

**ANALISIS DE LOS FACTORES QUE
AFECTAN AL AUMENTO DE LA
MOROSIDAD EN EL PERÚ**

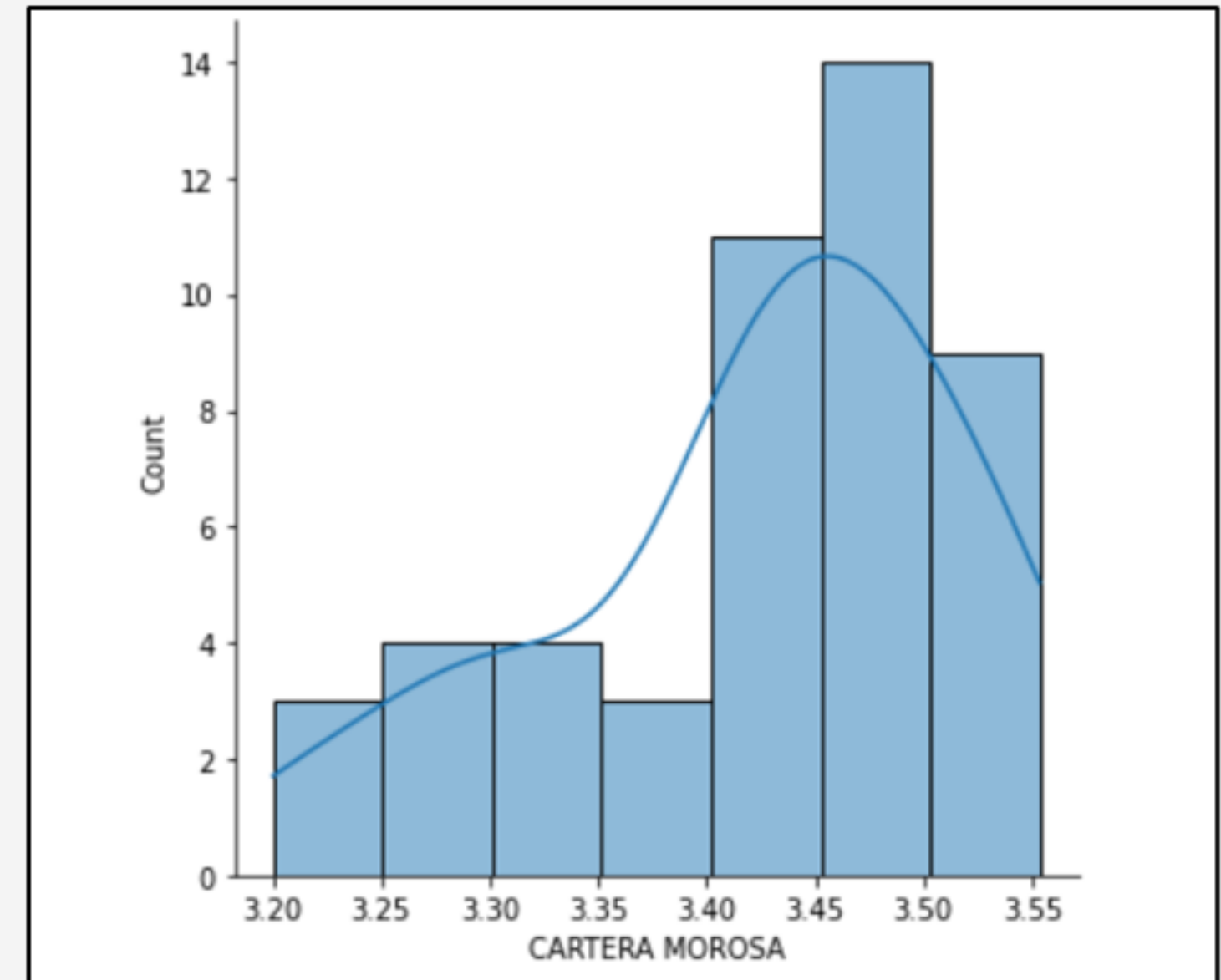
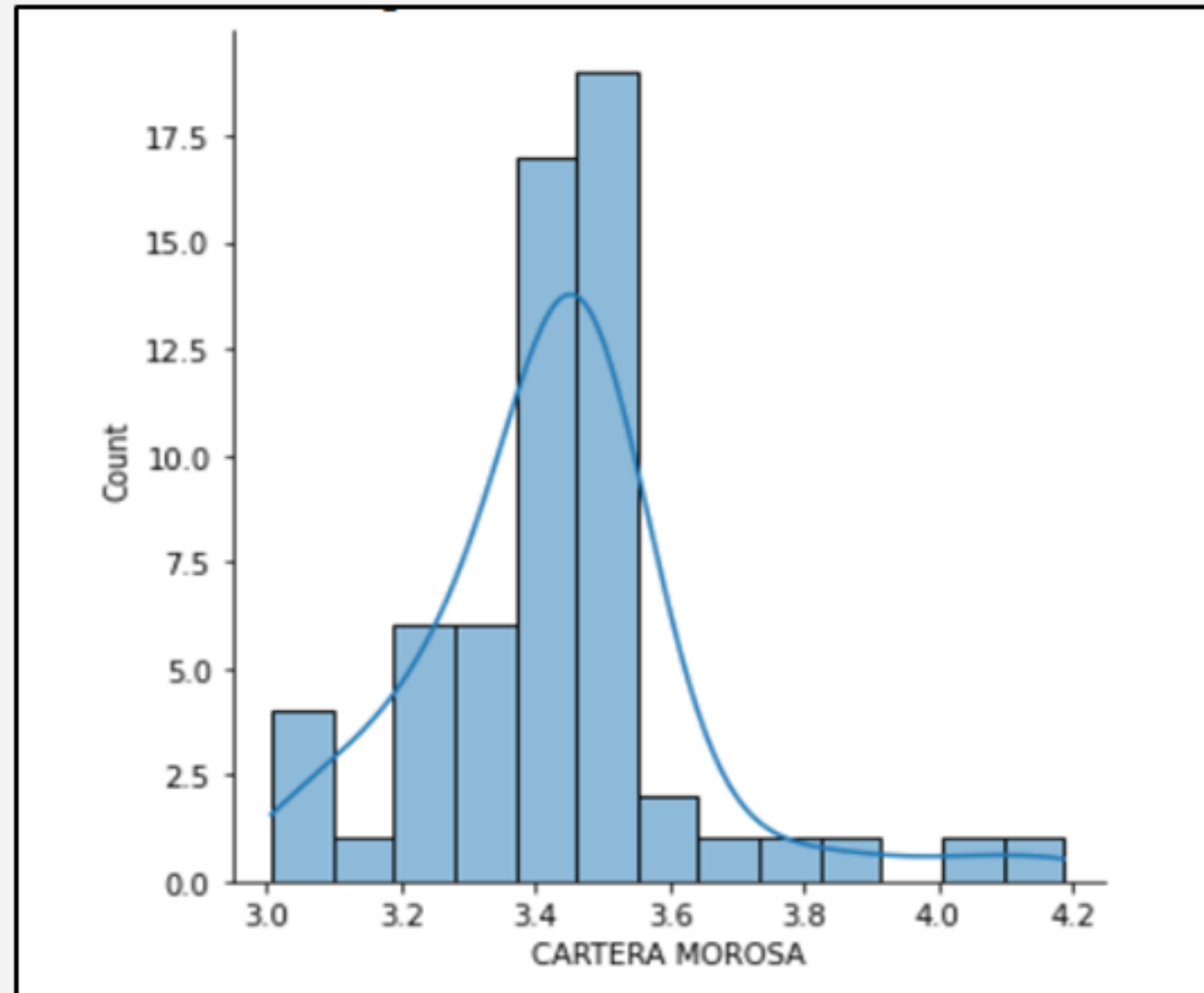
Cuales son los factores que influyen en el incremento de la morosidad

- Los créditos han ido en aumento con 12.4% a diciembre del 2020, esto gracias a los programas impulsados por el gobierno, como reactiva Perú, FAE-Mype y que han significado un gran desembolso de crédito durante el año.**
- Según la SBS, a pesar de tener una mayor cantidad de activos reportados se muestra también un incremento ascendente de la morosidad a lo largo de los últimos años.**
- Hay una tendencia creciente del deterioro de la cartera morosa, esto porque se ha encontrado muchas reprogramaciones y estas no han podido ser canceladas en la fecha establecidas.**

ADQUISICION Y LIMPIEZA DE DATOS

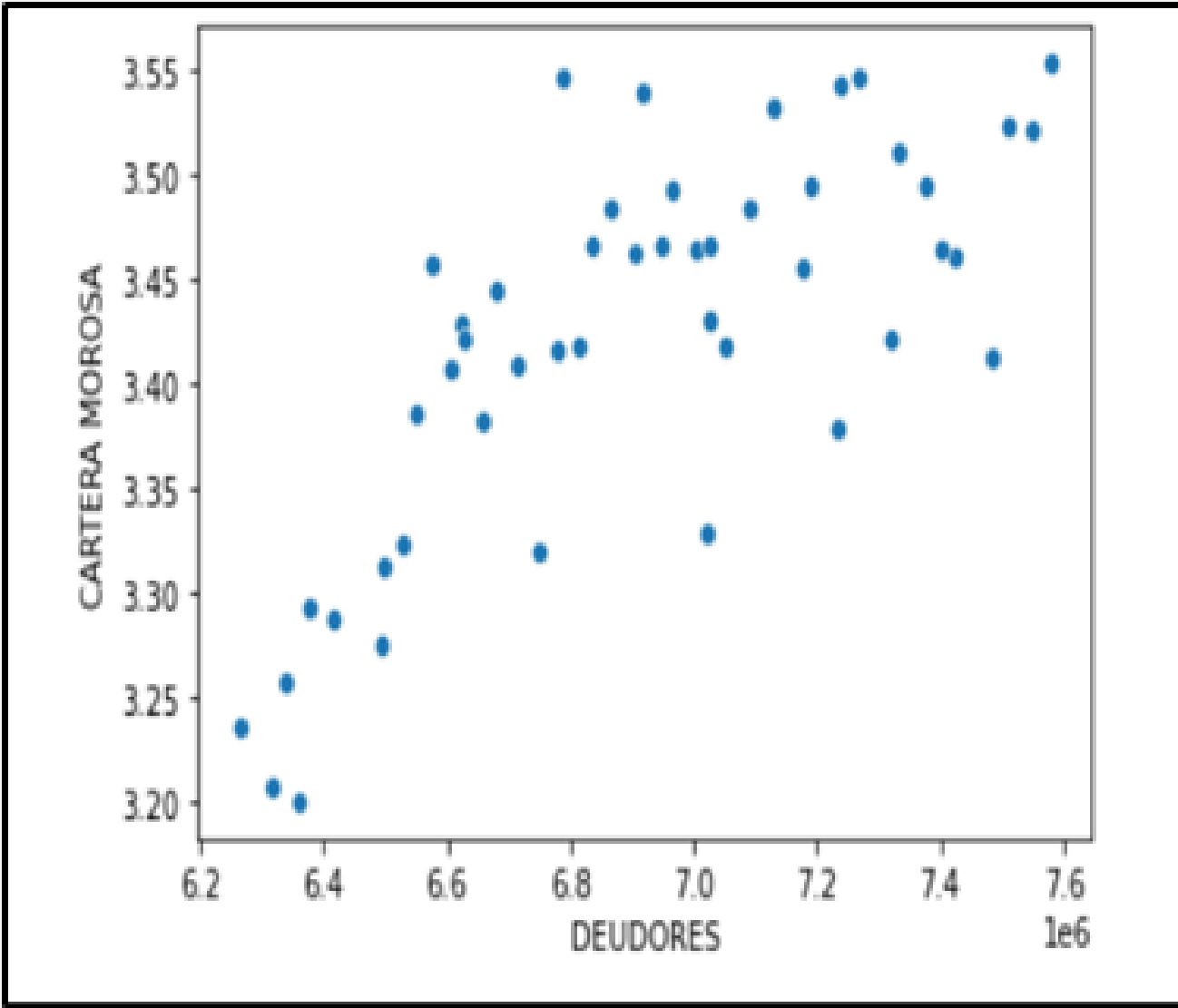
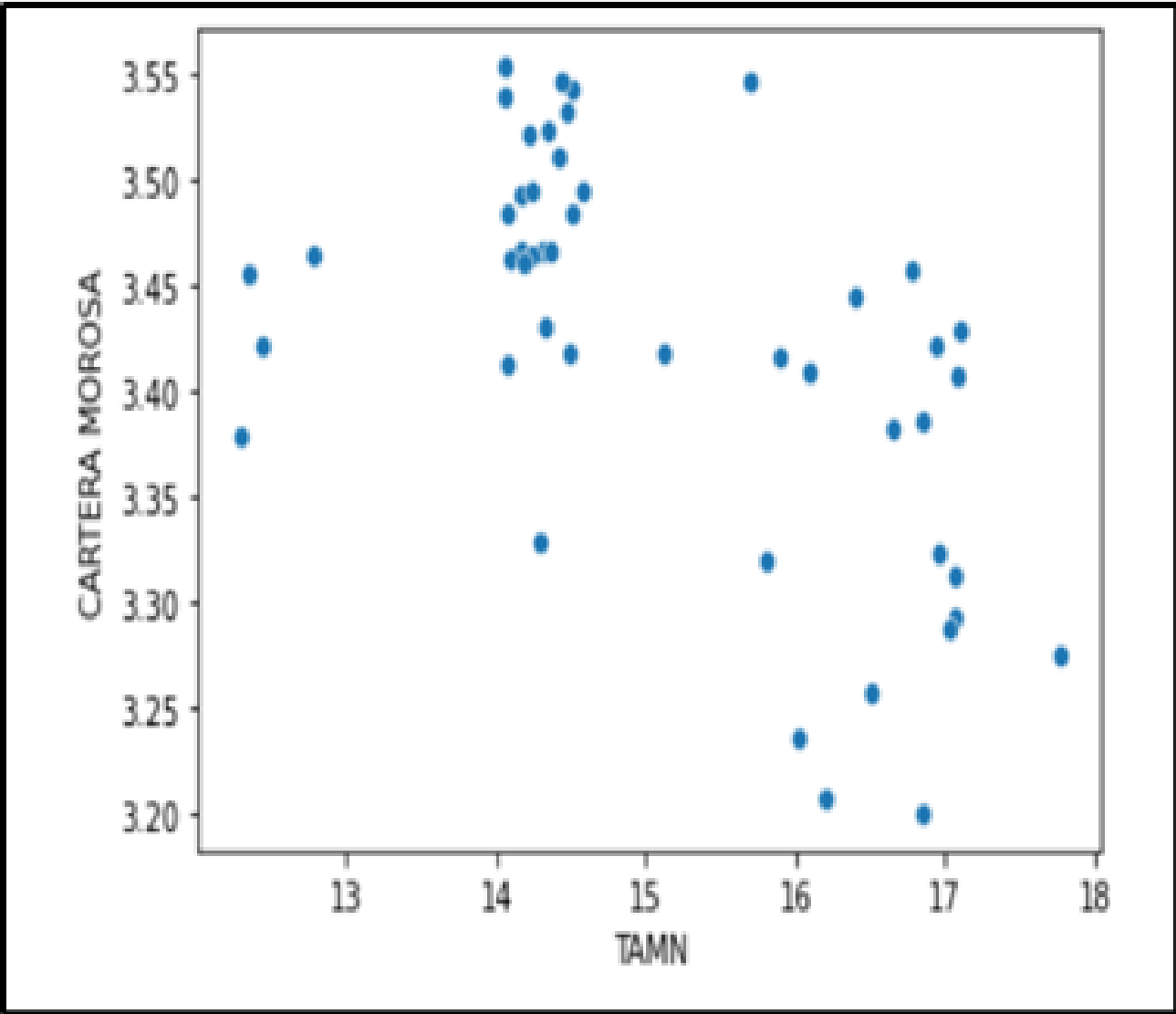
- Las fuentes de datos que usaremos están disponibles en los sitios web de entidades financieras y entidades publicas, tales como memorias anuales, reportes, estadísticas, etc.**
- La información de la SBS servirá para determinar la evolución de la morosidad, los créditos atrasados y otorgados y, el índice de morosidad por periodo. Entre tanto, la Sunat nos proporcionó datos del índice de precios al consumidor (IPC) que se empleara a conocer el incremento de los productos, por ende, el costo del nivel de costo.**

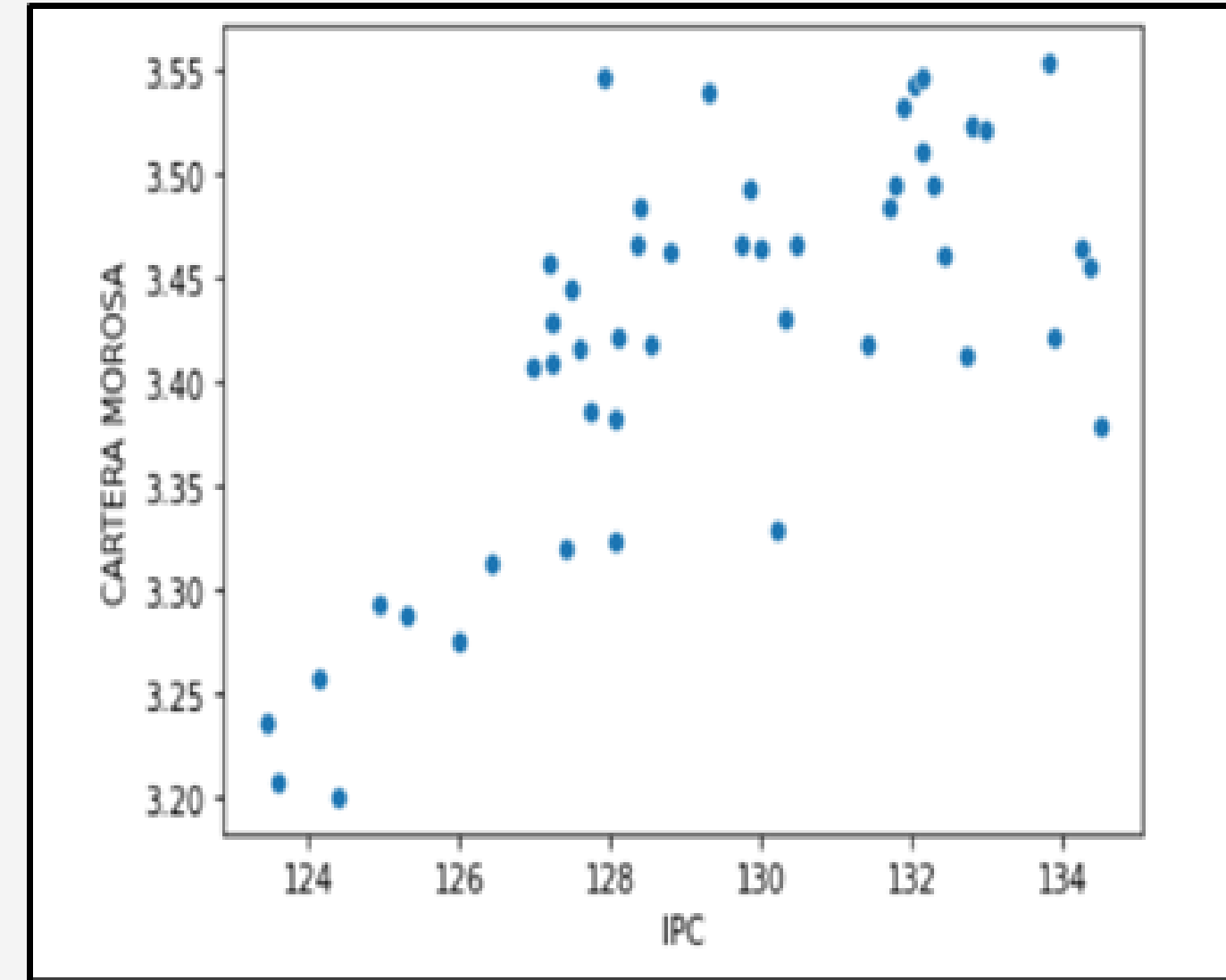
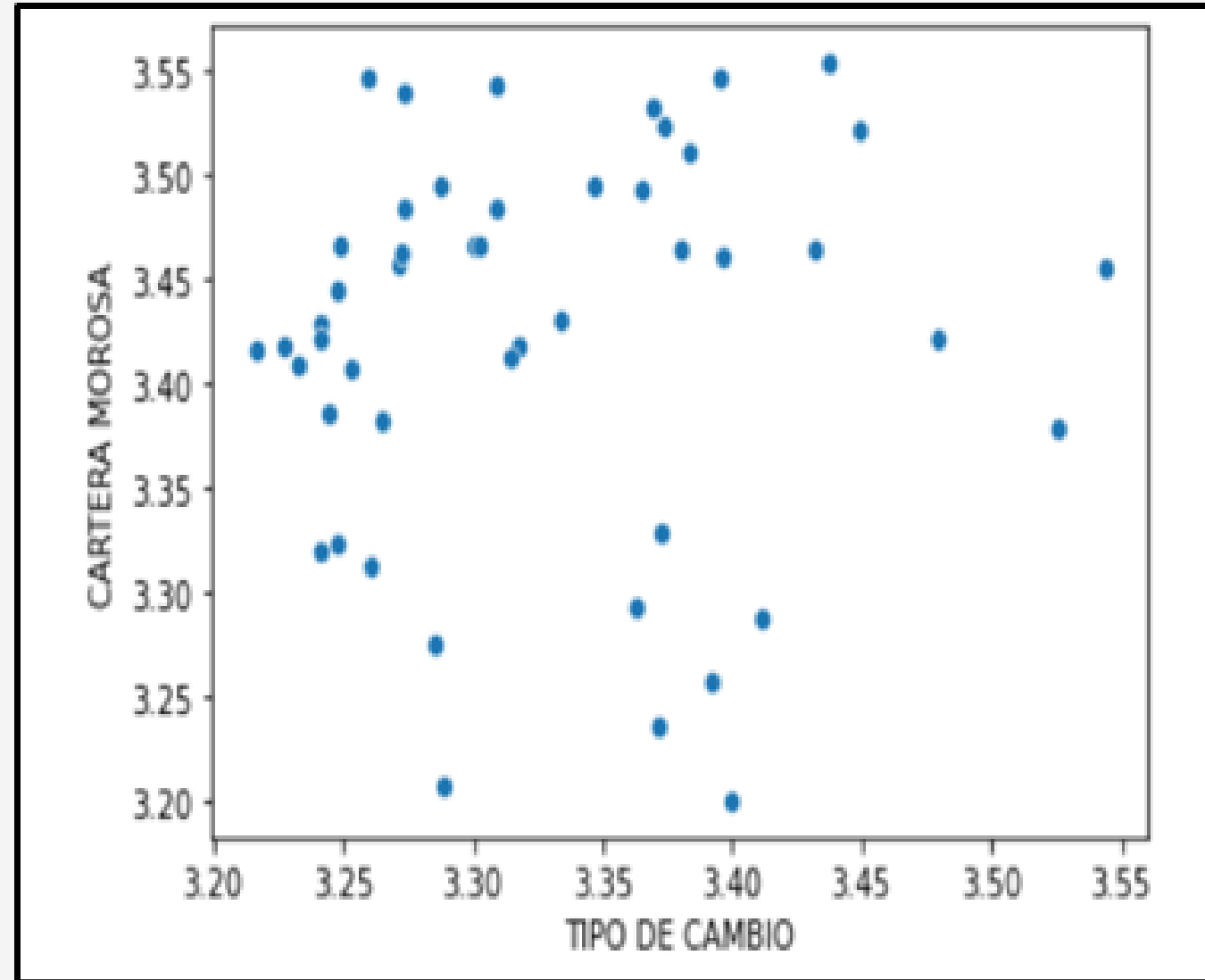
LA CARTERA MOROSA ES EXAMINADA



