	0.000	17.005	20.917
Tipo[T.Whiskers]	-0.785	1.149	-0.683	0.495	-3.036	1.467
Group Var	1.408	0.462				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_Z: Los residuos parecen no rmales.

Modelo lineal mixto para Volumen:

N	1odel:	MixedLM	Dependent Variable:	Volumen
o. Observa	itions:	76	Method:	REML
No. G	oups:	4	Scale:	16163148.4069
Min. grou	o size:	18	Log-Likelihood:	-726.5002
Max. grou _l	o size:	21	Converged:	Yes
∕lean grou _l	o size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	5906.737	1661.407	3.555	0.000	2650.438	9163.035
Tipo[T.Whiskers]	-1691.692	922.936	-1.833	0.067	-3500.613	117.229
Group Var	9377604.069	2127.946				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Volumen: Los residuos NO parecen norma les.

Con transformación logarítmica

```
# Manejar valores negativos: calcular constante de desplazamiento
min_value = cleaned_data[metric].min()
shift_constant = abs(min_value) + 1 if min_value < 0 else 0</pre>
# Aplicar transformación logarítmica con desplazamiento
cleaned_data[f"log_{metric}"] = np.log(cleaned_data[metric] + shift_constant)
# Crear un identificador único para la combinación de 'Individuo' y 'No. Vuelo'
cleaned_data["Grupo"] = cleaned_data["Individuo"].astype(str) + "_" + cleaned_c
# Ajustar el modelo lineal mixto con la métrica transformada
model = smf.mixedlm(f"log_{metric} ~ Tipo", cleaned_data, groups=cleaned_data['
result = model.fit()
# Mostrar el resumen del modelo
display(result.summary())
# Si es significativo, coloco una estrella
if result.pvalues[1] < 0.05:</pre>
    print(f"======")
    print("El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)")</pre>
    print(f"======\n")
# Obtener residuos y valores ajustados
try:
    residuos = cleaned_data[metric] - result.fittedvalues
    # Revisar los residuos
    print("Revisión de residuos:")
    # Prueba de normalidad de Shapiro-Wilk
    stat, p = shapiro(residuos)
    if p > 0.05:
        print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_{metric}: Los r
    else:
        print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_{metric}: Los r
except:
    print("Error al calcular residuos\n\n")
```

Modelo lineal mixto para Velocidad_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Velocidad_Media
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0447
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	4.5820
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	1.364	0.050	27.335	0.000	1.266	1.462
Tipo[T.Whiskers]	0.024	0.049	0.487	0.626	-0.071	0.119
Group Var	0.005	0.030				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Velocidad_Media: Los residuos NO p arecen normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Velocidad (con transformación l ogarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Velocidad
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0858
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-19.0199
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.733	0.061	12.084	0.000	0.615	0.852
Tipo[T.Whiskers]	-0.014	0.067	-0.209	0.834	-0.146	0.118
Group Var	0.006	0.029				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Desviación_Estándar_de_la_Velocida d: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Velocidad (con transformación logarítmic a):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Velocidad
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.1945
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-51.3356
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	4.626	0.159	29.038	0.000	4.314	4.938
Tipo[T.Whiskers]	-0.213	0.101	-2.106	0.035	-0.412	-0.015
Group Var	0.081	0.174				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

=======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Velocidad: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Curvatura_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Curvatura_Media
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.2105
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-52.2569
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.899	0.114	-7.898	0.000	-1.122	-0.676
Tipo[T.Whiskers]	-0.112	0.106	-1.055	0.291	-0.320	0.096
Group Var	0.030	0.075				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Curvatura_Media: Los residuos NO p arecen normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Curvatura (con transformación l ogarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Curvatura
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.5848
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-89.6841
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.388	0.196	-1.980	0.048	-0.772	-0.004
Tipo[T.Whiskers]	-0.285	0.177	-1.611	0.107	-0.631	0.062
Group Var	0.092	0.136				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Desviación_Estándar_de_la_Curvatur a: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Curvatura (con transformación logarítmic a):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Curvatura
No. Observations:	75	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.5541
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-88.4232
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	18.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.419	0.233	10.397	0.000	1.963	2.875
Tipo[T.Whiskers]	-0.342	0.172	-1.988	0.047	-0.679	-0.005
Group Var	0.158	0.211				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Curvatura: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Torsión_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Torsión_Media
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0031
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
0.000					
-0.005	0.013	-0.377	0.706	-0.030	0.020
0.000					
	0.000	-0.005 0.013	0.000 -0.005 0.013 -0.377	0.000 -0.005 0.013 -0.377 0.706	0.000 -0.005 0.013 -0.377 0.706 -0.030

