Aldo Daniel Villaseñor Fierro

A01637907

```
In [ ]: import numpy as np
        import pandas as pd
        import statsmodels.api as sm
        import matplotlib.pyplot as plt
        from sklearn.decomposition import PCA
        import plotly.express as px
In [ ]: data=pd.read csv('paises mundo.csv')
```

Matriz de correlaciones y de covarianzas

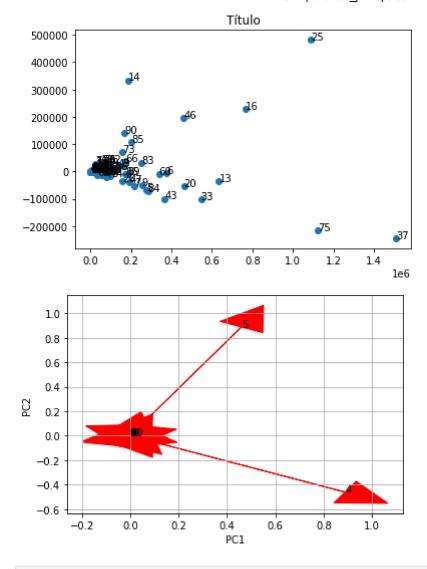
```
In [ ]: # Matriz de varianza-covarianza
        cov matrix = data.cov()
        # Matriz de correlaciones
        correlation matrix = data.corr()
In [ ]: # Paso 2: Cálculo de valores y vectores propios
        # Valores y vectores propios de la matriz de varianza-covarianza
        eigenvalues cov, eigenvectors cov = np.linalg.eig(cov matrix)
        # Valores y vectores propios de la matriz de correlaciones
        eigenvalues_cor, eigenvectors_cor = np.linalg.eig(correlation_matrix)
In [ ]: # Paso 3: Proporción de varianza explicada
        variance explained cov = eigenvalues cov / np.trace(cov matrix) # Total varianza = su
        variance_explained_cor = eigenvalues_cor / np.trace(correlation_matrix)
In [ ]: # Paso 4: Acumulación de resultados
        cumulative variance cov = np.cumsum(variance explained cov)
        cumulative_variance_cor = np.cumsum(variance_explained_cor)
In [ ]: # Paso 5: Análisis de componentes más importantes
        # Proporciones de varianza explicada y las matrices de vectores propios.
        print("Proporción de varianza explicada por componentes (varianza-covarianza):")
        print(variance explained cov)
        print("Proporción de varianza explicada por componentes (matriz de correlaciones):")
        print(variance_explained_cor)
        # Comparación de resultados entre matriz de varianza-covarianza y matriz de correlacio
        print("Varianza acumulada (varianza-covarianza):")
        print(cumulative_variance_cov)
        print("Varianza acumulada (matriz de correlaciones):")
        print(cumulative_variance_cor)
```

```
Proporción de varianza explicada por componentes (varianza-covarianza):
[9.03454311e-01 9.64729842e-02 6.79580362e-05 4.55456679e-06
1.78242937e-07 7.53091641e-09 5.31773802e-09 6.65776295e-10
8.50288738e-11 6.98903508e-12 2.10784328e-11]
Proporción de varianza explicada por componentes (matriz de correlaciones):
[0.36635264 0.17545381 0.12458283 0.00630533 0.01330256 0.01527895
0.02970918 0.05193683 0.07859236 0.0721946 0.06629091]
Varianza acumulada (varianza-covarianza):
[0.90345431 0.9999273 0.999999525 0.999999981 0.99999999 0.99999999
                                        1.
           1.
                      1.
                                 1.
Varianza acumulada (matriz de correlaciones):
[0.36635264 0.54180645 0.66638928 0.67269462 0.68599718 0.70127613
0.73098531 0.78292214 0.8615145 0.93370909 1.
```

La principal diferencia entre los resultados de la matriz de varianza-covarianza y la matriz de correlaciones radica en la escala de las variables. La matriz de varianza-covarianza considera la variabilidad original de las variables, mientras que la matriz de correlaciones elimina esta variabilidad y solo se centra en las relaciones lineales entre las variables.

En este caso, parece que la matriz de varianza-covarianza muestra que las primeras dos componentes explican una cantidad significativamente mayor de la varianza en comparación con la matriz de correlaciones. Esto sugiere que las unidades y la varianza original de las variables son relevantes en el análisis. Por lo cual las primeras dos componentes en la matriz de varianza-covarianza son las más importantes. Las variables con las mayores cargas en estas componentes son las que más contribuyen a ellas.

```
In [ ]: # Realizamos el análisis de componentes principales (PCA)
        pca = PCA()
        cpS = pca.fit(data)
        # Proyectamos Los datos en las nuevas dimensiones
        cpaS = np.dot(data, cpS.components .T)
        # Graficamos las dos primeras componentes principales
        plt.scatter(cpaS[:, 0], cpaS[:, 1])
        plt.title("Título")
        for i in range(len(cpaS)):
             plt.text(cpaS[i, 0], cpaS[i, 1], str(i + 1))
        # Gráfico biplot
        plt.figure()
        for i in range(len(cpS.components )):
             plt.arrow(0, 0, cpS.components_[0, i], cpS.components_[1, i], head_width=0.2, head
             plt.text(cpS.components_[0, i], cpS.components_[1, i], str(i + 1))
        plt.xlabel("PC1")
        plt.ylabel("PC2")
        plt.grid()
        plt.show()
```



In []: