



REGRESIÓN Y CORRELACIÓN

1. Regresión lineal y no lineal

1.1 Modelos de Regresión.

Los modelos de regresión son modelos matemáticos utilizados para realizar predicciones o pronósticos cuando se tienen distribuciones bidimensionales, es decir, distribuciones donde cada dato es un par (x,y) conformado por valores de dos variables X y Y .

Si se representan las parejas (x,y) en un sistema coordenado (X,Y) se genera una nube de puntos llamada diagrama de dispersión o dispersograma; sobre la nube de puntos puede trazarse una curva que se ajuste lo mejor posible a ella, llamada curva de ajuste o línea de regresión.

De acuerdo con la disposición que tengan los datos en el plano cartesiano se busca establecer un modelo adecuado. Existe una gran variedad de modelos de regresión, entre ellos se encuentran el modelo lineal y los modelos no lineales (cuadrático, polinómico, logístico, exponencial, geométrico o potencial, logarítmico, Gompertz, etc.).

1.2 Ajuste de curvas por el método de mínimos cuadrados.

La **regresión**, por el método de mínimos cuadrados, es una técnica que tiene como objetivo obtener una curva que minimice la discrepancia entre los puntos dados y la curva de ajuste.

Supóngase que se tiene una muestra de n puntos $(x_1,y_1), (x_2,y_2), \dots, (x_n,y_n)$, donde x_k son los valores que toma una variable X , y_k son los valores que toma una variable Y , y (x_k,y_k) son las dos mediciones para el objeto observado O_k . Al graficar este conjunto de puntos en un sistema (X,Y) se obtendrá un diagrama de dispersión o dispersograma. La tendencia de la nube de puntos motivará la elección de una función $y = f(x|a_1, a_2, \dots, a_m)$, aquella cuya gráfica se ajusta mejor al dispersograma. Las letras a_1, a_2, \dots, a_m son los parámetros de la función. Para obtener estos parámetros se procede de la siguiente manera:

Cada valor x_k tendrá dos imágenes o valores: un valor es el y_k dado en la muestra y se llamará **valor observado**, el otro valor, llamado **valor teórico**, es y_k^* y se obtiene al sustituir x_k en la ecuación $y = f(x|a_1, a_2, \dots, a_m)$, es decir, $y_k^* = f(x_k|a_1, a_2, \dots, a_m)$.

Para cada valor x_k se calcula la diferencia $d_k = y_k^* - y_k$, la cual se llamará desviación o residuo.

Con estos residuos se construye la expresión $\varphi(a_1, a_2, \dots, a_m) = \sum_{k=1}^{k=n} (d_k)^2$ que se llamará función de error total.

Ahora, se deben hallar los valores de los parámetros a_k para los cuales la expresión

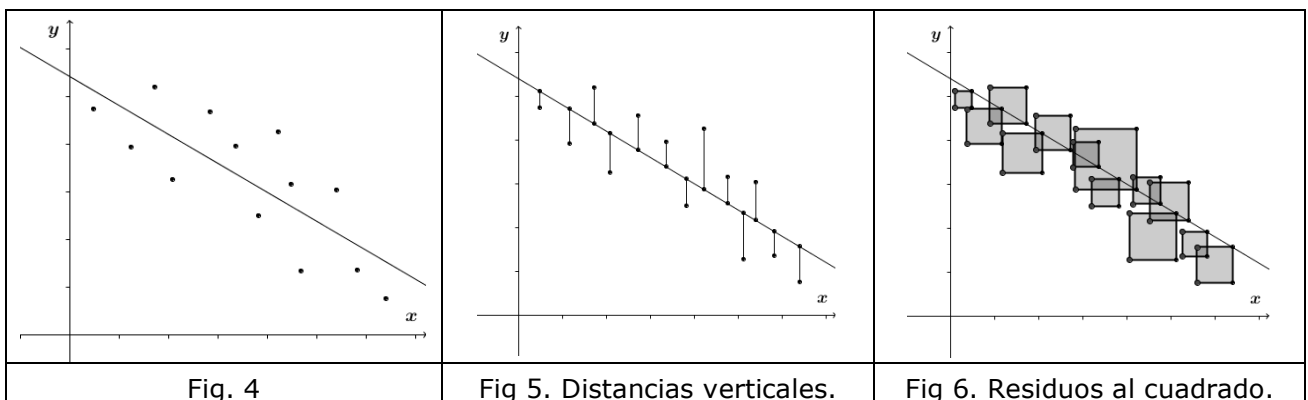
$\varphi(a_1, a_2, \dots, a_m) = \sum_{k=1}^{k=n} (d_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (y_k^* - y_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (f(x_k|a_1, a_2, \dots, a_m) - y_k)^2$ se minimiza. Como $\varphi = \varphi(a_1, a_2, \dots, a_m)$

es una función dependiente de los m parámetros a_1, a_2, \dots y a_m , sus valores se pueden encontrar resolviendo el sistema $\frac{\partial \phi}{\partial a_1} = 0, \frac{\partial \phi}{\partial a_2} = 0, \dots, \frac{\partial \phi}{\partial a_m} = 0$, el cual es llamado sistema de ecuaciones normales de regresión de Gauss.

a) Modelo de regresión lineal simple.

El modelo de regresión lineal es una ecuación de la forma $Y = mX + b$, cuya gráfica es una recta en el plano R^2 . A continuación se obtendrá este modelo por el método de los mínimos cuadrados.

Supóngase que se tiene un conjunto de n parejas $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$. Se debe obtener una recta que se ajuste al conjunto de puntos, de tal manera que se obtenga un gráfico como el que muestra en la figura 4:



Para cada valor x_k se tiene un valor observado y_k y un valor teórico $y_k^* = mx_k + b$, así los residuos d_k (diferencias o distancias verticales) serán los números $d_k = y_k^* - y_k = mx_k + b - y_k$. Estos residuos se elevan al cuadrado y se suman para formar la función de error total:

$$\phi(m,b) = \sum_{k=1}^{k=n} (d_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (y_k^* - y_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (mx_k + b - y_k)^2$$

Para hallar los valores de los parámetros m y b que minimizan el error, se resuelve el sistema de

ecuaciones $\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \phi}{\partial m} = 2 \sum_{k=1}^{k=n} x_k (mx_k + b - y_k) = 0 \\ \frac{\partial \phi}{\partial b} = 2 \sum_{k=1}^{k=n} (mx_k + b - y_k) = 0 \end{array} \right.$, el cual es equivalente al sistema

$$\left\{ \begin{array}{l} m \sum_{k=1}^{k=n} x_k^2 + b \sum_{k=1}^{k=n} x_k = \sum_{k=1}^{k=n} x_k y_k \\ m \sum_{k=1}^{k=n} x_k + nb = \sum_{k=1}^{k=n} y_k \end{array} \right., \text{ denominado sistema de ecuaciones normales de regresión.}$$

De la solución del sistema resultan las siguientes expresiones para los parámetros m y b:

$$m = \frac{n \sum_{k=1}^{k=n} x_k y_k - \sum_{k=1}^{k=n} y_k \sum_{k=1}^{k=n} x_k}{n \sum_{k=1}^{k=n} x_k^2 - \left(\sum_{k=1}^{k=n} x_k \right)^2} \quad \text{y} \quad b = \frac{\sum_{k=1}^{k=n} y_k - m \sum_{k=1}^{k=n} x_k}{n}$$

Si los promedios de los x_k , y_k , $x_k y_k$ y x_k^2 se denotan \bar{X} , \bar{Y} , \overline{XY} y $\overline{X^2}$ respectivamente, entonces

$$m = \frac{\overline{X \cdot Y} - \bar{X} \cdot \bar{Y}}{\overline{X^2} - (\bar{X})^2} \quad \text{y} \quad b = \frac{\overline{X^2 \cdot Y} - \bar{X} \cdot \bar{Y} \cdot \bar{X}}{\overline{X^2} - (\bar{X})^2}.$$

b) Modelo de regresión cuadrática.

El modelo de regresión cuadrática es una ecuación de la forma $Y=aX^2+bX+c$, cuya gráfica es una parábola en el plano R^2 . A continuación se obtendrá este modelo por el método de los mínimos cuadrados.

Supóngase que se tiene un conjunto de n parejas $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$. Para cada valor x_k se tiene un valor observado y_k y un valor teórico $y_k^* = ax_k^2 + bx_k + c$, así los residuos d_k (diferencias o distancias verticales) serán los números $d_k = y_k^* - y_k = ax_k^2 + bx_k + c - y_k$. Estos residuos se elevan al cuadrado y se suman para formar la función de error total:

$$\varphi(a, b, c) = \sum_{k=1}^{k=n} (d_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (y_k^* - y_k)^2 = \sum_{k=1}^{k=n} (ax_k^2 + bx_k + c - y_k)^2$$

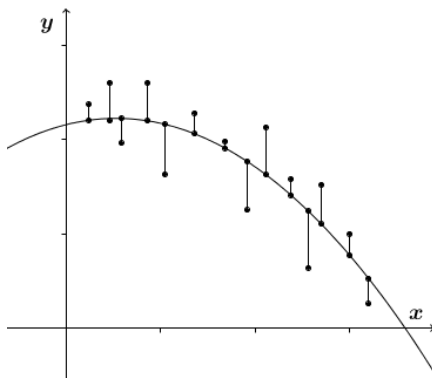


Figura 7. Distancias verticales.

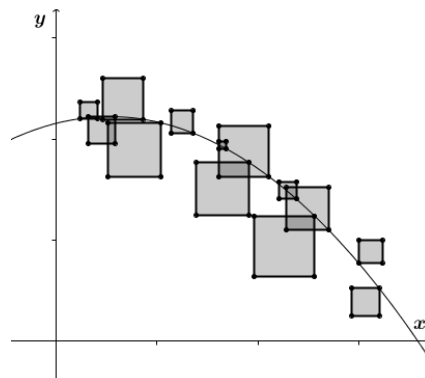


Figura 8. Residuos al cuadrado.

Para hallar los valores de los parámetros a , b , y c , se calculan las derivadas de la función

$\varphi(a, b, c) = \sum_{k=1}^{k=n} (ax_k^2 + bx_k + c - y_k)^2$ con respecto a cada parámetro y se igualan a cero, obteniéndose:

$$\begin{cases} \frac{\partial \varphi}{\partial a} = -2 \sum_{k=1}^{k=n} (y_k - ax_k^2 - bx_k - c) x_k^2 = 0 \\ \frac{\partial \varphi}{\partial b} = -2 \sum_{k=1}^{k=n} (y_k - ax_k^2 - bx_k - c) x_k = 0 \\ \frac{\partial \varphi}{\partial c} = -2 \sum_{k=1}^{k=n} (y_k - ax_k^2 - bx_k - c) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a \sum_{k=1}^{k=n} x_k^4 + b \sum_{k=1}^{k=n} x_k^3 + c \sum_{k=1}^{k=n} x_k^2 = \sum_{k=1}^{k=n} y_k x_k^2 \\ a \sum_{k=1}^{k=n} x_k^3 + b \sum_{k=1}^{k=n} x_k^2 + c \sum_{k=1}^{k=n} x_k = \sum_{k=1}^{k=n} y_k x_k \\ a \sum_{k=1}^{k=n} x_k^2 + b \sum_{k=1}^{k=n} x_k + cn = \sum_{k=1}^{k=n} y_k \end{cases}$$

Al dividir por n cada ecuación del sistema de ecuaciones normales, resultan expresiones más simples, y por tanto expresiones más simples para los parámetros a , b y c .

El sistema simplificado es:

$$\begin{cases} a \cdot \overline{X^2} + b \cdot \bar{X} + c = \bar{Y} \\ a \cdot \overline{X^3} + b \cdot \overline{X^2} + c \cdot \bar{X} = \overline{X \cdot Y} \\ a \cdot \overline{X^4} + b \cdot \overline{X^3} + c \cdot \overline{X^2} = \overline{X^2 \cdot Y} \end{cases}$$

c) Modelos no lineales y Método de linealización de datos.

Antes de presentar el método de linealización, veamos algunos modelos no lineales y sus correspondientes funciones de error:

Nombre:	Modelo:	Función de error:
Hiperbólico	$Y = \frac{1}{aX+b}$	$\varphi(a,b) = \sum_{k=1}^{k=n} \left(\frac{1}{ax_k + b} - y_k \right)^2$
Geométrico	$Y = aX^b$	$\varphi(a,b) = \sum_{k=1}^{k=n} \left(aX_k^b - y_k \right)^2$
Exponencial	$Y = ce^{aX}$	$\varphi(a,c) = \sum_{k=1}^{k=n} \left(ce^{ax_k} - y_k \right)^2$
Logarítmico	$Y = a \ln(X) + b$	$\varphi(a,b) = \sum_{k=1}^{k=n} \left(a \ln(x_k) + b - y_k \right)^2$
Logístico	$Y = \frac{b}{1+ce^{aX}}$	$\varphi(a,b,c) = \sum_{k=1}^{k=n} \left(\frac{b}{1+ce^{ax_k}} - y_k \right)^2$

Como se puede ver, las funciones de error tienen formas muy complejas que con seguridad, conducirán a sistemas de ecuaciones normales muy difíciles de resolver. Por esta razón, se requiere realizar cambios de variables en el modelo a fin de que el sistema de ecuaciones normales resultante sea lineal. A continuación se muestran algunos ejemplos de cambios de variables convenientes de acuerdo al modelo, en algunos modelos se requiere aplicar logaritmos y por tanto se requiere que los datos sean positivos.

Modelo hiperbólico:

Para el modelo $Y = \frac{1}{aX+b}$, es conveniente escribirlo como $aX+b = \frac{1}{Y}$, luego hacer los cambios $u = \frac{1}{Y}$ y $v=X$, resultando el modelo lineal **$u = av + b$** .

Modelo Potencial:

Para el modelo $Y = aX^b$, se aplican logaritmos y resulta la ecuación logarítmica $\ln(Y) = \ln(a) + b \ln(X)$. Después de hacer los cambios $u = \ln(Y)$, $v = \ln(X)$ y $c = \ln(a)$ resulta la ecuación lineal **$u = bv + c$** .

Modelo Exponencial:

Para el modelo $Y = ce^{aX}$, se aplican logaritmos y resulta la ecuación logarítmica $\ln(Y) = \ln(c) + aX$. Después de hacer los cambios $u = \ln(Y)$, $v = X$ y $b = \ln(c)$ resulta la ecuación lineal **$u = b + av$** .
 Para el modelo $Y = a \ln(X) + b$, se aplican los cambios $u = Y$, $v = \ln(X)$ y resulta la ecuación lineal **$u = av + b$** .

Modelo Logístico:

Para el modelo $Y = \frac{b}{1 + ce^{aX}}$, primero se escribe como $1 + ce^{aX} = \frac{b}{Y}$, luego se escribe como

$ce^{aX} = \frac{b}{Y} - 1$, se aplican logaritmos y resulta la ecuación logarítmica $\ln\left(\frac{b}{Y} - 1\right) = aX + \ln(c)$. Después

de hacer los cambios $u = \ln\left(\frac{b}{Y} - 1\right)$, $v = X$ y $d = \ln(c)$ resulta la ecuación lineal $u = av + d$.

1.3. Coeficiente de correlación generalizado.

La correlación es un mecanismo que permite determinar si un par de variables cuantitativas aleatorias guardan o no algún tipo de relación o dependencia.

Para determinar qué tan relacionadas linealmente se encuentran un par de variables X e Y, debemos calcular las desviaciones típicas de las variables X e Y de manera independiente.

Si μ_X y μ_Y son los promedios de los valores de las variables X e Y respectivamente, entonces:

$$\delta_X = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (x_k - \mu_X)^2} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (x_k)^2 - \mu_X^2}$$

$$\delta_Y = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (y_k - \mu_Y)^2} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (y_k)^2 - \mu_Y^2}$$

Calculamos además la covarianza de las variables X e Y de la siguiente manera:

$$\delta_{XY} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (x_k - \mu_X) \cdot (y_k - \mu_Y) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{k=n} (x_k \cdot y_k) - (\mu_X \cdot \mu_Y)$$

Ahora, determinamos el coeficiente de correlación con la siguiente expresión: $r = \frac{\delta_{XY}}{\delta_X \cdot \delta_Y}$

Los resultados de r se encuentran en el intervalo [-1,1].

El valor r=1 significa que existe una correlación perfecta, es decir que una de las variables depende de la otra de manera directa y lineal. Si 0<r<1 significa que existe correlación positiva es decir que se ajusta a un modelo de la forma Y=mX+b con m>0 como se muestra en la figura 1.

Si r=0 no existe correlación lineal, aunque las variables pueden estar relacionadas de manera no lineal. En la figura 2 se ilustra una nube de puntos en la cual no hay correlación.

Si r=-1 entonces existe una correlación negativa perfecta, es decir que los datos reales corresponden a los datos que se obtienen del modelo. Si -1<r<0 existe una correlación negativa, es decir que se ajusta a un modelo de la forma Y=mX+b, con m<0, como se muestra en la figura 3.

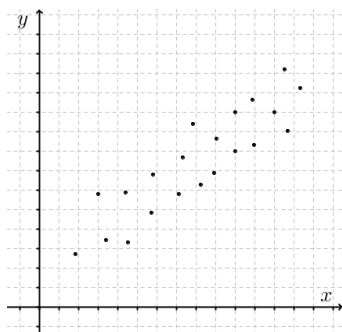


Figura 1

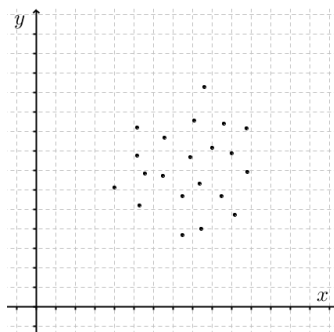


Figura 2

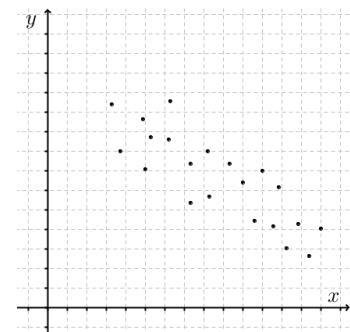


Figura 3

Dado que el coeficiente de correlación lineal se aplica únicamente cuando se presume que los datos se encuentran relacionados de manera lineal, un coeficiente de correlación general para cualquier tipo de regresión puede definirse como el cociente entre la variación total de Y con la variación esperada para esa variable, de la siguiente manera:

$$r = \frac{\sum_{k=1}^{k=n} (y_{\text{est}} - \mu_Y)^2}{\sum_{k=1}^{k=n} (y_k - \mu_Y)^2}$$

Donde y_{est} corresponde al valor estimado de Y para un valor dado de X, obtenido de la curva de regresión de Y sobre X.

Ejercicios

Ejercicio 1. Un problema de medicina legal.

El Instituto Nacional de Medicina Legal y Ciencias Forenses, recoge y analiza la información sobre lesiones fatales y no fatales de causa externa para darlas a conocer y coadyuvar con la formulación y seguimiento a las políticas públicas diseñadas con el fin de reducir el fenómeno de la violencia en Colombia.

Es así como a través de los puntos de atención en donde el INMLCF tiene presencia (información directa) y por medio de los médicos rurales en los lugares del país en donde no se cuenta con unidad básica (información indirecta), se ingresa la información que permite caracterizar las lesiones de causa externa mediante variables sociodemográficas, de caracterización del hecho y espacio-temporales. La siguiente tabla contiene datos de los homicidios durante los años 2004 a 2009 en Bogotá:

Departamento del hecho	2004	2005	2006	2007	2008	2009	Total
Bogotá, D.C.	1600	1689	1336	1401	1465	1649	9140

Teniendo en cuenta el número de homicidios en Bogotá entre los años 2004 y 2009, determine el coeficiente de correlación. En el año 2012, ¿cuántos homicidios podemos suponer que se presentarán en la ciudad de Bogotá?

Ejercicio 2: Un problema de frecuencia cardiaca.

En la siguiente tabla se muestra el número de latidos que registran 10 personas cada 6 segundos en relación con el tiempo que gastan en recorrer un kilómetro.

Latidos por minuto	Tiempo (en minutos)
52	4,7
55	5,0
58	5,8
60	5,7
65	6,1
70	6,4
72	6,8
75	7,4
80	7,2
82	7,8

- a) Encuentre la recta de regresión lineal.
 b) ¿Cuántos latidos por minuto, se espera que registre una persona que gasta 8,5 minutos para recorrer un kilómetro?