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Torsión (con transformación log arítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Torsión
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.3146
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.000					
Tipo[T.Whiskers]	0.000	0.129	0.001	0.999	-0.252	0.253
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Torsión (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Torsión
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.1304
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-33.7513
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	1.412	0.063	22.314	0.000	1.288	1.536
Tipo[T.Whiskers]	-0.023	0.083	-0.281	0.779	-0.186	0.139
Group Var	0.003	0.021				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Torsión: Los residu os parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_Total (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_Total
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.2013
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-52.3818
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	4.920	0.151	32.525	0.000	4.624	5.217
Tipo[T.Whiskers]	-0.181	0.103	-1.762	0.078	-0.383	0.020
Group Var	0.071	0.151				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_Total: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_X (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_X
No. Observations:	78	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.1430
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-41.9019
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.5		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.673	0.186	14.394	0.000	2.309	3.037
Tipo[T.Whiskers]	-0.083	0.086	-0.974	0.330	-0.251	0.084
Group Var	0.123	0.289				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_X: Los residuos NO par ecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Y (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_Y
No. Observations:	78	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0993
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-27.2911
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.5		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.698	0.122	22.086	0.000	2.459	2.938
Tipo[T.Whiskers]	-0.057	0.071	-0.801	0.423	-0.197	0.083
Group Var	0.049	0.145				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_Y: Los residuos NO par ecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Z (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_Z
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0791
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-16.0374
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.897	0.058	49.698	0.000	2.783	3.012
Tipo[T.Whiskers]	-0.030	0.065	-0.458	0.647	-0.156	0.097
Group Var	0.005	0.029				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_Z: Los residuos parece n normales.

Modelo lineal mixto para Volumen (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Volumen
No. Observations:	76	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.5222
Min. group size:	18	Log-Likelihood:	-88.1884
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	19.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	8.267	0.286	28.863	0.000	7.706	8.829
Tipo[T.Whiskers]	-0.191	0.166	-1.149	0.251	-0.516	0.135
Group Var	0.274	0.349				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Volumen: Los residuos NO parecen n ormales.

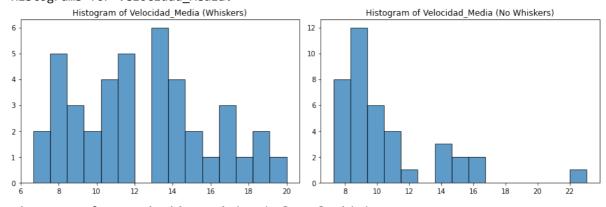
Análisis con pedicelo Flexible

```
In [15]: # Data estables, numéro de vuelo pares
data_flexible = data[data['No._Vuelo'].astype(int) % 2 == 0]

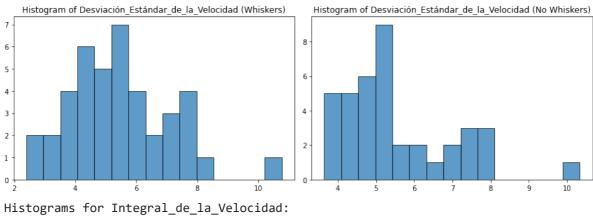
# Separate data based on "Tipo" (whiskers or no whiskers)
whiskers_data = data_flexible[data_flexible['Tipo'] == 'Whiskers']
no_whiskers_data = data_flexible[data_flexible['Tipo'] == 'No whiskers']

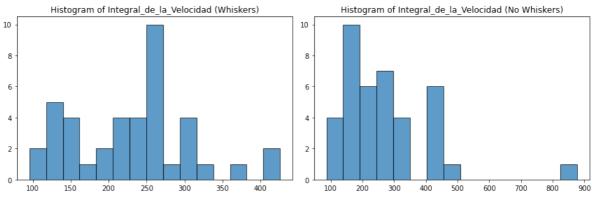
for metric in metrics:
    hist_plots(whiskers_data, no_whiskers_data, metric)
```

Histograms for Velocidad_Media:

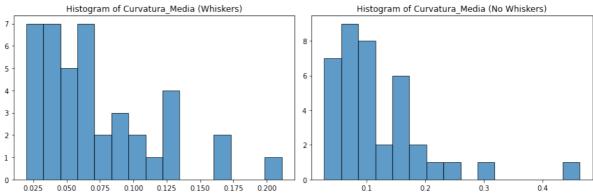


Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Velocidad:

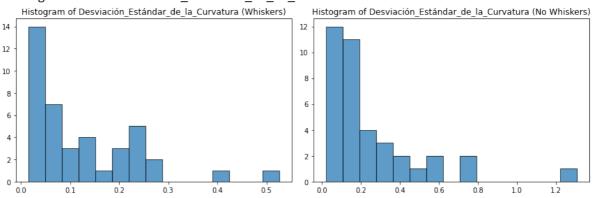




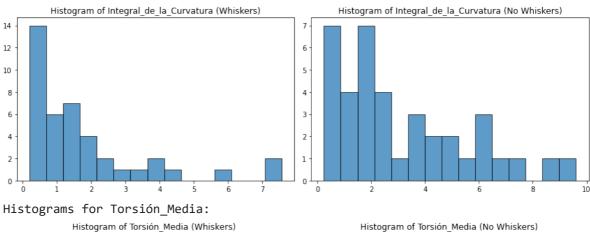
Histograms for Curvatura_Media:

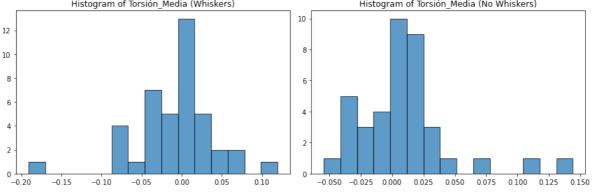


Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Curvatura:

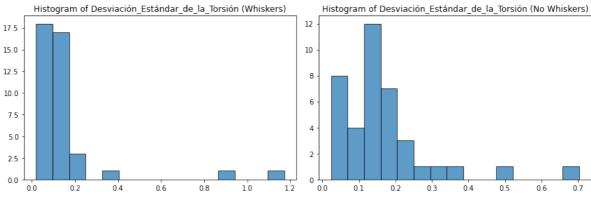


Histograms for Integral_de_la_Curvatura:

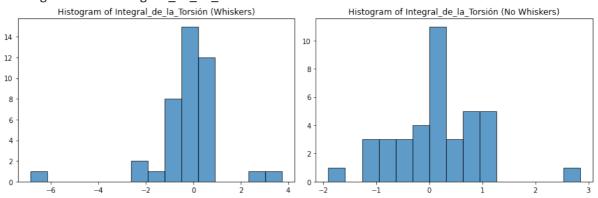




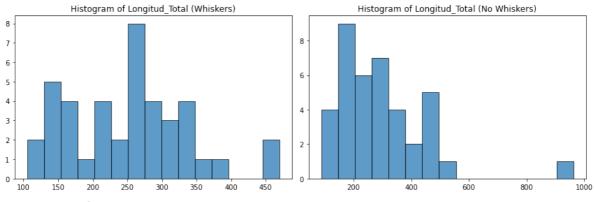
Histograms for Desviación_Estándar_de_la_Torsión:



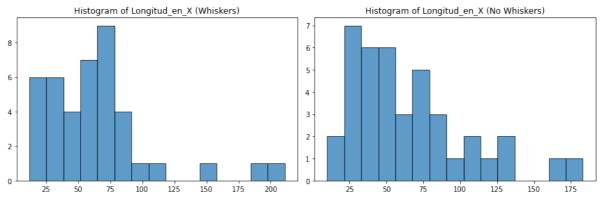
Histograms for Integral_de_la_Torsión:



