

MÉTODO DE PSEUDOINVERSA O REGRESIÓN POR MÍNIMOS CUADRADOS

FUNDAMENTOS DE PROGRAMACIÓN Y MÉTODOS NUMÉRICOS

FACULTAD DE INGENIERÍA .UNICEN



SITUACIÓN PROBLEMÁTICA

PROBLEMA: Viscosidad del agua

Un grupo de ingenieros analiza cómo la viscosidad cinemática del agua, μ (cm^2/s), está relacionada con la temperatura. Los datos obtenidos de viscosidad en un laboratorio para diferentes temperaturas son:

$T(^{\circ}\text{C})$	4	8	12	16	18	24
$\mu(\text{cm}^2/\text{s})$	1,5676	1,3874	1,2396	1,1168	1,0105	0,9186

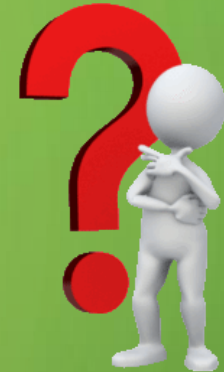
Algunos de los integrantes del equipo plantean un modelo lineal y otros un modelo polinómico de grado dos para ajustar a los datos expresados en la tabla. Averigua:

- ¿cuál es el modelo que mejor ajusta a los datos experimentales?
- Algunos de los ingenieros basados en las características del experimento y estudios teóricos y empíricos anteriores, sostienen que el modelo al que deberían ajustar mejor los datos debe ser al modelo lineal. ¿Reflexiona y especifica a qué conclusiones llegas en este caso? ¿y en el caso de que el comportamiento de los datos pudiera responder a cualquiera de los dos modelos?

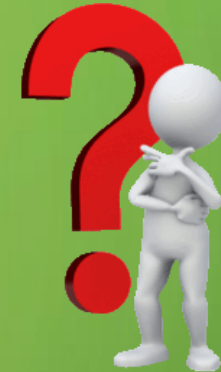
ANÁLISIS DEL PROBLEMA

¿Cuál es el objetivo?

Determinar que modelo ajusta mejor los datos de la viscosidad en función de la temperatura



ANÁLISIS DEL PROBLEMA



¿Qué datos hay disponibles, cuáles son los resultados que deseo obtener?

¿de qué datos e información se dispone?

PROCESO

¿Qué se espera como salida?

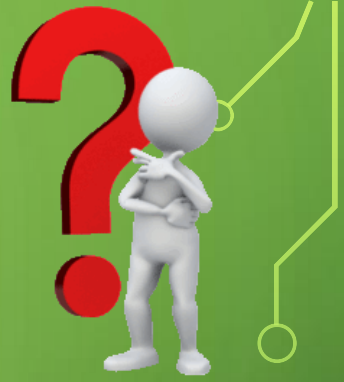
Mediciones -> datos con error:

$T(^{\circ}C)$	4	8	12	16	18	24
$\mu(cm^2/s)$	1,5676	1,3874	1,2396	1,1168	1,0105	0,9186

lineal o polinómico

Los datos ajustan a un modelo....con una calidad de ...

ANÁLISIS DEL PROBLEMA



¿De qué tipo de problema se trata? ¿cuál es el **proceso**? ¿qué método o métodos son posibles de aplicar?

Problemática de ajuste de curvas

Método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados

ANÁLISIS DEL PROBLEMA



Problemática de ajuste de curvas

Mediciones -> datos con error:

$T(^{\circ}C)$	4	8	12	16	18	24
$\mu(cm^2/s)$	1,5676	1,3874	1,2396	1,1168	1,0105	0,9186

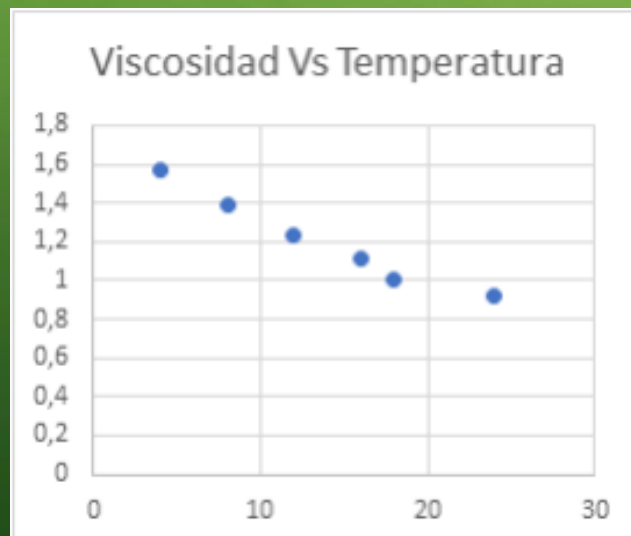
lineal o polinómico

PROCESO

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2 .

