

F210 PROGRAMACION APLICADA A FINANZAS

Interpolación polinómica a un conjunto de datos

Regresion lineal

1. Desarrolle una subclase de poly **linreg** que sirva para encontrar la "mejor" recta que interpola linealmente una colección de N puntos (x_i, y_i) , $1 \leq i \leq N$, correspondiente a un diagrama de dispersión.

Cada instancia de clase de **linreg** debe contener – además de los atributos de poly – los siguientes atributos específicos:

- (a) Una lista **datos** con los pares ordenados (x_i, y_i) que se interpolan
- (b) Un escalar **beta_MCO** que indica el valor de la pendiente que se obtiene de resolver el problema mínimos cuadrados ordinarios mediante la expresión

$$\beta_{MCO} = \frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{X}) (y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{X})^2}$$

$$\text{donde } \bar{Y} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i \text{ y } \bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$$

- (c) Un escalar **alpha** que indica la pendiente de la recta interpolante, y que se computa mediante la expresión

$$\alpha = \bar{Y} - \beta_{MCO} \bar{X}$$

- (d) Un **__init__** method que reciba una lista de tuplas de la forma (x_i, y_i) con x_i la variable que llamamos independiente o exógena e y_i la variable dependiente o endógena, y con ella inicialice los atributos de la instancia de clase.
- (e) Un método **__str__** que permita imprimir la ecuación de la recta interpolante.
- (f) Un método **regplot(self)** que haga el diagrama de dispersión de los pares ordenados (x_i, y_i) , grafique superpuesta la recta interpolante óptima, junto con la ecuación de dicha recta. (importe y use la librería matplotlib o seaborn)
- (g) Un método **NR_reg(self)** que a partir de **datos** y la condición encontrada en clase que la recta óptima debe pasar por el punto (\bar{X}, \bar{Y}) encuentre el valor de b que minimice la función objetivo $L(b)$ consistente en la suma de los cuadrados de los errores de interpolación

$$\begin{aligned} L(b) &= \sum_{i=1}^N e_i^2 = \sum_{i=1}^N (y_i - (a + bx_i))^2 \\ &= \sum_{i=1}^N (y_i - (\bar{Y} - b\bar{X} + bx_i))^2 \\ &= \sum_{i=1}^N ((y_i - \bar{Y}) - b(x_i - \bar{X}))^2 \end{aligned}$$

Use la regla de derivación numérica centrada que vimos en clase para buscar un cero de $L'(b)$ mediante el algoritmo de Newton Raphson que ya hemos desarrollado en clase. Compare el valor de b resultante con el β_{MCO} del punto b.

2. Muestre matemáticamente que para cualquier conjunto de datos (x_i, y_i) se verifica que toda recta de la forma $y = a + bx$ que pase por el punto promedio (\bar{X}, \bar{Y}) satisface que la suma de los errores de interpolación e_i generados por ella, con $e_i = y_i - \hat{y}_i = y_i - (a + bx_i)$, debe ser igual a cero.
3. Muestre matemáticamente que la pendiente óptima que resuelve el problema de interpolación

$$\beta_{MCO} = \frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{X}) (y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{X})^2}$$

se puede obtener también como el promedio ponderado

$$\beta_{MCO} = \sum_{i=1}^N \beta_i \omega_i$$

de las pendientes β_i de las rectas que forman cada dato muestral (x_i, y_i) con el punto medio (\bar{X}, \bar{Y}) , usando como ponderador ω_i un escalar proporcional al cuadrado de la distancia entre x_i y su promedio, $(x_i - \bar{X})^2$. Llamaremos a ω_i *el peso de la pendiente β_i en β_{MCO}* .

4. Lea la documentación del sitio <https://pypi.org/project/yfinance/> sobre la librería yfinance para descargar datos financieros de yahoo finance. (Note el enfoque de programación orientada a objetos, aproveche a explorar que hacen las clases Ticker y Tickers) Descargue usando la librería los precios ajustados de cierre mensuales $P_{i,t}$ para el periodo 2000-2024 de las siguientes compañías: Coca Cola, Microsoft, Chevron, Johnson & Johnson y Ford Motors. Asimismo, descargue también los precios de cierre ajustados del índice SP500 (ticker "^GSPC") para igual periodo. En la notación $P_{i,t}$ i representa a la empresa y t al tiempo.

Compute para cada activo los *retornos precio* mensuales $R_{i,t}$ como la variación porcentual del precio ajustado

$$R_{i,t} = \frac{P_{i,t} - P_{i,t-1}}{P_{i,t-1}}$$

Use matplotlib o seaborn y realice los siguientes gráficos:

- (a) Normalice en 100 el precio de cierre ajustado para los distintos activos al 2000-1-1, y haga una grafica conjunta de sus distintos precios de cierre mensuales a lo largo del tiempo. Indique de la gráfica que rendimiento tuvieron los distintos papeles y si le ganaron o no al índice S&P en dicho periodo

- (b) Haga gráficos individuales para los retornos de cada activo, junto con el índice S&P como función del tiempo. Vea si (a simple vista) la volatilidad de los retornos es mayor o menor que la del índice S&P
- (c) Haga un gráfico de dispersión para cada uno de los activos, con los retornos mensuales del índice S&P en el eje horizontal y los del activo en el eje vertical. Encuentre la recta de regresión lineal que mejor aproxima a los puntos para cada activo, asumiendo que el modelo entre los retornos del activo y del índice es de la forma

$$R_{i,t} = a_i + b_i R_{S\&P,t}$$

En base a los valores de b_i encontrados (la beta) para cada activo, indique cuáles son más volátiles que el índice S&P y cuáles son menos volátiles. Explique intuitivamente su respuesta. Compare sus conclusiones con las del punto b.

- (d) En base al problema 3, explique intuitivamente porqué datos de periodos de crisis como la pandemia COVID, o la crisis subprime tendrán una mayor influencia/peso que otros datos históricos a la hora de determinar el beta β_{MCO} del activo. Ordene los retornos del S&P en orden decreciente segun el peso ω_i de cada dato, e identifique para qué periodos se observan los pesos mayores.
- (e) Subdivida la muestra en periodos de 5 años, y mida para cada activo la β_{MCO} correspondiente a cada periodo. Indique si la beta se mantiene relativamente constante o no en el tiempo.