ANEXO: PRODUCTO 10

Proyecciones de las demandas de alojamiento y Pasadía

Este documento presenta los resultados de las proyecciones para diversas Cajas de Compensación Familiar, específicamente en los servicios de alojamiento y pasadía. El análisis se efectuó utilizando datos desde enero de 2017 hasta diciembre de 2022.

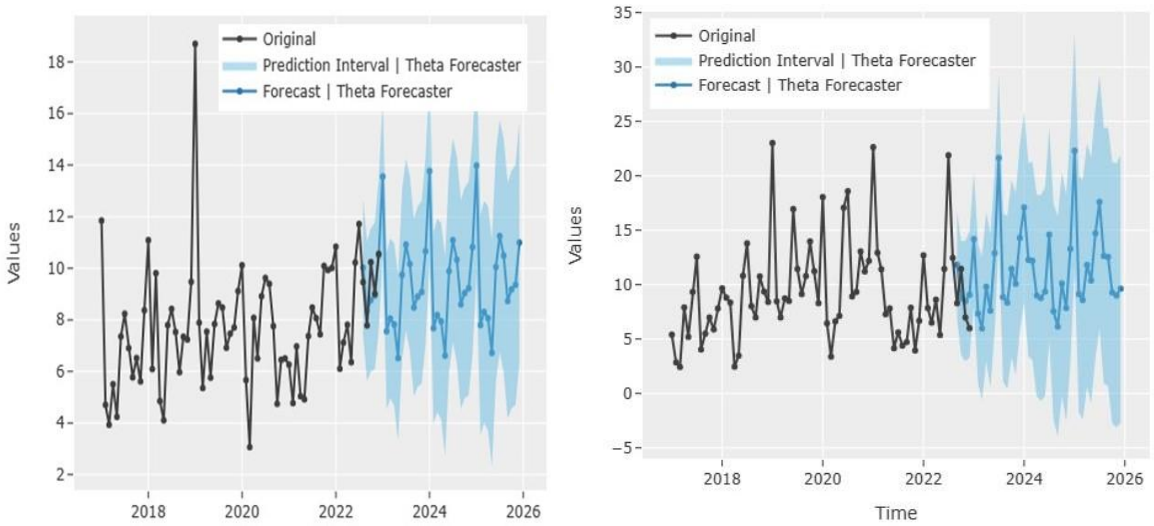
Para las proyecciones, se asumió un escenario sin pandemia cuando los datos lo permitían. Esto implicó utilizar información desde enero de 2017 hasta el momento en que los datos eran incompletos o inconsistentes con el período prepandémico. Las técnicas de proyección empleadas son modelos de aprendizaje automático (Machine Learning), descritos detalladamente en el documento principal del producto 10.

Tras entrenar y ajustar los diferentes modelos de aprendizaje automático, usando técnicas de preprocesamiento y validación apropiadas, procedemos a exponer los resultados. Se presentan las gráficas que comparan los datos originales con las proyecciones hasta el año 2025. Se debe aclarar que algunas series de las CCF muestran un comportamiento esencialmente aleatorio y no sigue un patrón predecible. De tal manera, que los modelos seleccionados basan su predicción en la tendencia de la media. Además, para algunas series fue necesario aplicar transformaciones mediante técnicas de Box-Cox para lograr una adecuada proyección.

1. Compensar

Gráfico 1. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Alojamiento Compensar (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