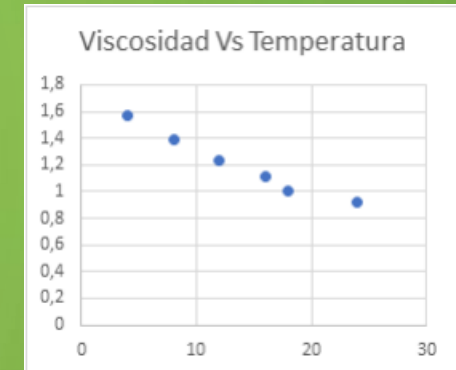
Los datos ajustan a un modelo....con una calidad de ...

Análisis de los datos:



DISEÑO DE LA SOLUCION

$T(^{\circ}C)$	4	8	12	16	18	24
$\mu(cm^2/s)$	1,5676	1,3874	1,2396	1,1168	1,0105	0,9186



Modelo lineal: $u = a * T + b$

Modelo polinómico 2do grado: $u = a * T^2 + b * T + c$

Entonces:

$$1,5676 = a (4) + b$$

$$1,3874 = a (8) + b$$

$$1,2396 = a (12) + b$$

$$1,1168 = a (16) + b$$

$$1,0105 = a (18) + b$$

$$0,9186 = a (24) + b$$

Entonces:

$$1,5676 = a (4)^2 + b (4) + c$$

$$1,3874 = a (8)^2 + b (8) + c$$

$$1,2396 = a (12)^2 + b (12) + c$$

$$1,1168 = a (16)^2 + b (16) + c$$

$$1,0105 = a (18)^2 + b (18) + c$$

$$0,9186 = a (24)^2 + b (24) + c$$

-> La resolución matemática de este problema involucra resolver un sistema de **ecuaciones lineales Incompatible** para poder conocer a y b del modelo lineal ó a, b y c del polinomio de segundo grado.-> Método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados

DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2

Modelo lineal: $u = a \cdot T + b$

Entonces:

$$1,5676 = a(4) + b$$

$$1,3874 = a(8) + b$$

$$1,2396 = a(12) + b$$

$$1,1168 = a(16) + b$$

$$1,0105 = a(18) + b$$

$$0,9186 = a(24) + b$$



1. Calcular las incógnitas a y b , aplicando el método:

$$\begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 8 & 1 \\ 12 & 1 \\ 16 & 1 \\ 18 & 1 \\ 24 & 1 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1,5676 \\ 1,3874 \\ 1,2396 \\ 1,1168 \\ 1,0105 \\ 0,9186 \end{pmatrix}$$

$$A * X = B$$

Y aplicamos el método para obtener $X = (A^T * A)^{-1} * A^T * B$

2. Calcular el R^2 :

DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2

2. Calcular el R^2 :

T_i	U_i	$(U_i - U_{prom})^2$	$(U_i - (a*T + b))^2$
4	1,5676	0,130212723	
8	1,3874	1,92487876	
12	1,2396	1,53660816	
16	1,1168	1,24724224	
18	1,0105	1,02111025	
24	0,9186	0,84382596	
	1,20675	6,703878093	
		S1	S2

Coeficiente de determinación:

$$R^2 = \frac{S_1 - S_2}{S_1}$$

Coeficiente de correlación:

R

DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2

*Modelo polinómico 2do grado: $u = a * T^2 + b * T + c$*

Entonces:

$$1,5676 = a (4)^2 + b (4) + c$$

$$1,3874 = a (8)^2 + b (8) + c$$

$$1,2396 = a (12)^2 + b (12) + c$$

$$1,1168 = a (16)^2 + b (16) + c$$

$$1,0105 = a (18)^2 + b (18) + c$$

$$0,9186 = a (24)^2 + b (24) + c$$



$$\begin{pmatrix} 4^2 & 4 & 1 \\ 8^2 & 8 & 1 \\ 12^2 & 12 & 1 \\ 16^2 & 16 & 1 \\ 18^2 & 18 & 1 \\ 24^2 & 24 & 1 \end{pmatrix} * \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1,5676 \\ 1,3874 \\ 1,2396 \\ 1,1168 \\ 1,0105 \\ 0,9186 \end{pmatrix}$$

$$A * X = B$$

Y aplicamos el método para obtener $X = (A^T * A)^{-1} * A^T * B$

2. Calcular el R^2 :

DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2 .

2. Calcular el R^2 :

T_i	U_i	$(U_i - U_{\text{prom}})^2$	$(U_i - (a*T^2 + b*T + c))^2$
4	1,5676	0,130212723	
8	1,3874	1,92487876	
12	1,2396	1,53660816	
16	1,1168	1,24724224	
18	1,0105	1,02111025	
24	0,9186	0,84382596	
	1,20675	6,703878093	
		S1	S2

Coeficiente de determinación:

$$R^2 = \frac{S_1 - S_2}{S_1}$$

Coeficiente de correlación:

R

DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2 .

DIAGRAMA DE ESTRUCTURA



DISEÑO DE LA SOLUCION

Estrategia: Aplicar 2 veces el método de pseudoinversa o de mínimos cuadrados y calcular en cada caso el R^2 .

DIAGRAMA DE ESTRUCTURA



DISEÑO DE LA SOLUCION

ALGORITMOS

Funcion VISCOSIDAD_DEL_AGUA

```
A= CARGAR_MATRIZ
B= CARGAR_VECTOR
X = MINIMO_CUADRADOS(A, B)
S1 =CALCULAR_S1(B)
S2=0
Para i=1 hasta longitud(B) hacer
    S2=S2+(B[i]-X[0]*A[i]-X[1])2
Fin_para
R2lineal=(S1-S2)/S1
```

```
A= CARGAR_MATRIZ
X = MINIMO_CUADRADOS(A, B)
S2=0
Para i=1 hasta longitud(B) hacer
    S2=S2+(B[i]-X[0] *A[i] 2 -X[1]*A[i]-X[2])2
Fin_para
```

```
R2cuadratico=(S1-S2)/S1
```

```
Si R2lineal >R2cuadrático entonces
```

```
    Imprimir("El modelo que mejor ajusta es el lineal con R2lineal y coeficientes X)
```

```
sino
```

```
    Imprimir("El modelo que mejor ajusta es el lineal con R2lineal y coeficientes X)
```

```
Fin_si
```

Fin_Funcion

Funcion CALCULAR_S1(B)

```
Bsuma=0
Para i=1 hasta longitud(B) hacer
    Bsuma=Bsuma+B[i]
Fin_para
Bpromedio = Bsuma/longitud(B)
```

```
Bsuma=0
Para i=1 hasta longitud(B) hacer
    Bsuma=Bsuma+(B[i]-Bpromedio)2
Fin_para
Retorno(Bsuma)
```

fin_Funcion

Funcion MINIMO_CUADRADOS(A, B)

```
AT = transpose(A)
ATA = multiplicar(AT,A)
I = invertir(ATA)
ATB = multiplicar(AT, B)
X = multiplicar(I,ATB)
Retorno(X)
```

fin_Funcion

IMPLEMENTACIÓN DE LA SOLUCIÓN

RECUERDEN QUE:

Para las operaciones entre matrices:

```
import numpy as np
```

```
def MINIMO_CUADRADOS(A, B):
```

```
    AT = np.transpose(A)
```

```
    ATA = np.dot(AT,A)
```

```
    I = np.linalg.inv(ATA)
```

```
    ATB = np.dot(AT, B)
```

```
    X = np.dot(I,ATB)
```

```
    Return X
```

```
def CALCULAR_S1(B):
```

```
    bsuma=0
```

```
    a=0
```

```
    for i in ...
```

```
        bsuma=bsuma+B[i]
```

```
    ....
```

```
    bprom=(bsuma/a)
```

```
    s1=0
```

```
    for i in ....
```

```
        s1=s1+((B[i]-bprom)**2)
```

```
    return s1
```