

CAPÍTULO 8

TUTORIAL

1. AJUSTE LINEAL

1.1. Consideraciones previas

Aquí se muestra un ejemplo de como utilizar paso a paso el **Solver** del **Microsoft Excel**[®] para encontrar la función lineal que mejor se ajusta a una serie de datos con dos variables independientes (**esto es, la llamada “regresión múltiple” que, en nuestro caso, es triple**). Ha sido extraído del anterior capítulo 6 de este mismo libro, a partir de una publicación del antiguo Instituto Nacional de Colonización (INC), citada en la bibliografía. El ejemplo debe servir, a mayor abundamiento, para que se infiera como realizar un procedimiento análogo si ya no es una relación lineal sino que es polinómica, potencial, logarítmica, exponencial, etc.

Supongamos que tenemos las siguientes mediciones de las coordenadas de diversos puntos de la malla o red de un terreno a nivelar o explanar (en este caso del centro de la cuadrícula), obtenidas con el instrumento correspondiente (taquímetro, nivel, estación total, GPS, ...):

Tabla 1. Coordenadas de los vértices de la parcela.

Vértices	X ₁	X ₂	Y _i
1	162,5	112,5	23,04
2	137,5	112,5	25,02
3	112,5	112,5	26,22
4	87,5	112,5	22,80
5	62,5	112,5	25,27
6	37,5	112,5	25,51
7	12,5	112,5	22,91
8	162,5	87,5	24,61
9	137,5	87,5	26,90
10	112,5	87,5	26,55
11	87,5	87,5	21,61
12	62,5	87,5	23,94
13	37,5	87,5	23,20
14	12,5	87,5	22,04
15	162,5	62,5	30,22
16	137,5	62,5	29,12
17	112,5	62,5	26,80

Vértices	X ₁	X ₂	Y _i
18	87,5	62,5	22,22
19	62,5	62,5	24,81
20	37,5	62,5	24,02
21	12,5	62,5	22,80
22	162,5	37,5	31,63
23	137,5	37,5	28,60
24	112,5	37,5	24,93
25	87,5	37,5	23,50
26	62,5	37,5	25,70
27	37,5	37,5	24,66
28	12,5	37,5	22,59
29	162,5	12,5	29,10
30	137,5	12,5	25,11
31	112,5	12,5	23,50
32	87,5	12,5	25,13
33	62,5	12,5	24,66
34	37,5	12,5	23,81
35	12,5	12,5	22,22

, donde a los efectos de los trabajos topográficos, dichas variables se corresponden con las tres coordenadas: X₁ = X, X₂ = Y, Y = Z, que pueden ser absolutas UTM o bien relativas al objeto de simplificar los cálculos subsiguientes.

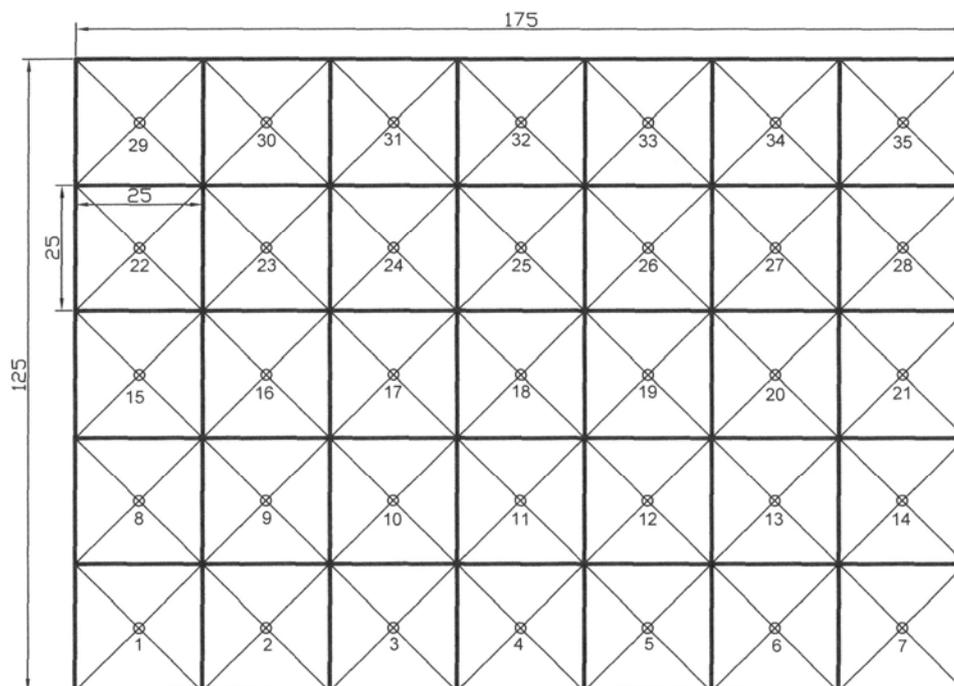


Fig. 1. Planta de la cuadrícula.

La función a la que se desea ajustar, si se trata de un plano de nivelación, es del tipo: $Y = a + b \cdot X_1 + c \cdot X_2$, pero podría ser también de cualquier otro tipo (superficie alabeada, cuádrica, logarítmica,

exponencial, potencial, etc.). Cabe, entonces, hacerse la siguiente pregunta: **¿cómo se sabe a qué tipo de función matemática se debe ajustar por el método de los mínimos cuadrados?**. Una forma de hacerse una idea de ello es **graficar** cada variable independiente con la variable dependiente (cada X con la Y), y según la forma que exprese cada gráfica se puede inferir la forma de la función. Nuestro problema se reduce entonces a encontrar los valores de **a**, **b** y **c** de tal manera que se minimice el error o coste que, en nuestro caso, representa el monto del volumen del movimiento de tierras a efectuar (desmante y terraplenado), y ello lo podemos expresar como: **Error = $\sum d_i^2 = \text{Sumatoria } (Y - Y_i)^2$** . El cuadrado es para que el error dé siempre positivo, e Y es el valor calculado final (el que resulta de efectuar la operación: $a + b \cdot X_1 + c \cdot X_2$) e Y_i es la medición i-ésima que expresa las diferentes cotas taquimétricas de los puntos de la malla o red planteada sobre el terreno a explanar.

1.2. Aplicación de la hoja de cálculo *Excel* con *Solver*

Primeramente, hagamos el formato tal como se ve en la figura siguiente:

	A	B	C	D	E	F
1	A	B	C			
2						
3						
4	X=X1	Y=X2	Z=Yi	Y	Error	Error^2
5	162,5	112,5	23,04			
6	137,5	112,5	25,02			
7	112,5	112,5	26,22			
8	87,5	112,5	22,8			
9	62,5	112,5	25,27			
10	37,5	112,5	25,51			
11	12,5	112,5	22,91			
12	162,5	87,5	24,61			
13	137,5	87,5	26,9			
14	112,5	87,5	26,55			
15	87,5	87,5	21,61			
16	62,5	87,5	23,94			
17	37,5	87,5	23,2			
18	12,5	87,5	22,04			
19	162,5	62,5	30,22			
20	137,5	62,5	29,12			
21	112,5	62,5	26,8			
22	87,5	62,5	22,22			
23	62,5	62,5	24,81			
24	37,5	62,5	24,02			
25	12,5	62,5	22,8			
26	162,5	37,5	31,63			
27	137,5	37,5	28,6			
28	112,5	37,5	24,93			
29	87,5	37,5	23,5			
30	62,5	37,5	25,7			
31	37,5	37,5	24,66			
32	12,5	37,5	22,59			
33	162,5	12,5	29,1			
34	137,5	12,5	25,11			
35	112,5	12,5	23,5			
36	87,5	12,5	25,13			
37	62,5	12,5	24,66			
38	37,5	12,5	23,81			
39	12,5	12,5	22,22			

Las celdas A2, B2, C2 se corresponderán con los valores buscados de a, b y c. El meollo del asunto estriba en escribir una fórmula en la columna D que esté en función de A2, B2, C2 y de cada valor que vayan tomando las variables o coordenadas X_1 y X_2 que se encuentran en la columna A y B después de la fila 5.

Si se tuviera otra función cualquiera de las muchas contempladas en la teoría del presente libro, los parámetros adicionales se escribirían a la derecha de la C y la fórmula de la columna D (o la columna correspondiente) cambiaría según la función pero lo demás sería exactamente igual.

La fórmula de Y será:

$$D5 = \$A\$2 + \$B\$2*A5 + \$C\$2*B5$$

siendo:

a = \$A\$2
b = \$B\$2
$X_1 = A5$
c = \$C\$2
$X_2 = B5$

Nótese que para los valores **a**, **b**, y **c** se usó la doble expresión \$\$ para denotar que la referencia no cambiará para ninguna celda donde se copie y pegue la fórmula en cuestión; en cambio para X_1 y X_2 no ha sido así.

La fórmula se debe copiar y pegar (o arrastrar) a las celdas D6, D7 y D8. Para la columna E la fórmula es la diferencia existente entre Y e Y_i , o sea: $E5 = C5 - D5$, y se copia y pega (o se arrastra) para las demás hacia abajo. En la columna F, la fórmula será la columna E al cuadrado, esto es: $F5 = E5^2$.

