

# **PROJETO FINAL**

Tiago Silva



#### Projeto Final Big Data



#### Descrição dos Dados Utilizados

Fonte: 'Air\_Traffic\_Passenger\_Statistics.csv'.

Principais variáveis: Contagem de passageiros, companhia aérea, terminal, região geográfica.

Processo de limpeza dos dados: Remoção de duplicados e inconsistências.





## Média de Passageiros por Voo

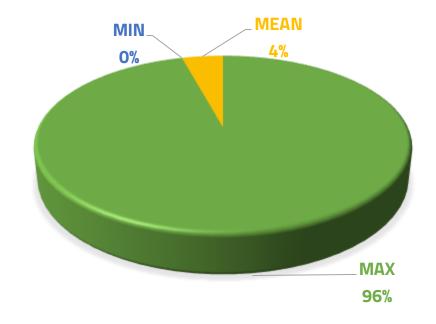
**Valor mínimo:** 1 passageiro.

Valor máximo: 659.837 passageiros.

**Média:** 29.240 passageiros por registo.

Há 77 companhias aéreas distintas

# MINIMUM, MAXIMUM AND MEAN PASSENGER PER FLIGHT





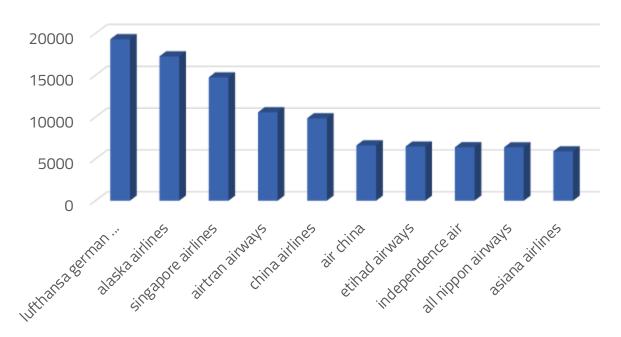


#### Companhias Aéreas em Destaque

**Destaque:** Air China (259 registos), Air Berlin (12 registos).

**Comparação de médias:** Alaska Airlines e Singapore Airlines (>14.000 passageiros) vs Belair Airlines (<500 passageiros).

Top 10 Airlines by Average Passenger Count

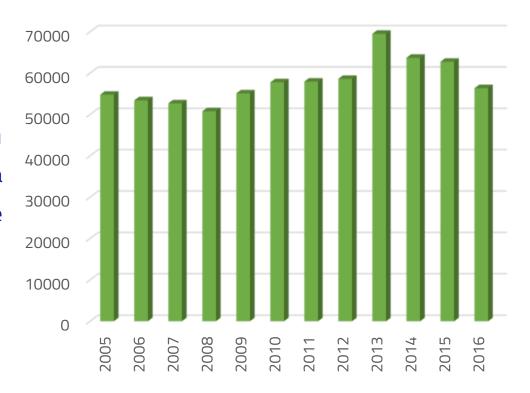






#### Média de Passageiros por Ano

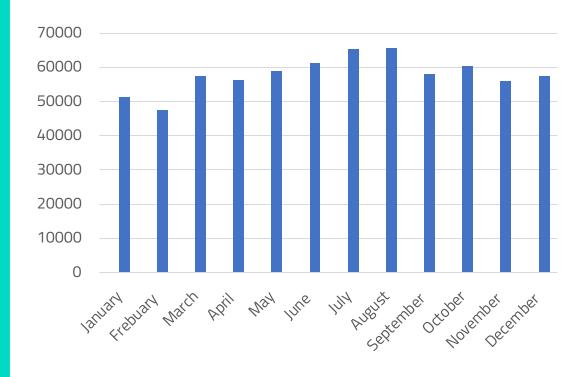
Este gráfico ajuda a identificar tendências no aumento ou diminuição do trafego aéreo, refletindo mudanças na procura, na expansão de rotas, ou até eventos externos que possam ter afetado o transporte aéreo.







#### Média de Passageiros por Mês



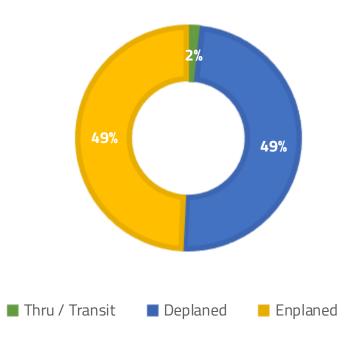
Os meses com maior movimentação podem corresponder a períodos de ferias ou eventos especiais, enquanto os meses de menor movimento podem refletir a baixa temporada.





#### Média de Passageiros por Tipo de Atividade

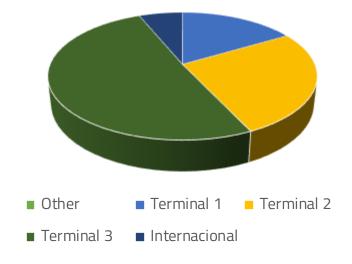
Aqui, observa-se como cada uma dessas operações se distribui no aeroporto, com maior número de passageiros associados aos embarques e desembarques, em relação ao trânsito.







#### Média de Passageiros por Terminal



Verifica-se que alguns terminais são significativamente mais movimentados do que outros, sugerindo que podem estar associados a operações de maior escala, como voos internacionais ou domésticos de alta procura.





# Principais Correlações Entre Variáveis

Passenger Count vs Adjusted Passenger Count: Correlação quase perfeita (0.999941).

Terminal vs Passenger Count: Correlação moderada (0.433).