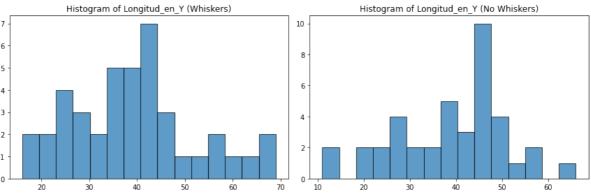
Histograms for Longitud_Total:



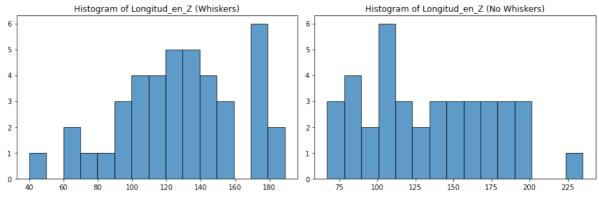
Histograms for Longitud_en_X:



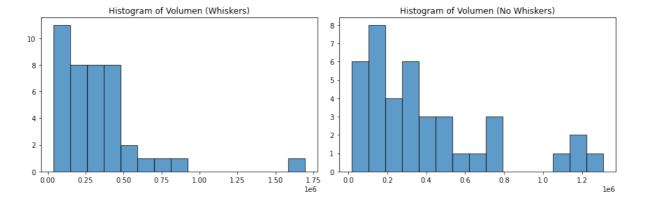
Histograms for Longitud_en_Y:



Histograms for Longitud_en_Z:



Histograms for Volumen:



Sin transformación logarítmica

```
In [16]:
        for metric in metrics:
              print(f"=======
              print(f"Modelo lineal mixto para {metric}:\n")
              # Limpiar datos: eliminar filas con valores nulos
              cleaned_data = data_flexible.dropna(subset=[metric, "Tipo"])
              # Ajustar el modelo lineal mixto con la métrica transformada
              model = smf.mixedlm(f"{metric} ~ Tipo", cleaned_data, groups=cleaned_data["Indi
              result = model.fit()
              # Mostrar el resumen del modelo
              display(result.summary())
              # Si es significativo, coloco una estrella
              if result.pvalues[1] < 0.05:</pre>
                  print(f"======")
                  print("El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)")</pre>
                  print(f"=====\n")
              # Obtener residuos y valores ajustados
                  residuos = cleaned_data[metric] - result.fittedvalues
                  # Revisar los residuos
                  print("Revisión de residuos:")
                  # Prueba de normalidad de Shapiro-Wilk
                  stat, p = shapiro(residuos)
                  if p > 0.05:
                      print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de {metric}: Los residuos
                      print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de {metric}: Los residuos
              except:
                  print("Error al calcular residuos\n\n")
```

Modelo lineal mixto para Velocidad_Media:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Velocidad_Media
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	9.7541
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-206.0630
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	10.494	0.976	10.747	0.000	8.580	12.408
Tipo[T.Whiskers]	1.957	0.699	2.799	0.005	0.587	3.328
Group Var	2.813	0.880				

=======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Velocidad_Media: Los residuos NO parec en normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Velocidad:

 Model:
 MixedLM
 Dependent Variable:
 Desviación_Estándar_de_la_Velocidad

 No. Observations:
 80
 Method:
 REML

 No. Groups:
 4
 Scale:
 2.5441

Min. group size: 20 Log-Likelihood: -150.9914

Max. group size: 20 Converged: No

Mean group size: 20.0

	Coef.	Std.Err.	Z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	5.535	0.265	20.847	0.000	5.014	6.055
Tipo[T.Whiskers]	-0.111	0.360	-0.308	0.758	-0.815	0.594
Group Var	0.019	0.298				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Desviación_Estándar_de_la_Velocidad: L os residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Velocidad:

ad	Integral_de_la_Velocid	Dependent Variable:	MixedLM	Model:
ML	REN	Method:	80	No. Observations:
58	13319.98	Scale:	4	No. Groups:
81	-484.76	Log-Likelihood:	20	Min. group size:
No	1	Converged:	20	Max. group size:
			20.0	Mean group size:

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	269.336	18.537	14.530	0.000	233.004	305.667
Tipo[T.Whiskers]	-36.306	25.816	-1.406	0.160	-86.904	14.291
Group Var	8.269	4.601				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Integral_de_la_Velocidad: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Curvatura_Media:

Curvatura_Media	Dependent Variable:	MixedLM	Model:
REML	Method:	79	No. Observations:
0.0040	Scale:	4	No. Groups:
97.6599	Log-Likelihood:	19	Min. group size:
Yes	Converged:	20	Max. group size:
		19.8	Mean group size:

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.119	0.015	7.845	0.000	0.089	0.148
Tipo[T.Whiskers]	-0.047	0.014	-3.300	0.001	-0.075	-0.019
Group Var	0.000	0.009				

=======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Curvatura_Media: Los residuos NO parec en normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Curvatura:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Desviación_Estándar_de_la_Curvatura
No. Observations:	79	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0362
Min. group size:	19	Log-Likelihood:	13.2819
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	19.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.251	0.043	5.882	0.000	0.168	0.335
Tipo[T.Whiskers]	-0.123	0.043	-2.881	0.004	-0.207	-0.039
Group Var	0.003	0.023				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Desviación_Estándar_de_la_Curvatura: L os residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Curvatura:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Integral_de_la_Curvatura
No. Observations:	79	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	3.7730
Min. group size:	19	Log-Likelihood:	-166.9142
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	19.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	3.154	0.611	5.166	0.000	1.957	4.351
Tipo[T.Whiskers]	-1.428	0.438	-3.261	0.001	-2.285	-0.570
Group Var	1.094	0.552				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05) =======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Integral_de_la_Curvatura: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Torsión_Media:

Torsión_Media	Dependent Variable:	MixedLM	Model:
REML	Method:	80	No. Observations:
0.0020	Scale:	4	No. Groups:
inf	Log-Likelihood:	20	Min. group size:
Yes	Converged:	20	Max. group size:
		20.0	Mean group size:

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.000	472075.823	-0.000	1.000	-925251.612	925251.612
Tipo[T.Whiskers]	-0.016	0.010	-1.606	0.108	-0.036	0.004
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Torsión:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Desviación_Estándar_de_la_Torsión
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0298
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	21.3001
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.165	0.037	4.502	0.000	0.093	0.236
Tipo[T.Whiskers]	-0.011	0.039	-0.280	0.779	-0.086	0.065
Group Var	0.002	0.018				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Desviación_Estándar_de_la_Torsión: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Torsión:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Integral_de_la_lorsion
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	1.4474
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.000	12765887.742	-0.000	1.000	-25020680.206	25020680.206
Tipo[T.Whiskers]	-0.338	0.269	-1.255	0.210	-0.866	0.190
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Modelo lineal mixto para Longitud_Total:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_Total
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	16153.7271
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-492.5057
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	294.870	21.174	13.926	0.000	253.371	336.369
Tipo[T.Whiskers]	-40.954	28.434	-1.440	0.150	-96.684	14.775
Group Var	136.174	6.184				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_Total: Los residuos NO parece n normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_X:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_X
No. Observations:	81	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	1433.3030
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-405.1706
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	20.2		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	65.325	10.001	6.532	0.000	45.723	84.927
Tipo[T.Whiskers]	-0.475	8.415	-0.056	0.955	-16.968	16.019
Group Var	256.777	7.222				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_X: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Y:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_Y
No. Observations:	81	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	121.9397
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-308.8642
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	20.2		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	38.825	3.923	9.898	0.000	31.137	46.513
Tipo[T.Whiskers]	0.553	2.455	0.225	0.822	-4.258	5.364
Group Var	49.351	4.178				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_Y: Los residuos parecen no rmales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Z:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Longitud_en_Z
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	1081.1459
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-390.4247
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	135.318	12.832	10.546	0.000	110.168	160.467
Tipo[T.Whiskers]	-8.132	7.361	-1.105	0.269	-22.560	6.296
Group Var	547.624	15.237				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Longitud_en_Z: Los residuos parecen no rmales.