En la celda F9 se dejará el cuadrado de la suma de los errores o discrepancias entre los valores de las cotas iniciales del terreno natural y las resultantes del proceso de cálculo que aquí se presenta, y esa será precisamente la celda cuyo valor nos interesa que alcance un valor mínimo.

La pinta resultante debe ser estructurada como la que se presenta a continuación:

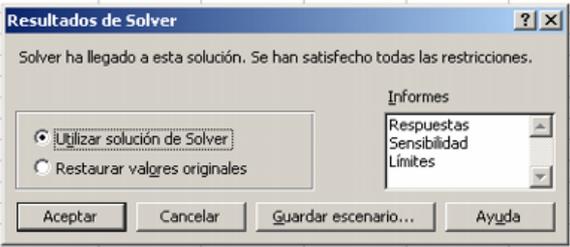
	A	B	C	D	E	F
1	A	B	C			
2						
3						
4	$X=X1$	$Y=X2$	$Z=Yi$	Y	Error	Error ²
5	162,5	112,5	23,04	0	23,04	530,8416
6	137,5	112,5	25,02	0	25,02	626,0004
7	112,5	112,5	26,22	0	26,22	687,4884
8	87,5	112,5	22,8	0	22,8	519,84
9	62,5	112,5	25,27	0	25,27	638,5729
10	37,5	112,5	25,51	0	25,51	650,7601
11	12,5	112,5	22,91	0	22,91	524,8681
12	162,5	87,5	24,61	0	24,61	605,6521
13	137,5	87,5	26,9	0	26,9	723,61
14	112,5	87,5	26,55	0	26,55	704,9025
15	87,5	87,5	21,61	0	21,61	466,9921
16	62,5	87,5	23,94	0	23,94	573,1236
17	37,5	87,5	23,2	0	23,2	538,24
18	12,5	87,5	22,04	0	22,04	485,7616
19	162,5	62,5	30,22	0	30,22	913,2484
20	137,5	62,5	29,12	0	29,12	847,9744
21	112,5	62,5	26,8	0	26,8	718,24
22	87,5	62,5	22,22	0	22,22	493,7284
23	62,5	62,5	24,81	0	24,81	615,5361
24	37,5	62,5	24,02	0	24,02	576,9604
25	12,5	62,5	22,8	0	22,8	519,84
26	162,5	37,5	31,63	0	31,63	1000,4569
27	137,5	37,5	28,6	0	28,6	817,96
28	112,5	37,5	24,93	0	24,93	621,5049
29	87,5	37,5	23,5	0	23,5	552,25
30	62,5	37,5	25,7	0	25,7	660,49
31	37,5	37,5	24,66	0	24,66	608,1156
32	12,5	37,5	22,59	0	22,59	510,3081
33	162,5	12,5	29,1	0	29,1	846,81
34	137,5	12,5	25,11	0	25,11	630,5121
35	112,5	12,5	23,5	0	23,5	552,25
36	87,5	12,5	25,13	0	25,13	631,5169
37	62,5	12,5	24,66	0	24,66	608,1156
38	37,5	12,5	23,81	0	23,81	566,9161
39	12,5	12,5	22,22	0	22,22	493,7284
40					Suma	22063,116

Luego, una vez obtenida la tabla anterior, se debe invocar el *Solver* del *Excel* haciendo “click” en “Herramientas” y luego en “Solver” (si no aparece habrá que buscarlo en la opción de “complementos” del mismo menú), y le indicaremos que deseamos minimizar el valor de la celda F9 cambiando el valor de las celdas A2, B2 y C2, tal como se ve en la siguiente figura:



Entonces hacemos “click” en resolver y se tendrá la siguiente pantalla:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L
2	22,924713	0,0310972	-0,0104457									
3												
4	X=X1	Y=X2	Z=Y1	Y	Error	Error^2						
5	162,5	112,5	23,04	26,802858	-3,7628581	14,159101						
6	137,5	112,5	25,02	26,025429	-1,0054293	1,0108881						
7	112,5	112,5	26,22	25,248001	0,9719994	0,9447829						
8	87,5	112,5	22,8	24,470572	-1,6705718	2,7908101						
9	62,5	112,5	25,27	23,693143	1,576857	2,486478						
10	37,5	112,5	25,51	22,915714	2,5942858	6,7303186						
11	12,5	112,5	22,91	22,138285	0,7717145	0,5955433						
12	162,5	87,5	24,61	27,064001	-2,4540007	6,0221193						
13	137,5	87,5	26,9	26,286572	0,6134281	0,376294						
14	112,5	87,5	26,55	25,509143	1,0408569	1,083383						
15	87,5	87,5	21,61	24,731714	-3,1217143	9,7451005						
16	62,5	87,5	23,94	23,954286	-0,0142856	0,0002041						
17	37,5	87,5	23,2	23,176857	0,0231432	0,0005356						
18	12,5	87,5	22,04	22,399428	-0,359428	0,1291885						
19	162,5	62,5	30,22	27,325143	2,8948568	8,3801957						
20	137,5	62,5	29,12	26,547714	2,5722855	6,6166529						
21	112,5	62,5	26,8	25,770286	1,0297143	1,0603116						
22	87,5	62,5	22,22	24,992857	-2,7728569	7,6887354						
23	62,5	62,5	24,81	24,215428	0,5945719	0,3535157						
24	37,5	62,5	24,02	23,437999	0,5820006	0,3387247						
25	12,5	62,5	22,8	22,660571	0,1394294	0,0194406						
26	162,5	37,5	31,63	27,586286	4,0437142	16,351625						
27	137,5	37,5	28,6	26,808857	1,791143	3,2081932						
28	112,5	37,5	24,93	26,031428	-1,1014283	1,2131442						
29	87,5	37,5	23,5	25,253999	-1,7539995	3,0765142						
30	62,5	37,5	25,7	24,476571	1,2234293	1,4967792						
31	37,5	37,5	24,66	23,699142	0,9608581	0,9232482						
32	12,5	37,5	22,59	22,921713	-0,3317132	0,1100336						
33	162,5	12,5	29,1	27,847428	1,2525716	1,5689357						
34	137,5	12,5	25,11	27,07	-1,9599996	3,8415984						
35	112,5	12,5	23,5	26,292571	-2,7925708	7,7984518						
36	87,5	12,5	25,13	25,515142	-0,385142	0,1483344						
37	62,5	12,5	24,66	24,737713	-0,0777133	0,0060394						
38	37,5	12,5	23,81	23,960284	-0,1502845	0,0225854						
39	12,5	12,5	22,22	23,182856	-0,9628567	0,9270911						
40				Suma		111,2249						



Así pues, se obtienen los siguientes coeficientes en la ecuación del plano definitivo del bancal (ajustando a tres decimales, o sea, con precisión milimétrica):

$A = 22'92471$ $B = 0'0311$ $C = -0'01045$
--

De esta suerte, la expresión general del plano resultante será:

$$0'0311 \cdot X - 0'01045 \cdot Y - Z + 22'92471 = 0$$

con lo que para hallar las cotas taquimétricas definitivas de los 35 vértices despejaremos:

$$Z = 22'92471 + 0'03110 \cdot X - 0'01045 \cdot Y$$

A resultas de lo anterior, obtendremos dichas cotas definitivas en la siguiente tabla que realizaremos también con el excel/ siguiendo estos pasos.

Primero suprimiremos las columnas E y F que nos servían para hacer el cálculo anterior y que ahora ya no resultan necesarias. A continuación, se designa la columna E para el cálculo de las cotas definitivas Z mediante la fórmula:

$$E5 = 22,92471 + 0,0311 * A5 - 0,01045 * B5.$$

Arrastramos la fórmula para toda la columna y reducimos las cifras decimales a tres. Debemos, entonces, obtener inmediatamente la siguiente pantalla:

	A	B	C	D	E	F
1	A	B	C			
2	22,924713	0,0310972	-0,0104457			
3						
4	X=X1	Y=X2	Z=Yi	Y	Z	
5	162,5	112,5	23,04	26,802858	26,803	
6	137,5	112,5	25,02	26,025429	26,025	
7	112,5	112,5	26,22	25,248001	25,248	
8	87,5	112,5	22,8	24,470572	24,470	
9	62,5	112,5	25,27	23,693143	23,693	
10	37,5	112,5	25,51	22,915714	22,915	
11	12,5	112,5	22,91	22,138285	22,138	
12	162,5	87,5	24,61	27,064001	27,064	
13	137,5	87,5	26,9	26,286572	26,287	
14	112,5	87,5	26,55	25,509143	25,509	
15	87,5	87,5	21,61	24,731714	24,732	
16	62,5	87,5	23,94	23,954286	23,954	
17	37,5	87,5	23,2	23,176857	23,177	
18	12,5	87,5	22,04	22,399428	22,399	
19	162,5	62,5	30,22	27,325143	27,325	
20	137,5	62,5	29,12	26,547714	26,548	
21	112,5	62,5	26,8	25,770286	25,770	
22	87,5	62,5	22,22	24,992857	24,993	
23	62,5	62,5	24,81	24,215428	24,215	
24	37,5	62,5	24,02	23,437999	23,438	
25	12,5	62,5	22,8	22,660571	22,660	
26	162,5	37,5	31,63	27,586286	27,587	
27	137,5	37,5	28,6	26,808857	26,809	
28	112,5	37,5	24,93	26,031428	26,032	
29	87,5	37,5	23,5	25,253999	25,254	
30	62,5	37,5	25,7	24,476571	24,477	
31	37,5	37,5	24,66	23,699142	23,699	
32	12,5	37,5	22,59	22,921713	22,922	
33	162,5	12,5	29,1	27,847428	27,848	
34	137,5	12,5	25,11	27,07	27,070	
35	112,5	12,5	23,5	26,292571	26,293	
36	87,5	12,5	25,13	25,515142	25,515	
37	62,5	12,5	24,66	24,737713	24,738	
38	37,5	12,5	23,81	23,960284	23,960	
39	12,5	12,5	22,22	23,182856	23,183	