Ejercicio 3: Un problema de población de roedores.

La tabla muestra la población de cierto tipo de roedores en una zona selvática de Suramérica, registrada al finalizar cada semestre durante seis años.

Semestre	Población
Semestre 1 de 2005	12
Semestre 2 de 2005	34
Semestre 1 de 2006	62
Semestre 2 de 2006	96
Semestre 1 de 2007	134
Semestre 2 de 2007	176
Semestre 1 de 2008	222
Semestre 2 de 2008	271
Semestre 1 de 2009	324
Semestre 2 de 2009	379
Semestre 1 de 2010	437
Semestre 2 de 2010	498

- a) Encuentre el modelo exponencial que mejor se ajusta a los datos.
 b) Pronostique la población para el segundo semestre del 2014.

Ejercicio 4: Ingresos y Publicidad.

La tabla muestra la inversión anual en publicidad para promover cierta marca de jabones y los ingresos brutos recibidos por ventas anuales, durante 12 años.

Año	Inversión (en millones)	Ingresos (en millones)
2000	10	200
2001	20	230
2002	30	260
2003	40	290
2004	50	240
2005	60	280
2006	70	320
2007	80	380
2008	90	320
2009	100	380
2010	110	440
2011	120	500

- a) Encuentre el modelo Geométrico que mejor se ajusta a los datos.
 b) Pronostique los ingresos para cuando se inviertan 150 millones de pesos en publicidad.

Ejercicio 5: ¿Cómo elegir el modelo apropiado?

Retomemos el ejemplo anterior: La tabla muestra la inversión anual en publicidad para promover cierta marca de jabones y los ingresos brutos recibidos por ventas anuales, durante 12 años.

Inversión (en millones)	Ingresos (en millones)
10	200
20	230
30	260
40	290
50	240
60	280
70	320
80	380
90	320
100	380
110	440
120	500

Comparar los modelos lineal, cuadrático, geométrico, exponencial y logarítmico, y determinar cuál es el más apropiado para realizar pronósticos de los ingresos.

Ejercicio 6: Censo electoral

Según datos de la Registraduría Nacional del Estado Civil, la abstención ha tenido altibajos del año 1958 al año 2006, como se muestra en la tabla. Determine entre los modelos lineal, cuadrático e hiperbólico, cuál es el más apropiado para pronosticar la abstención en futuras elecciones.

Elecciones presidenciales 1958 - 2006			
Año	Censo	Votación total	Abstención
1958	5.365.191	3.108.567	42.29%
1962	5.404.765	2.634.840	51.25%
1966	6.611.352	2.649.258	59.93%
1970	7.683.785	4.036.458	47.47%
1974	8.925.330	5.218.855	41.53%
1978	12.580.851	5.075.719	59.66%
1982	13.734.093	6.834.250	50.24%
1986	15.611.274	7.228.676	53.70%
1990	14.237.110	6.047.576	57.52%
1994*	17.146.597	7.427.742	56.68%
1998*	20.857.801	12.310.107	59.01%
2002	24.208.311	11.249.734	53.53%
2006	26.731.700	12.041.737	54.95%

* Segunda vuelta.

Ejercicio 7: Paracaidismo

Para conocer la relación entre la velocidad de caída de un paracaidista y la fuerza de fricción hacia arriba, se han realizado las siguientes mediciones:

Velocidad	1.5	2.5	3.5	4.5	5.5	6.5
Fricción	6.0	15.5	30.0	46.5	66.5	90.5

La velocidad se mide en centímetros por segundo y la fricción en dinas. Elabore el diagrama de dispersión y obtenga la curva parabólica que mejor se ajusta a los datos.

Ejercicio 8: Población de roedores

Cuando una población $P(t)$ tiende a cierto valor L a medida que transcurre el tiempo t , la gráfica de P es una curva conocida como curva logística y definida como $P(t) = \frac{L}{1 + ce^{at}}$. Encuentre la curva logística que se ajusta a la siguiente tabla, considerando que la población tiende a $L=1200$.

t	0	1	2	3	4	5
P(t)	180	350	600	800	950	1100

Ejercicio 9: Créditos hipotecarios

Las tasas de interés aplicadas a los créditos hipotecarios en los últimos años han influido en el número de construcciones iniciadas en el país. Los datos que se muestran a continuación muestran las tasas de interés por trimestre y la cantidad de construcciones iniciadas en este semestre en una ciudad dada:

Mes	X = Tasa de interés (%)	Y = Cantidad de Construcciones iniciadas
Enero	11,5	260
Febrero	11,4	250
Marzo	11,6	241
Abril	12,4	256
Mayo	12,8	270
Junio	13,2	220
Julio	13,5	190
Agosto	13,0	195
Septiembre	12,7	200
Octubre	12,9	210
Noviembre	12,5	230
Diciembre	12,0	245

- Encuentre la recta de regresión lineal para estos datos.
- Pronostique el número de construcciones iniciadas que corresponden a una tasa de interés de 11,0%.

Ejercicio 10: Nutrición

Un nutricionista planteó una dieta de adelgazamiento para un grupo de pacientes. En la tabla aparecen los datos sobre el promedio de kilos perdidos desde el inicio de la dieta (variable Y) y la cantidad de semanas que llevan siguiendo la dieta (Variable X).

X	3	5	6	8	11	13	15	16
Y	2.5	5.5	5.5	8.5	10.5	13.5	15.0	15.0

- Determine el modelo de regresión que explica el peso perdido en función del tiempo que se lleva siguiendo la dieta.
- Según el modelo considerado, ¿qué peso esperaría perder una persona que siga la dieta durante 8 semanas?

Ejercicio 11: El mejor modelo

Las funciones $Y = 4.5 - 0.121X$, $Y = 0.0054X^2 - 0.3065X + 5.3333$, $Y = 8.4242X^{-0.5644}$, $Y = 4.9408e^{-0.0516X}$ y $Y = 6 - 1.4427\ln(X)$, son modelos que se ajustan a los datos que se muestran en la tabla. Determine cuál de las cinco curvas es la que mejor se ajusta.

X	2	4	8	16	32
Y	5	4	3	2	1

Ejercicio 12: Población

A continuación se presenta una tabla incompleta de la población en las últimas 11 décadas de una ciudad cosmopolita de acuerdo a censos realizados. Se debe llenar la tabla con ayuda de un modelo de regresión apropiado.

X: Año	Y: Población	X: Año	Y: Población
1900	1650	1960	60.550
1910	2400	1970	125.500
1920	4250	1980	270.550
1930	8250	1990	520.400
1940	17.750	2000	1.150.000
1950	?	2010	?

Ejercicio 13: Oferta y demanda

En mercadeo, la ecuación de demanda relaciona el precio de un artículo con la cantidad de unidades que los consumidores están dispuestos a comprar a ese precio. Generalmente a mayor precio la demanda baja y a menor precio la demanda sube. En la siguiente tabla se muestra el precio p de un artículo (en miles de pesos) y la demanda q (en miles de unidades) en diferentes periodos. Encuentre la curva de regresión que mejor se ajusta a los datos, como una función hiperbólica de p en términos de q .

q	10	20	30	40	50	60	70	80	90
p	100	70	50	55	50	45	40	35	35

Ejercicio 14: Problema de Población

La siguiente tabla muestra la población de Estados Unidos cada 20 años, desde el año 1820 hasta el año 2000. Encuentre las curvas de regresión exponencial y geométrica asociadas a la tabla de datos, y determine de dos maneras diferentes cuál es la más apropiada para pronosticar la población aproximada en el año 2020.

Año	1820	1840	1860	1880	1900	1920	1940	1960	1980	2000
Pobl	1,0	1,7	3,1	5,0	7,6	10,6	13,2	17,9	22,7	28,1

Ejercicio 15: Evolución de una Virosis

Se desea estudiar la evolución de una virosis en un instituto que tiene 520 alumnos, por tanto el contagio sólo puede extenderse, como máximo a 520 alumnos. Dos años antes una virosis similar evolucionó de la manera como se muestra en la tabla, donde S representa el número de semanas transcurridas desde el momento que apareció la virosis y A representa la cantidad de alumnos contagiados. Aprovechando los datos históricos, encuentre la curva logística que mejor se ajusta a la propagación de la virosis y determine en qué semana se habrá enfermado la mitad de los alumnos.

S	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
A	14	28	34	56	68	114	158	226	326	400	438	474