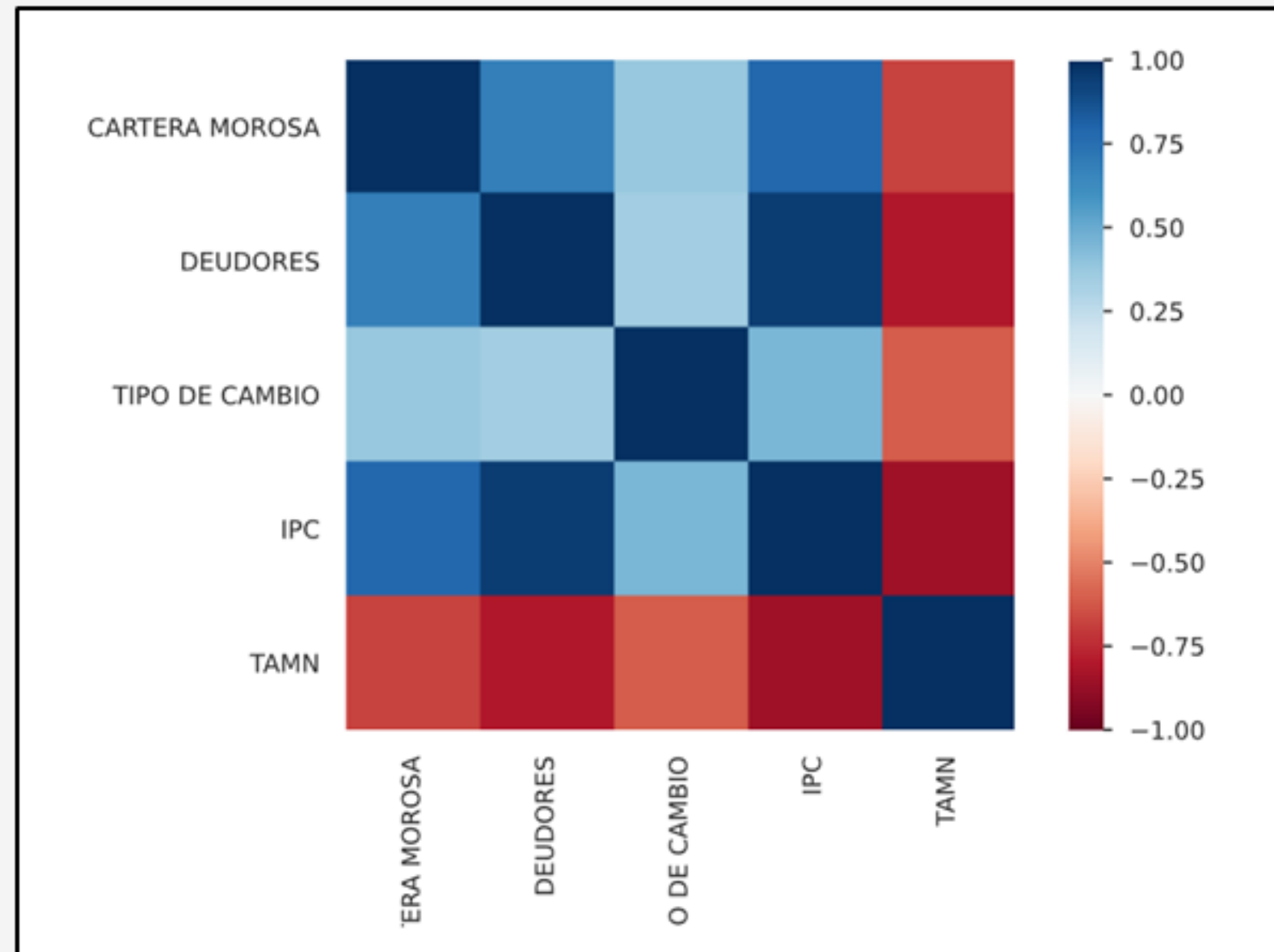
La cartera morosa tiene valores dispersos por lo que acotamos los valores para un mejor análisis