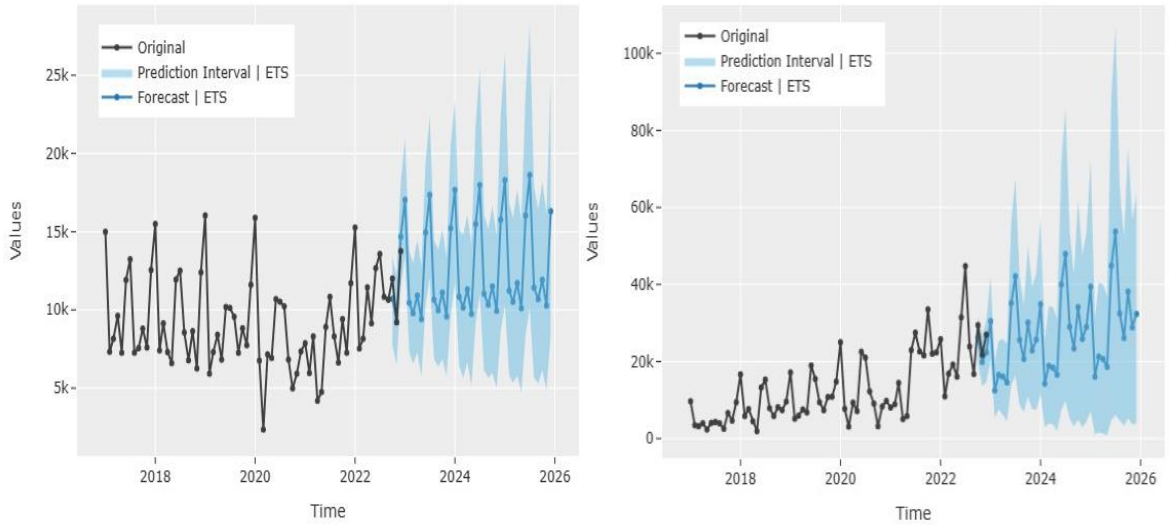


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

2. Colsubsidio

Gráfico 2. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Alojamiento Colsubsidio (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

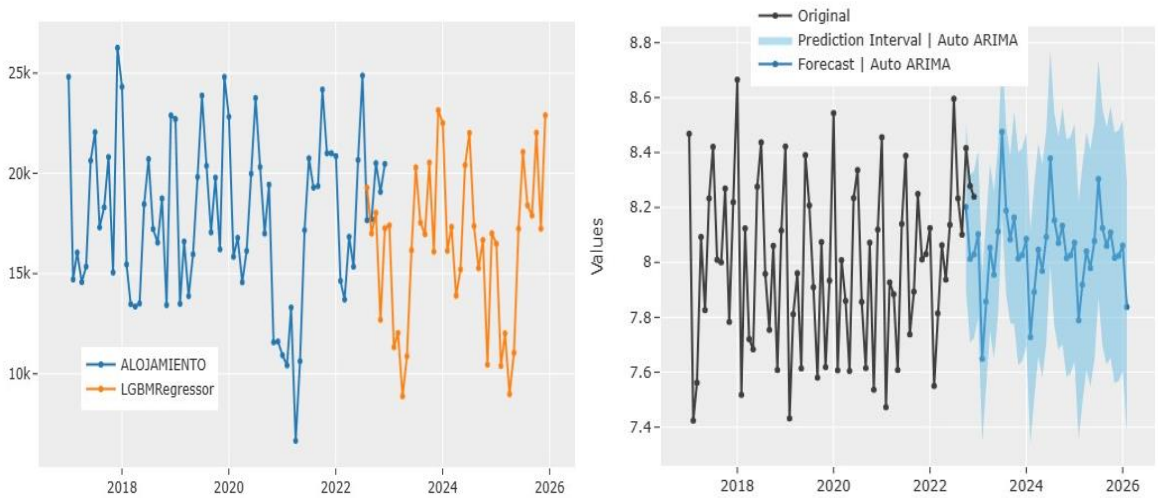


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

3. Cafam

Gráfico 3. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Cafam (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

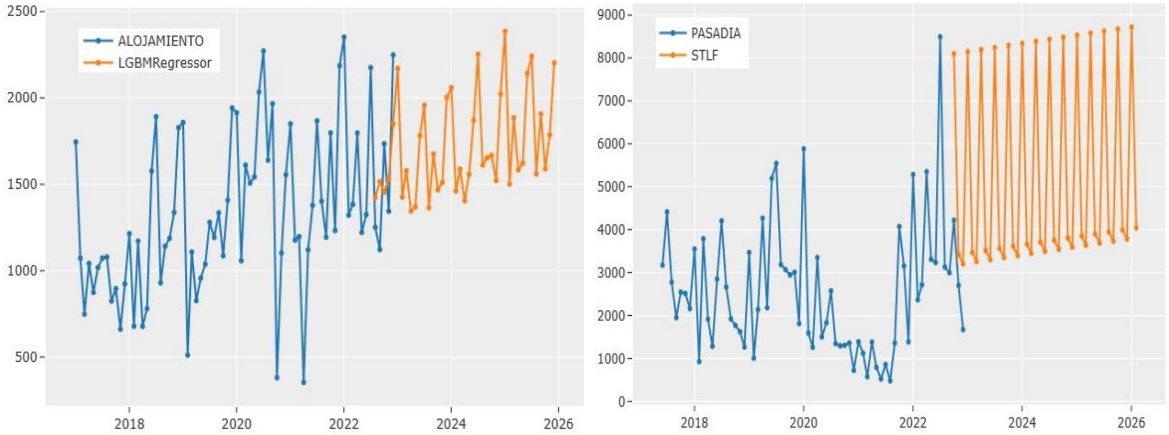


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

4. Comfamiliar Atlántico

Gráfico 4. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfamiliar Atlántico (2017-2025)

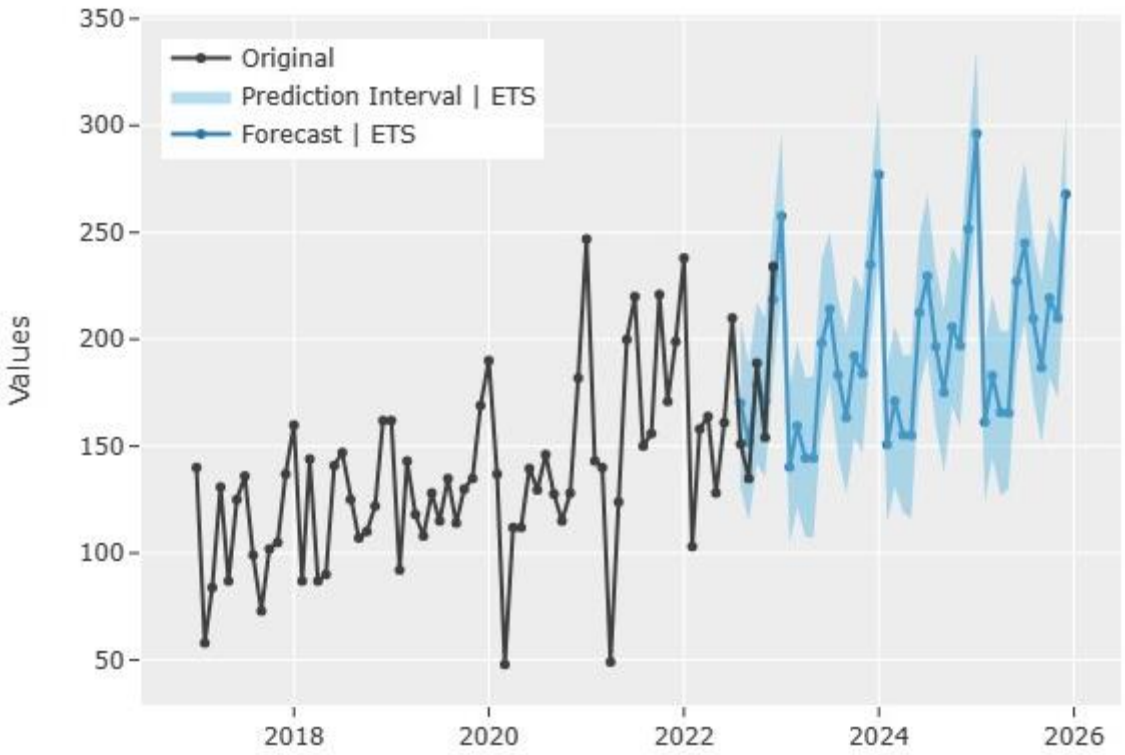
(a) Alojamiento (b) Pasadía



Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

5. Combarranquilla

Gráfico 5. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Combarranquilla (2017-2025)

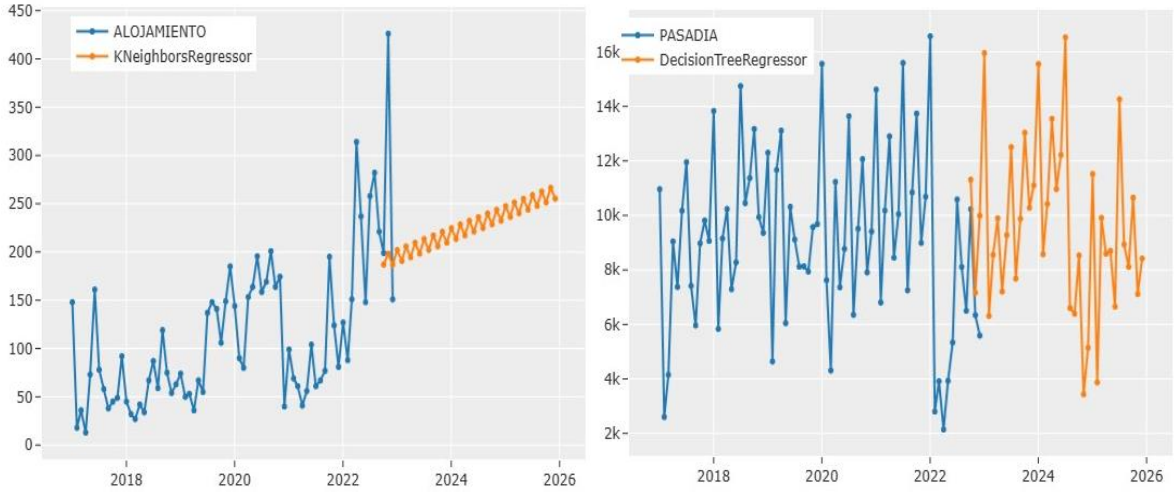


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023
Nota: Esta CCF no tiene datos sobre Pasadía

6. Comfacor

Gráfico 6. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfacor (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

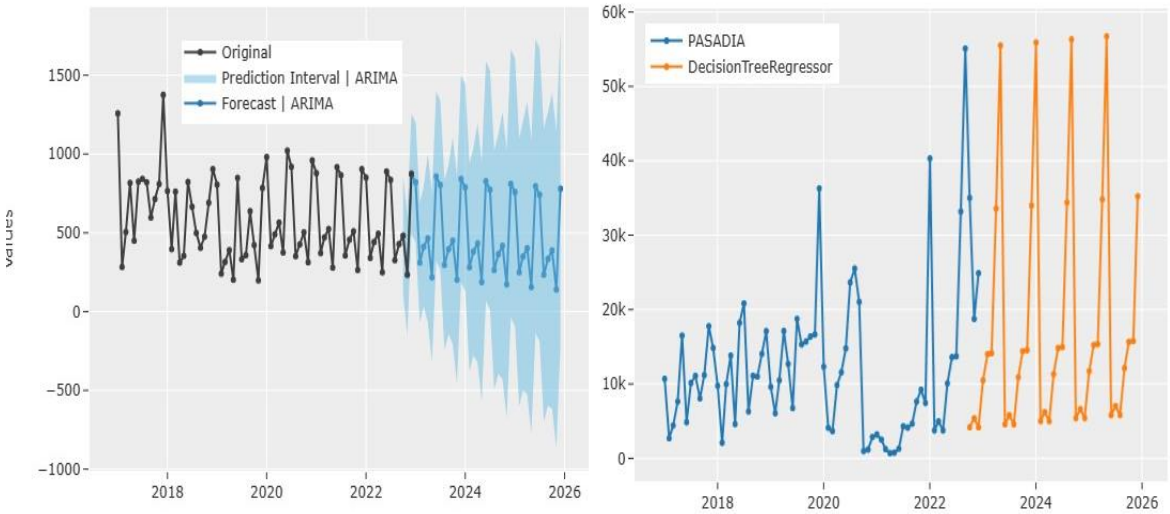


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

7. Comfasucre

Gráfico 7. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfasucre (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