El siguiente paso consiste en obtener la corrección en altura a efectuar para conseguir las cotas definitivas del terreno en cada estaca o vértice,

para lo que restaremos de la columna obtenida las cotas del terreno inicial, designando la columna F (corregido) de la siguiente forma:

$$F5 = E5 - C5.$$

Nos queda, entonces, la siguiente pantalla:

	A	B	C	D	E	F
1	A	B	C			
2	22,924713	0,0310972	-0,0104457			
3						
4	X=X1	Y=X2	Z=Yi	Y	Z	Corregido
5	162,5	112,5	23,04	26,802858	26,803	3,763
6	137,5	112,5	25,02	26,025429	26,025	1,005
7	112,5	112,5	26,22	25,248001	25,248	-0,972
8	87,5	112,5	22,8	24,470572	24,470	1,670
9	62,5	112,5	25,27	23,693143	23,693	-1,577
10	37,5	112,5	25,51	22,915714	22,915	-2,595
11	12,5	112,5	22,91	22,138285	22,138	-0,772
12	162,5	87,5	24,61	27,064001	27,064	2,454
13	137,5	87,5	26,9	26,286572	26,287	-0,613
14	112,5	87,5	26,55	25,509143	25,509	-1,041
15	87,5	87,5	21,61	24,731714	24,732	3,122
16	62,5	87,5	23,94	23,954286	23,954	0,014
17	37,5	87,5	23,2	23,176857	23,177	-0,023
18	12,5	87,5	22,04	22,399428	22,399	0,359
19	162,5	62,5	30,22	27,325143	27,325	-2,895
20	137,5	62,5	29,12	26,547714	26,548	-2,572
21	112,5	62,5	26,8	25,770286	25,770	-1,030
22	87,5	62,5	22,22	24,992857	24,993	2,773
23	62,5	62,5	24,81	24,215428	24,215	-0,595
24	37,5	62,5	24,02	23,437999	23,438	-0,582
25	12,5	62,5	22,8	22,660571	22,660	-0,140
26	162,5	37,5	31,63	27,586286	27,587	-4,043
27	137,5	37,5	28,6	26,808857	26,809	-1,791
28	112,5	37,5	24,93	26,031428	26,032	1,102
29	87,5	37,5	23,5	25,253999	25,254	1,754
30	62,5	37,5	25,7	24,476571	24,477	-1,223
31	37,5	37,5	24,66	23,699142	23,699	-0,961
32	12,5	37,5	22,59	22,921713	22,922	0,332
33	162,5	12,5	29,1	27,847428	27,848	-1,252
34	137,5	12,5	25,11	27,07	27,070	1,960
35	112,5	12,5	23,5	26,292571	26,293	2,793
36	87,5	12,5	25,13	25,515142	25,515	0,385
37	62,5	12,5	24,66	24,737713	24,738	0,078
38	37,5	12,5	23,81	23,960284	23,960	0,150
39	12,5	12,5	22,22	23,182856	23,183	0,963

Como consecuencia de los valores así obtenidos de las cotas corregidas, podemos elaborar la siguiente tabla pegando las diversas columnas al texto en **Microsoft Word®**:

Tabla 2. Cotas definitivas y correcciones.

