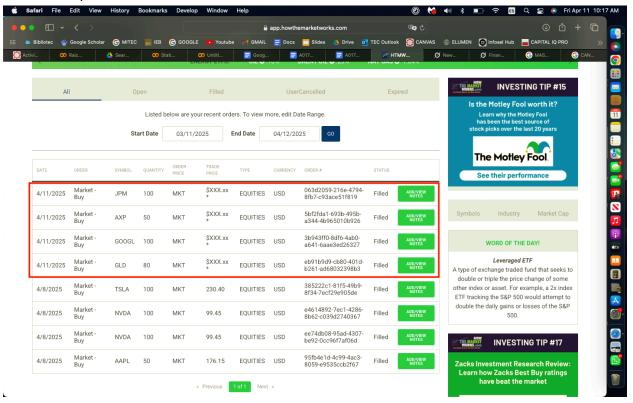
- Colab Link: https://colab.research.google.com/drive/1qq67KKmcFqNpQmMrgWLj7-xCcP6il\_bQ?usp=sharing
- Compra de 4 acciones en How Market Works:



- Promt Gronk:
   <a href="https://grok.com/share/c2hhcmQtMg%3D%3D\_c49917c2-1e29-4d2d-b560-2c08d9e2f88">https://grok.com/share/c2hhcmQtMg%3D%3D\_c49917c2-1e29-4d2d-b560-2c08d9e2f88</a>
   b
- 4. Liga GitHub: https://github.com/A01723072/Sebasti-n-C-rdenas.git

## Hallazgos de la Actividad 6

El codigo que muestra el análisis de las series de precios de GLD, GOOGL, AXP y JPM revela que ninguna serie original es estacionaria, según el test ADF, con p-valores mayores a 0.05, lo que indica la presencia de una raíz unitaria y no rechaza la hipótesis de no estacionariedad. Al diferenciarlas, todas se vuelven estacionarias, con p-valores menores a 0.05, confirmando que son integradas de orden 1 (I(1)) y exhiben un comportamiento de paseo aleatorio, ya que la no estacionariedad original y la estacionariedad de las diferencias son características de este proceso. Gráficamente, las series originales muestran tendencias marcadas, mientras que las primeras diferencias fluctúan alrededor de cero sin patrones claros, un rasgo que, al compararse con una simulación de paseo aleatorio, refleja una similitud notable: ambas presentan trayectorias erráticas en el nivel original y variaciones aleatorias tras diferenciar, confirmando que los precios se comportan como un paseo aleatorio. La estacionariedad es fundamental en el análisis financiero, ya que modelos predictivos como ARIMA requieren series

con propiedades estadísticas estables para generar pronósticos fiables; series no estacionarias, como estas, deben transformarse para evitar resultados engañosos, y su similitud con un paseo aleatorio sugiere un mercado donde los precios son difíciles de predecir, lo que tiene implicaciones clave para la modelación, la inversión y la gestión de riesgos.