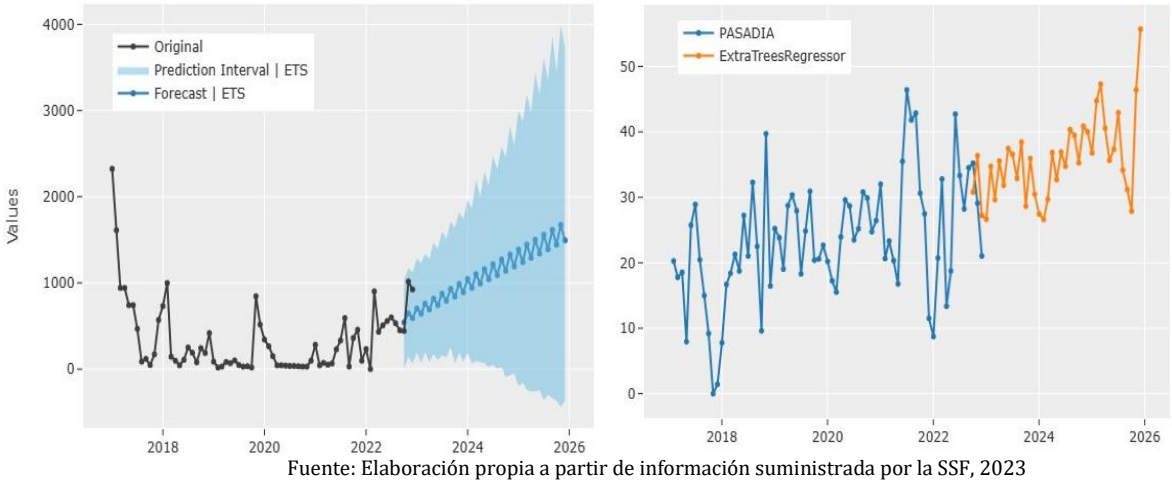


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

8. Cajamag

Gráfico 8. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Cajamag (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía



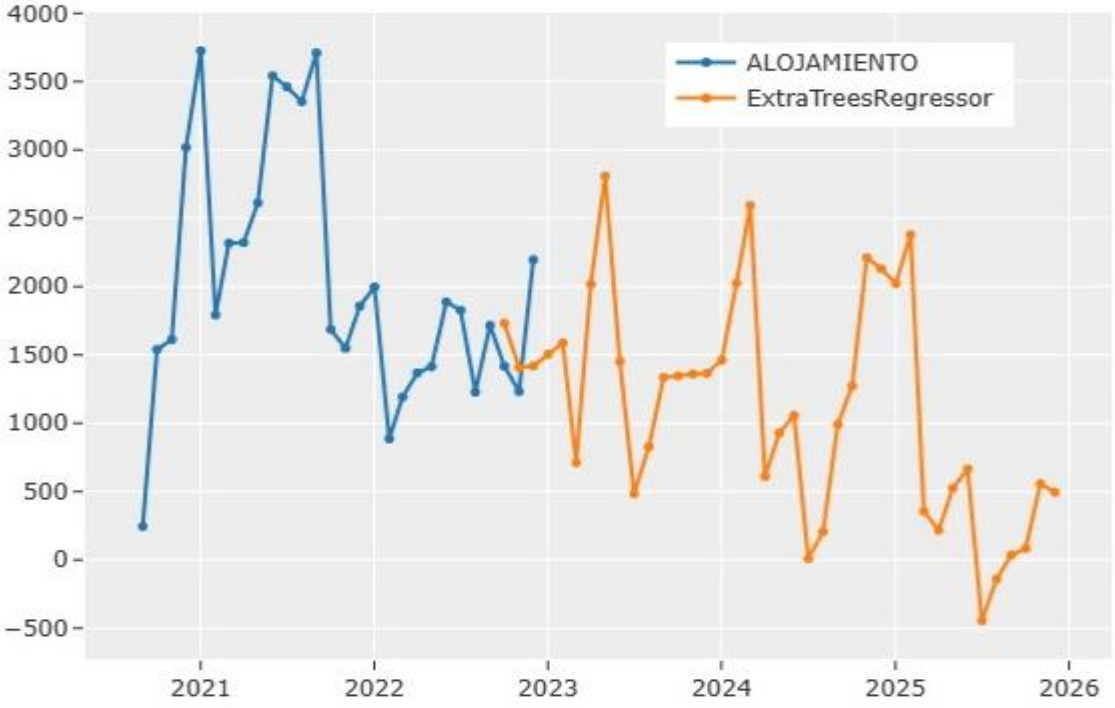
Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

Nota: Cabe destacar que la serie de datos relacionada con el alojamiento es esencialmente aleatoria y no sigue un patrón predecible. Por esta razón, el modelo más efectivo para este caso basa su predicción en la tendencia de la media. Respecto a la serie de datos de pasadía, fue necesario aplicar transformaciones mediante técnicas de Box-Cox para lograr una adecuada proyección. Esta transformación es la que se muestra en el apartado (b).