**NO ENCONTRAMOS BUENA CORRELACION ENTRE LA CARTERA MOROSA Y LAS DEMAS
VARAIBLES**





Las imágenes de dispersión de las variables nos muestra que no hay una correlación con la cartera morosa



El mapa de calor nos indica que la variable tipo de cambio es la que tiene menor correlación con la cartera morosa

La regresión múltiple nos da como resultado un R^2 DE 0.65 lo que nos indica que la combinación de las tres variables eleva la correlación con la cartera morosa

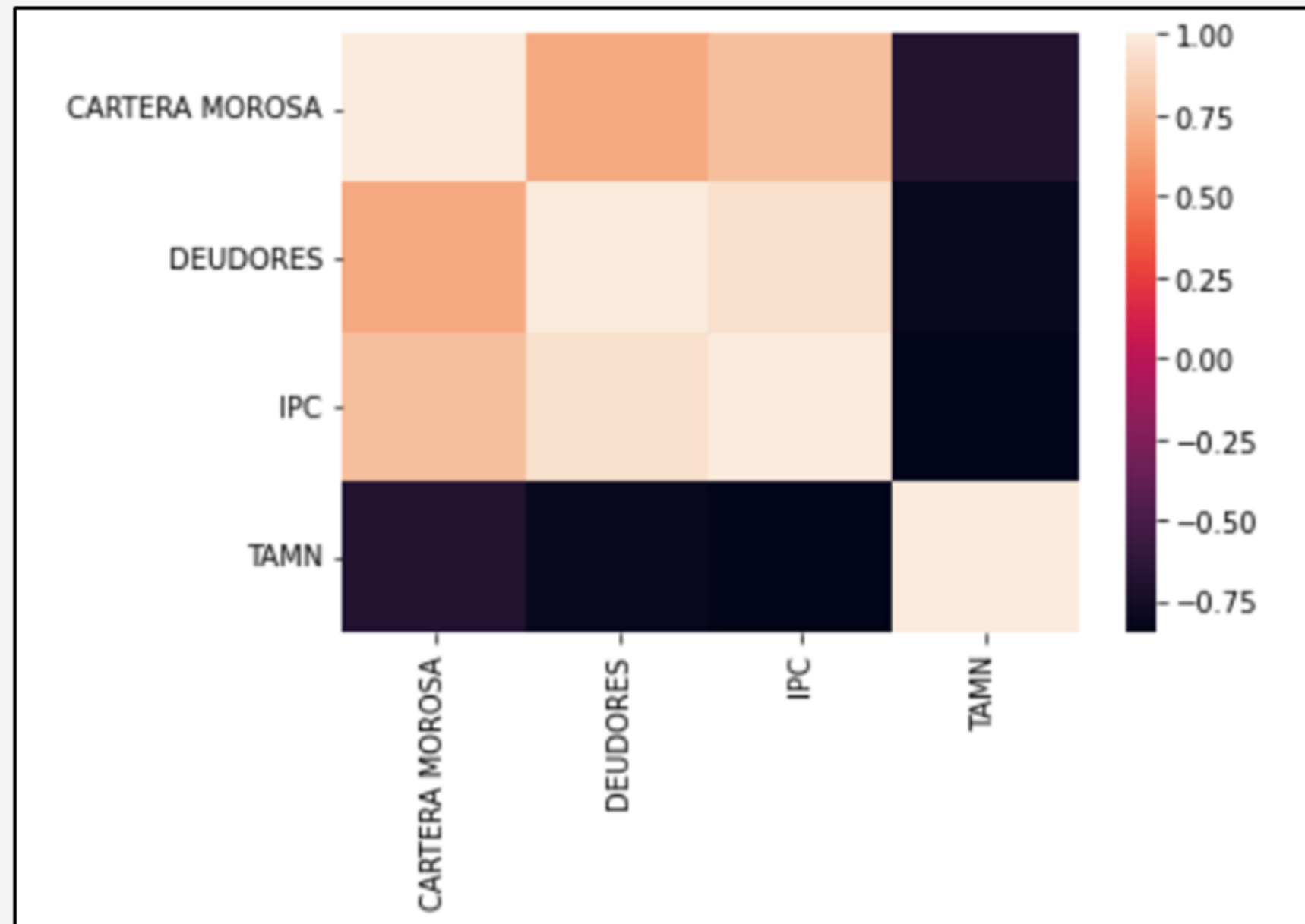
```

=====
OLS Regression Results
=====
Dep. Variable:          CARTERA MOROSA      R-squared:                0.654
Model:                  OLS                 Adj. R-squared:           0.636
Method:                 Least Squares       F-statistic:              35.31
Date:                  Thu, 30 Jun 2022     Prob (F-statistic):       6.05e-13
Time:                  01:35:11             Log-Likelihood:           42.603
No. Observations:      60                  AIC:                      -77.21
Df Residuals:          56                  BIC:                      -68.83
Df Model:              3
Covariance Type:       nonrobust
=====

               coef      std err          t      P>|t|      [0.025      0.975]
-----
const          -3.7648        1.516     -2.484     0.016     -6.801     -0.728
DEUDORES      -2.928e-07    1.24e-07     -2.357     0.022    -5.42e-07    -4.39e-08
IPC            0.0719         0.015      4.798     0.000         0.042         0.102
TAMN          -0.0050         0.019     -0.256     0.799         -0.044         0.034
=====

Omnibus:                 6.954   Durbin-Watson:           0.737
Prob(Omnibus):           0.031   Jarque-Bera (JB):        11.811
Skew:                   0.142   Prob(JB):                0.00272
Kurtosis:               5.155   Cond. No.                6.57e+08
=====

```

La cartera morosa tiene valores dispersos por lo que acotamos los valores para un mejor análisis

CONCLUSIONES Y DIRECTIVAS FUTURAS

- Se construyó modelos útiles para predecir si las variables utilizadas afectan al incremento de la morosidad.
- La precisión del modelo tiene margen de mejora para ello, se tendría que trabajar con más variables como la tasa de desempleo.
- Las ideas incluyen:
 - baja correlación de las variables si son modelados independientemente cada uno.
 - El modelo tiene bajo nivel de R^2 por lo que toda la variabilidad de los datos de respuesta en torno a su media.