Modelo lineal mixto para Volumen:

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	Volumen
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	93076572784.5022
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-1100.7616
Max. group size:	20	Converged:	No
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	389309.687	64458.847	6.040	0.000	262972.668	515646.706
Tipo[T.Whiskers]	-56927.975	68282.929	-0.834	0.404	-190760.057	76904.108
Group Var	7067342698.947	29407.807				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de Volumen: Los residuos NO parecen norma les.

Con transformación logarítmica

```
# Manejar valores negativos: calcular constante de desplazamiento
min_value = cleaned_data[metric].min()
shift_constant = abs(min_value) + 1 if min_value < 0 else 0</pre>
# Aplicar transformación logarítmica con desplazamiento
cleaned_data[f"log_{metric}"] = np.log(cleaned_data[metric] + shift_constant)
# Crear un identificador único para la combinación de 'Individuo' y 'No. Vuelo'
cleaned_data["Grupo"] = cleaned_data["Individuo"].astype(str) + "_" + cleaned_c
# Ajustar el modelo lineal mixto con la métrica transformada
model = smf.mixedlm(f"log_{metric} ~ Tipo", cleaned_data, groups=cleaned_data['
result = model.fit()
# Mostrar el resumen del modelo
display(result.summary())
# Si es significativo, coloco una estrella
if result.pvalues[1] < 0.05:</pre>
    print(f"======")
    print("El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)")</pre>
    print(f"======\n")
# Obtener residuos y valores ajustados
try:
    residuos = cleaned_data[metric] - result.fittedvalues
    # Revisar los residuos
    print("Revisión de residuos:")
    # Prueba de normalidad de Shapiro-Wilk
    stat, p = shapiro(residuos)
    if p > 0.05:
        print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_{metric}: Los r
    else:
        print(f"Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_{metric}: Los r
except:
    print("Error al calcular residuos\n\n")
```

Modelo lineal mixto para Velocidad_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Velocidad_Media
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0652
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-10.7924
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.313	0.081	28.604	0.000	2.155	2.472
Tipo[T.Whiskers]	0.166	0.057	2.908	0.004	0.054	0.278
Group Var	0.019	0.074				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

=======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Velocidad_Media: Los residuos NO p arecen normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Velocidad (con transformación l ogarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Velocidad
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0811
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.000	3021621.392	-0.000	1.000	-5922269.103	5922269.103
Tipo[T.Whiskers]	-0.036	0.064	-0.569	0.569	-0.161	0.089
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Velocidad (con transformación logarítmic a):

	Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Velocidad
No. Obser	vations:	80	Method:	REML
No.	Groups:	4	Scale:	0.1599
Min. gro	up size:	20	Log-Likelihood:	-44.5691
Max. gro	up size:	20	Converged:	Yes
Mean gro	up size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	Z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	5.484	0.091	60.175	0.000	5.306	5.663
Tipo[T.Whiskers]	-0.094	0.090	-1.045	0.296	-0.269	0.082
Group Var	0.017	0.052				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Velocidad: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Curvatura_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Curvatura_Media
No. Observations:	79	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.3672
Min. group size:	19	Log-Likelihood:	-75.6352
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	19.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-2.329	0.126	-18.490	0.000	-2.576	-2.082
Tipo[T.Whiskers]	-0.492	0.137	-3.605	0.000	-0.760	-0.225
Group Var	0.025	0.060				

======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

=======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Curvatura_Media: Los residuos NO p arecen normales.

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Curvatura (con transformación l ogarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Curvatura
No. Observations:	79	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.8345
Min. group size:	19	Log-Likelihood:	-107.1169
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	19.8		

	Coef.	Std.Err.	Z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-1.796	0.185	-9.719	0.000	-2.158	-1.434
Tipo[T.Whiskers]	-0.655	0.206	-3.184	0.001	-1.059	-0.252
Group Var	0.049	0.083				

=======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

=======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Desviación_Estándar_de_la_Curvatur a: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Curvatura (con transformación logarítmic a):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Curvatura
No. Observations:	79	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.7217
Min. group size:	19	Log-Likelihood:	-103.6105
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	19.8		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	0.795	0.298	2.667	0.008	0.211	1.379
Tipo[T.Whiskers]	-0.724	0.191	-3.779	0.000	-1.099	-0.348
Group Var	0.279	0.311				

=======

El efecto de 'Tipo' es significativo (p < 0.05)

=======

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Curvatura: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Torsión_Media (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_lorsion_Media
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0014
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	inf
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-0.000	399593.665	-0.000	1.000	-783189.192	783189.192
Tipo[T.Whiskers]	-0.014	0.008	-1.647	0.100	-0.030	0.003
Group Var	0.000					

Error al calcular residuos

Modelo lineal mixto para Desviación_Estándar_de_la_Torsión (con transformación log arítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Desviación_Estándar_de_la_Torsión
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.5306
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-92.5315
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	-2.059	0.229	-9.004	0.000	-2.507	-1.610
Tipo[T.Whiskers]	-0.240	0.163	-1.472	0.141	-0.560	0.080
Group Var	0.155	0.207				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Desviación_Estándar_de_la_Torsión: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Integral_de_la_Torsión (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Integral_de_la_Torsión
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0657
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-8.3740
Max. group size:	20	Converged:	No
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	2.073	0.043	48.665	0.000	1.989	2.156
Tipo[T.Whiskers]	-0.074	0.057	-1.288	0.198	-0.186	0.039
Group Var	0.001	0.066				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Integral_de_la_Torsión: Los residu os NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_Total (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_Total
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.1642
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-45.7529
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	5.573	0.096	58.151	0.000	5.385	5.761
Tipo[T.Whiskers]	-0.099	0.091	-1.096	0.273	-0.277	0.078
Group Var	0.020	0.058				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_Total: Los residuos NO parecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_X (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_X
No. Observations:	81	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.3135
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-72.6550
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	20.2		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	4.006	0.164	24.360	0.000	3.684	4.329
Tipo[T.Whiskers]	-0.011	0.124	-0.092	0.927	-0.255	0.232
Group Var	0.077	0.138				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_X: Los residuos NO par ecen normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Y (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_Y
No. Observations:	81	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.1064
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-30.5245
Max. group size:	21	Converged:	Yes
Mean group size:	20.2		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	3.596	0.113	31.962	0.000	3.376	3.817
Tipo[T.Whiskers]	0.021	0.073	0.286	0.775	-0.121	0.163
Group Var	0.040	0.116				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_Y: Los residuos parece n normales.

Modelo lineal mixto para Longitud_en_Z (con transformación logarítmica):

Model:	MixedLM	Dependent Variable:	log_Longitud_en_Z
No. Observations:	80	Method:	REML
No. Groups:	4	Scale:	0.0748
Min. group size:	20	Log-Likelihood:	-16.8604
Max. group size:	20	Converged:	Yes
Mean group size:	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	4.859	0.107	45.572	0.000	4.650	5.068
Tipo[T.Whiskers]	-0.058	0.061	-0.949	0.343	-0.178	0.062
Group Var	0.038	0.126				

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Longitud_en_Z: Los residuos parece n normales.

Modelo lineal mixto para Volumen (con transformación logarítmica):

Mode	l: MixedLM	Dependent Variable:	log_Volumen
No. Observation:	s: 80	Method:	REML
No. Group	s: 4	Scale:	0.6325
Min. group size	e: 20	Log-Likelihood:	-99.7478
Max. group size	e: 20	Converged:	Yes
Mean group size	20.0		

	Coef.	Std.Err.	z	P> z	[0.025	0.975]
Intercept	12.473	0.278	44.893	0.000	11.929	13.018
Tipo[T.Whiskers]	-0.061	0.178	-0.343	0.732	-0.410	0.288
Group Var	0.244	0.288				

Revisión de residuos:

Prueba de Shapiro-Wilk para los residuos de log_Volumen: Los residuos NO parecen n ormales.