9. Comfenalco Cartagena

Gráfico 9. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfenalco Cartagena (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía



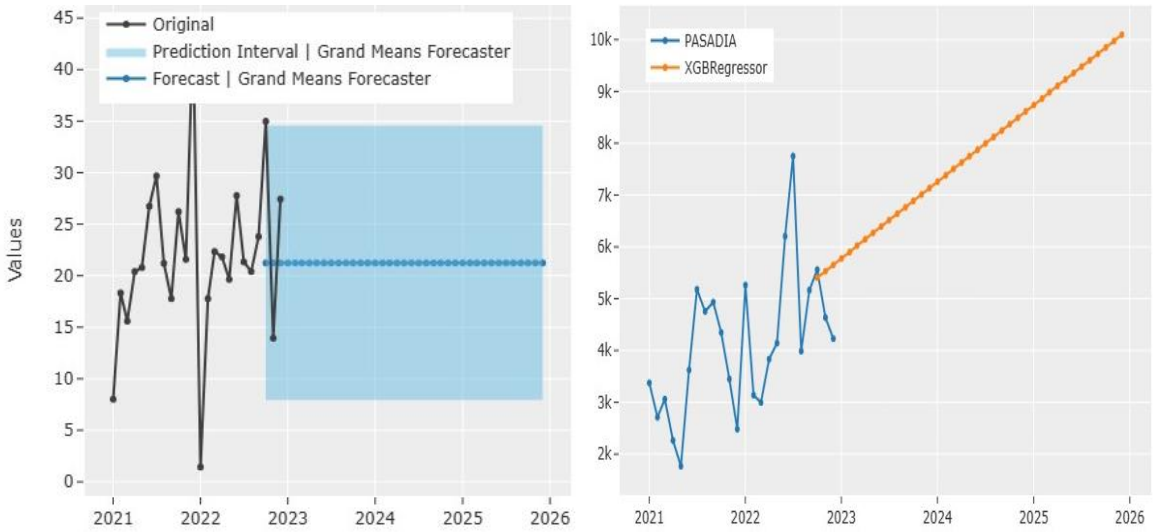
Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

Nota: Cabe destacar que la serie de datos relacionada con el alojamiento es esencialmente aleatoria y no sigue un patrón predecible. Por esta razón, el modelo más efectivo para este caso basa su predicción en la tendencia de la media. Respecto a la serie de datos de pasadía, solo existen datos hasta enero de 2019, con lo cual no fue posible hacer la proyección de la serie.

10. Comfamiliar Cartagena

Gráfico 10. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfamiliar Cartagena (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía



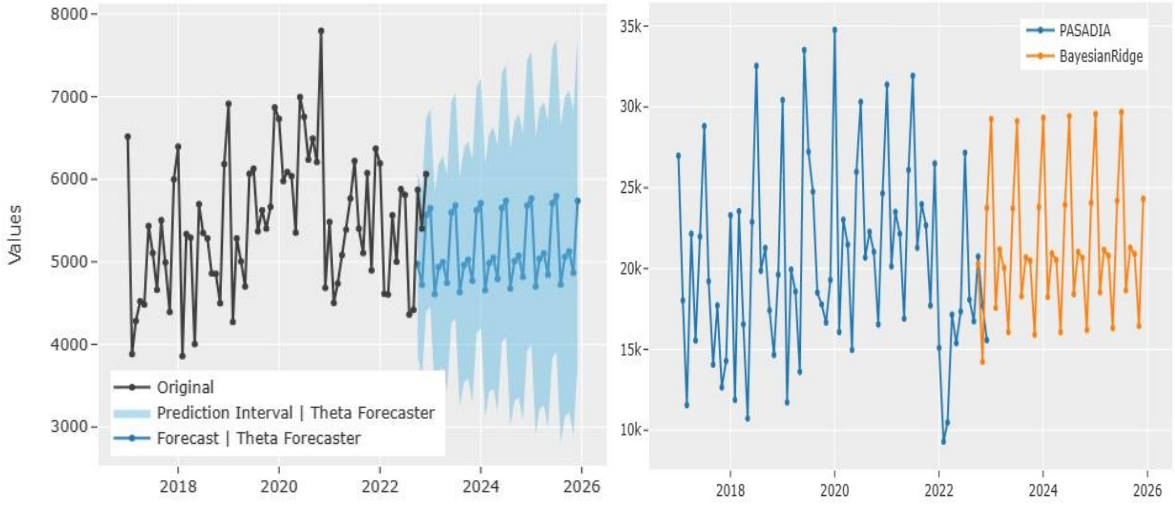
Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

Nota: Las series de datos de alojamiento y pasadía son incompletas y demasiado cortas para realizar proyecciones confiables, ya que solo se disponen de datos desde enero de 2021. Además, estos no muestran un patrón definido, lo que resulta en proyecciones de baja calidad. En situaciones como esta, el modelo adopta un enfoque conservador, proyectando la media de la tendencia existente. Por ello, se observarán proyecciones lineales en los resultados. Además, en el caso de la serie de alojamiento se aplicaron transformaciones mediante técnicas de Box-Cox para lograr una mejor proyección

11. Comfacaldas

Gráfico 11. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfacaldas (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

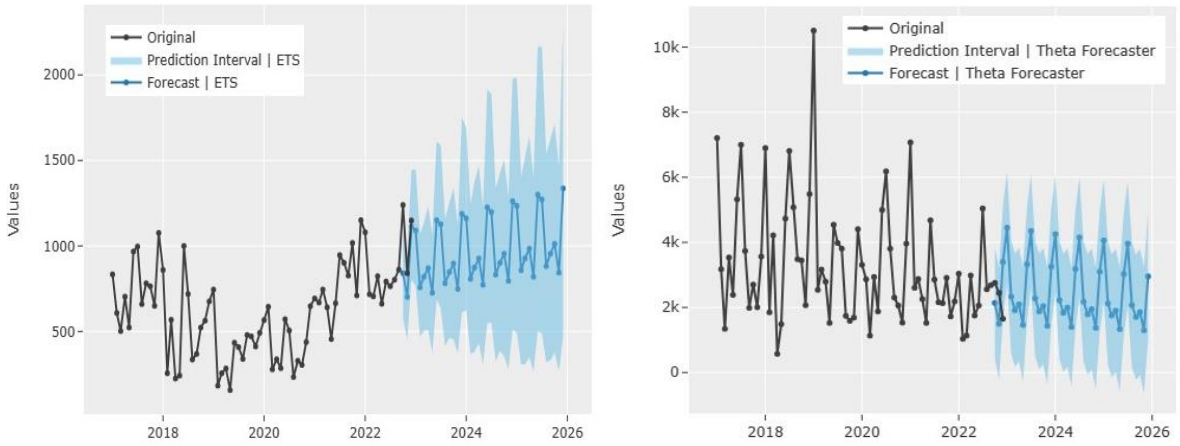


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

12. Comfenalco Quindío

Gráfico 12. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfenalco Quindío (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía

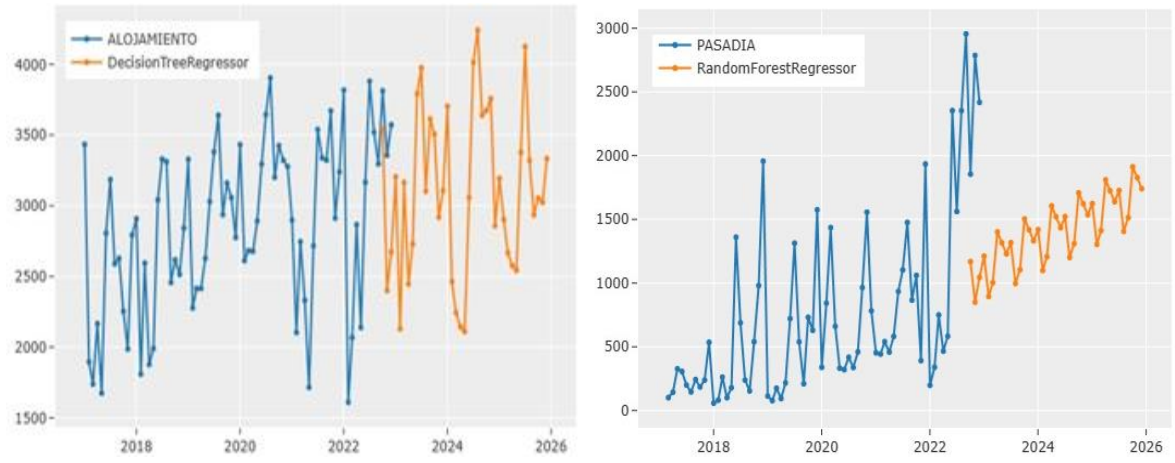


Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

13. Comfamiliar Risaralda

Gráfico 13. Proyecciones 'Fuera de Muestra' para la Demanda de Comfamiliar Risaralda (2017-2025)

(a) Alojamiento (b) Pasadía



Fuente: Elaboración propia a partir de información suministrada por la SSF, 2023

Nota: Las series de datos de pasadía no muestran un patrón definido, lo que resulta en proyecciones de baja calidad. En situaciones como esta, el modelo adopta un enfoque conservador, proyectando la media de la tendencia existente.