GEO Summary vs Passenger Count: Correlação de 0.395.

|                                     | Passenger Count | Adjusted Passenger Count | Year      | Operating Airline_Indexed | Published Airline_Indexed | GEO Summary_Indexed | GEO Region_Indexed | / Type Code_Ir | Price Category Code_Indexed | Terminal_Indexed | Boarding Area_Indexed | Adjusted Activity Type Code_Indexed | Month_Indexed |
|-------------------------------------|-----------------|--------------------------|-----------|---------------------------|---------------------------|---------------------|--------------------|----------------|-----------------------------|------------------|-----------------------|-------------------------------------|---------------|
| Passenger Count                     | 1               | 0,999941                 | 0,060069  | -0,285452                 | -0,273216                 | 0,395743            | -0,299917          | -0,071423      | 0,065047                    | 0,433388         | 0,344823              | -0,071423                           | -0,010581     |
| Adjusted Passenger Count            | 0,999941        | 1                        | 0,059096  | -0,286992                 | -0,274674                 | 0,396856            | -0,300785          | -0,067804      | 0,064661                    | 0,434731         | 0,345585              | -0,067804                           | -0,010639     |
| Year                                | 0,060069        | 0,059096                 | 1         | 0,009516                  | 0,038925                  | -0,066046           | 0,071299           | -0,052364      | 0,005683                    | -0,049672        | -0,064264             | -0,052364                           | 0,080207      |
| Operating Airline_Indexed           | -0,285452       | -0,286992                | 0,009516  | 1                         | 0,867346                  | -0,069229           | 0,063805           | -0,125313      | 0,063006                    | -0,263487        | -0,25222              | -0,125313                           | -0,022386     |
| Published Airline_Indexed           | -0,273216       | -0,274674                | 0,038925  | 0,867346                  | 1                         | -0,212183           | 0,160969           | -0,116691      | 0,127752                    | -0,385844        | -0,397987             | -0,116691                           | -0,022964     |
| GEO Summary_Indexed                 | 0,395743        | 0,396856                 | -0,066046 | -0,069229                 | -0,212183                 | 1                   | -0,691626          | 0,02676        | 0,411498                    | 0,559994         | 0,583929              | 0,02676                             | -0,001066     |
| GEO Region_Indexed                  | -0,299917       | -0,300785                | 0,071299  | 0,063805                  | 0,160969                  | -0,691626           | 1                  | 0,002738       | -0,260386                   | -0,337081        | -0,358086             | 0,002738                            | 0,003383      |
| Activity Type Code_Indexed          | -0,071423       | -0,067804                | -0,052364 | -0,125313                 | -0,116691                 | 0,02676             | 0,002738           | 1              | -0,001004                   | 0,080175         | 0,072956              | 1                                   | -0,000626     |
| Price Category Code_Indexed         | 0,065047        | 0,064661                 | 0,005683  | 0,063006                  | 0,127752                  | 0,411498            | -0,260386          | -0,001004      | 1                           | 0,13971          | 0,102428              | -0,001004                           | -0,005466     |
| Terminal_Indexed                    | 0,433388        | 0,434731                 | -0,049672 | -0,263487                 | -0,385844                 | 0,559994            | -0,337081          | 0,080175       | 0,13971                     | 1                | 0,892224              | 0,080175                            | 0,001095      |
| Boarding Area_Indexed               | 0,344823        | 0,345585                 | -0,064264 | -0,25222                  | -0,397987                 | 0,583929            | -0,358086          | 0,072956       | 0,102428                    | 0,892224         | 1                     | 0,072956                            | 0,002206      |
| Adjusted Activity Type Code_Indexed | -0,071423       | -0,067804                | -0,052364 | -0,125313                 | -0,116691                 | 0,02676             | 0,002738           | 1              | -0,001004                   | 0,080175         | 0,072956              | 1                                   | -0,000626     |
| Month_Indexed                       | -0,010581       | -0,010639                | 0,080207  | -0,022386                 | -0,022964                 | -0,001066           | 0,003383           | -0,000626      | -0,005466                   | 0,001095         | 0,002206              | -0,000626                           | 1             |



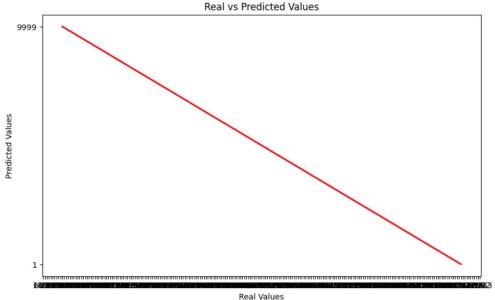


## Resultados da Regressão Linear Múltipla

R² elevado: Modelo explica grande parte da variação no número de passageiros.

**MSE** alto, mas com boa performance.

Sugestões de melhorias: Remoção de colinearidade e normalização.







#### Conclusão

A análise revelou que a **infraestrutura** e a **localização geográfica** são fatores chave no volume de passageiros. Companhias como a **Air China** e a **Alaska Airlines** destacaram-se em termos de movimentação. O modelo de **regressão linear** apresentou um bom desempenho, embora melhorias como a normalização dos dados possam aumentar a sua precisão. Estes insights ajudarão a **Tokio School Viagens** a otimizar as suas operações e estratégias de marketing, focando-se nas regiões e nos períodos de maior tráfego.





#### **Próximos Passos**

Deixo aqui próximos passos que podemos fazer:

- Explorar padrões de crescimento no tráfego aéreo, identificando tendências ao longo do tempo para antecipar a procura.
- Analisar hubs de aviação e o desempenho das companhias aéreas para otimizar as operações e estratégias de marketing.
- **Ajustar o modelo preditivo**, removendo a colinearidade e normalizando os dados, para melhorar a precisão das previsões de passageiros.