Vértices	Cotas del terreno inicial	Puntos teóricos del plano (X,Y)	Cotas definitivas Z	Corregido d_i
1	23,04	(162'5,112'5)	26,803	+3,763
2	25,02	(137'5,112'5)	26,025	+1,005
3	26,22	(112'5,112'5)	25,248	-0,972
4	22,80	(87'5,112'5)	24,470	+1,670
5	25,27	(62'5,112'5)	23,693	-1,577
6	25,51	(37'5,112'5)	22,915	-2,595
7	22,91	(12'5,112'5)	22,138	-0,772
8	24,61	(162'5,87'5)	27,064	+2,454
9	26,90	(137'5,87'5)	26,287	-0,613
10	26,55	(112'5,87'5)	25,509	-1,041
11	21,61	(87'5,87'5)	24,732	+3,122
12	23,94	(62'5,87'5)	23,954	+0,014
13	23,20	(37'5,87'5)	23,177	-0,023
14	22,04	(12'5,87'5)	22,399	+0,359
15	30,22	(162'5,62'5)	27,325	-2,895
16	29,12	(137'5,62'5)	26,548	-2,572
17	26,80	(112'5,62'5)	25,770	-1,030
18	22,22	(87'5,62'5)	24,993	+2,773
19	24,81	(62'5,62'5)	24,215	-0,595
20	24,02	(37'5,62'5)	23,438	-0,582
21	22,80	(12'5,62'5)	22,660	-0,140
22	31,63	(162'5,37'5)	27,587	-4,043
23	28,60	(137'5,37'5)	26,809	-1,791
24	24,93	(112'5,37'5)	26,032	+1,102
25	23,50	(87'5,37'5)	25,254	+1,754
26	25,70	(62'5,37'5)	24,477	-1,223
27	24,66	(37'5,37'5)	23,699	-0,961
28	22,59	(12'5,37'5)	22,922	+0,332
29	29,10	(162'5,12'5)	27,848	-1,252
30	25,11	(137'5,12'5)	27,070	+1,960
31	23,50	(112'5,12'5)	26,293	+2,793
32	25,13	(87'5,12'5)	25,515	+0,385
33	24,66	(62'5,12'5)	24,738	+0,078
34	23,81	(37'5,12'5)	23,960	+0,150
35	22,22	(12'5,12'5)	23,183	+0,963

También como consecuencia de las correcciones que se expresan en el cuadro anterior, resultará el siguiente movimiento de tierras en términos volumétricos que deducimos también de la hoja de cálculo multiplicando la superficie de cada subparcela ($25 \times 25 = 625 \text{ m}^2$) por la corrección en altura o cota correspondiente (el signo “+” implica terraplén y el “-” implica desmonte), notándose que esta estimación resulta ser sólo una

aproximación, teniendo en cuenta las superficies de las subparcelas tributarias o anexas de cada vértice o estaca:

Tabla 3. Movimiento de tierras resultante.

Vértices	Superficie (m ²)	Corrección (m)	Volumen (m ³)
1	625	+3,763	2.351,875
2	625	+1,005	628,125
3	625	-0,972	-607,5
4	625	+1,670	1.043,75
5	625	-1,577	-985,625
6	625	-2,595	-1.621,875
7	625	-0,772	-482,5
8	625	+2,454	1.533,75
9	625	-0,613	-383,125
10	625	-1,041	-650,625
11	625	+3,122	1.951,25
12	625	+0,014	8,75
13	625	-0,023	-14,375
14	625	+0,359	224,375
15	625	-2,895	-1.809,375
16	625	-2,572	-1.607,5
17	625	-1,030	-643,75
18	625	+2,773	1.733,125
19	625	-0,595	-371,875
20	625	-0,582	-363,75
21	625	-0,140	-87,5
22	625	-4,043	-2.526,875
23	625	-1,791	-1.119,375
24	625	+1,102	688,75
25	625	+1,754	1.096,25
26	625	-1,223	-764,375
27	625	-0,961	-600,625
28	625	+0,332	207,5
29	625	-1,252	-782,5
30	625	+1,960	1.225
31	625	+2,793	1.745,625
32	625	+0,385	240,625
33	625	+0,078	48,75
34	625	+0,150	93,75
35	625	+0,963	601,875
TOTAL	21.875 (625x35)	±0'000	± 0,000

, por lo que la compensación de tierras resulta absolutamente ajustada y matemáticamente perfecta, no obteniéndose volúmenes ni de tierras sobrantes ni de tierras a aportar a la parcela, salvando la consideración de los pertinentes coeficientes de esponjamiento y/o compactación posterior que haya que aplicar en su caso. Este cálculo, que se deduce del cuadro anterior, puede ser contrastado con la cuantificación correspondiente mediante el estudio de los perfiles transversales y longitudinales de la parcela en estudio, determinados por la malla o red de vértices que nos ocupa. Para tener una medida del grado de explanación, igualaremos a +10,00 m. la cota relativa media o centro de gravedad de la parcela en estudio, cuyo valor resulta de dividir la suma de las cotas iniciales del terreno natural por el número de vértices ($874'75 \text{ m.}/35 = 24'993 \text{ m.}$), por lo que tendremos que restar: $24'993 - 10'000 = 14'993 \text{ m.}$ de cada una de las cotas iniciales y definitivas. Si se desea complementariamente calcular el “grado de explanación” determinado, como ya se ha visto, por el “coeficiente de contingencia” derivado de la distribución de probabilidad chi-cuadrado (χ^2), debemos ampliar la tabla anterior con dos nuevas columnas del siguiente modo:

	A	B	C	D	E	F	G	H
1	Vértices	Z=Yi	Y	Cot. Rel. Inic.	Cot. Rel. Def.	di	di2	di2/Rel. Def.
2	1	23,04	26,803	8,05	11,81	3,763	14,159	1,199
3	2	25,02	26,025	10,03	11,03	1,005	1,011	0,092
4	3	26,22	25,248	11,23	10,26	-0,972	0,945	0,092
5	4	22,80	24,471	7,81	9,48	1,671	2,791	0,294
6	5	25,27	23,693	10,28	8,70	-1,577	2,486	0,286
7	6	25,51	22,916	10,52	7,92	-2,594	6,730	0,849
8	7	22,91	22,138	7,92	7,15	-0,772	0,596	0,083
9	8	24,61	27,064	9,62	12,07	2,454	6,022	0,499
10	9	26,90	26,287	11,91	11,29	-0,613	0,376	0,033
11	10	26,55	25,509	11,56	10,52	-1,041	1,083	0,103
12	11	21,61	24,732	6,62	9,74	3,122	9,745	1,001
13	12	23,94	23,954	8,95	8,96	0,014	0,000	0,000
14	13	23,20	23,177	8,21	8,18	-0,023	0,001	0,000
15	14	22,04	22,399	7,05	7,41	0,359	0,129	0,017
16	15	30,22	27,325	15,23	12,33	-2,895	8,380	0,680
17	16	29,12	26,548	14,13	11,55	-2,572	6,617	0,573
18	17	26,80	25,770	11,81	10,78	-1,030	1,060	0,098
19	18	22,22	24,993	7,23	10,00	2,773	7,689	0,769
20	19	24,81	24,215	9,82	9,22	-0,595	0,354	0,038
21	20	24,02	23,438	9,03	8,44	-0,582	0,339	0,040
22	21	22,80	22,661	7,81	7,67	-0,139	0,019	0,003
23	22	31,63	27,586	16,64	12,59	-4,044	16,352	1,298
24	23	28,60	26,809	13,61	11,82	-1,791	3,208	0,272
25	24	24,93	26,031	9,94	11,04	1,101	1,213	0,110
26	25	23,50	25,254	8,51	10,26	1,754	3,077	0,300
27	26	25,70	24,477	10,71	9,48	-1,223	1,497	0,158
28	27	24,66	23,699	9,67	8,71	-0,961	0,923	0,106
29	28	22,59	22,922	7,60	7,93	0,332	0,110	0,014
30	29	29,10	27,847	14,11	12,85	-1,253	1,569	0,122
31	30	25,11	27,070	10,12	12,08	1,960	3,842	0,318
32	31	23,50	26,293	8,51	11,30	2,793	7,798	0,690
33	32	25,13	25,515	10,14	10,52	0,385	0,148	0,014
34	33	24,66	24,738	9,67	9,74	0,078	0,006	0,001
35	34	23,81	23,960	8,82	8,97	0,150	0,023	0,003
36	35	22,22	23,183	7,23	8,19	0,963	0,927	0,113
37				350,0	350,0	0,000	111,225	10,268

Para confeccionar esta tabla debemos comenzar colocando en la primera columna los vértices, en la segunda la Z (cotas iniciales) y en la tercera columna colocaremos la Y (cotas definitivas). En la cuarta columna (cotas relativas iniciales) lo que hacemos es restarle 14,993 a la columna Z de la siguiente manera: $D2 = B2 - 14,993$. Arrastramos la fórmula para toda la columna y sumamos. En la quinta columna (cotas relativas definitivas) el proceso seguido es el mismo que en la cuarta pero la resta se la debemos hacer a la columna Y. Así: $E2 = C2 - 14,993$. Arrastramos, sumamos y comprobamos que la suma final nos da igual que la columna anterior.

En la columna siguiente d_i calculamos la diferencia entre las dos columnas anteriores de la siguiente forma: $F2 = E2 - D2$. La suma final nos debe dar 0 por las razones teóricas ya expresadas. La columna siguiente d_i^2 es simplemente el cuadrado de la anterior, así: $G2 = F2^2$.

Por último, en la última columna $d_i^2/\text{rel.def.}$ vamos a realizar una división. Para ello aplicamos la siguiente fórmula: $H2 = G2/E2$. Arrastramos dicha fórmula para toda la columna y sumamos. El resultado de esta suma, si hemos realizado todos los pasos correctamente, ofrece la medida buscada del grado de explicación dada por la χ^2 y, posteriormente, por el coeficiente de contingencia C.

Si ahora utilizamos el programa *EViews*, al que hacemos referencia en el epígrafe siguiente, obtendremos para el ajuste pretendido el siguiente resultado, con especificación de diversos coeficientes de indudable relevancia estadística:

Forma Funcional: $Z = a + b \cdot X + c \cdot Y$ (plano)

Dependent Variable: Z Method: Least Squares Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	22.92471	0.844853	27.13457	0.0000
X (b)	0.031097	0.006303	4.933993	0.0000
Y (c)	-0.010446	0.008913	-1.171929	0.2499
R-squared	0.445577	Mean dependent variable	24.99286	
Adjusted R-squared	0.410926	S.D. dependent variable	2.429076	
S.E. of regression	1.864344	Akaike info criterion	4.165512	
Sum squared resid	111.2249	Schwarz criterion	4.298827	
Log likelihood	-69.89646	F-statistic	12.85885	
Durbin-Watson statistic	1.612869	Prob (F-statistic)	0.000080	

Observaciones:

- 1.- El valor de R^2 es relativamente bajo.
- 2.- El coeficiente de la variable "Y" es NO significativo, que quiere decir que no es diferente de cero ($H_0; \beta = 0$. No puede rechazarse, entonces, la hipótesis nula. Esto es precisamente lo que contrastamos con el valor de la "t" de Student-Gosset).
- 3.- Estos comentarios son iguales para todas las estimaciones que siguen, por lo que nos ahorraremos su mención en cada caso.
- 4.- Como el coeficiente de la variable "Y" es no significativo lo hemos eliminado de la regresión y se ha obtenido un nuevo resultado en el que sólo varía el valor del término constante (esto se ha realizado para todas las especificaciones que hemos probado).

$$\text{Ecuación resultante: } Z = 22'92471 + 0'031097 \cdot X - 0'010446 \cdot Y$$

que, como puede comprobarse, es la misma que la obtenida mediante la aplicación de la hoja de cálculo de *Microsoft Excel* con *Solver*.

Si ahora, como hemos señalado, prescindieramos de la variable o coordenada Y (no significativa desde el punto de vista estadístico) se obtendría la siguiente forma funcional: $Z = a + bX$ (es decir sin la variable Y):

Dependent Variable: Z				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	22.27186	0.638752	34.86779	0.0000
X (b)	0.031097	0.006338	4.906312	0.0000
R-squared	0.421782	Mean dependent variable	24.99286	
Adjusted R-squared	0.404260	S.D. dependent variable	2.429076	
S.E. of regression	1.874862	Akaike info criterion	4.150393	
Sum squared resid	115.9986	Schwarz criterion	4.239270	
Log likelihood	-70.63187	F-statistic	24.07189	
Durbin-Watson statistic	1.573687	Prob (F-statistic)	0.000024	

$$\text{Ecuación resultante: } Z = 22'27186 + 0'031097 \cdot X$$

En este último caso, los valores de las cotas taquimétricas definitivas de la parcela pueden verse en la última columna del cuadro de *Excel* siguiente, comparados con los anteriores (2 variables):

	A	B	C	D	E	F
1	Vértices	X m.	Y m.	Z m.	Z (2 var.)	Z (1 var.)
2	1	162,5	112,5	23,04	26,803	27,325
3	2	137,5	112,5	25,02	26,025	26,548
4	3	112,5	112,5	26,22	25,248	25,770
5	4	87,5	112,5	22,8	24,471	24,993
6	5	62,5	112,5	25,27	23,693	24,215
7	6	37,5	112,5	25,51	22,916	23,438
8	7	12,5	112,5	22,91	22,138	22,661
9	8	162,5	87,5	24,61	27,064	27,325
10	9	137,5	87,5	26,9	26,287	26,548
11	10	112,5	87,5	26,55	25,509	25,770
12	11	87,5	87,5	21,61	24,732	24,993
13	12	62,5	87,5	23,94	23,954	24,215
14	13	37,5	87,5	23,2	23,177	23,438
15	14	12,5	87,5	22,04	22,399	22,661
16	15	162,5	62,5	30,22	27,325	27,325
17	16	137,5	62,5	29,12	26,548	26,548
18	17	112,5	62,5	26,8	25,770	25,770
19	18	87,5	62,5	22,22	24,993	24,993
20	19	62,5	62,5	24,81	24,215	24,215
21	20	37,5	62,5	24,02	23,438	23,438
22	21	12,5	62,5	22,8	22,661	22,661
23	22	162,5	37,5	31,63	27,586	27,325
24	23	137,5	37,5	28,6	26,809	26,548
25	24	112,5	37,5	24,93	26,031	25,770
26	25	87,5	37,5	23,5	25,254	24,993
27	26	62,5	37,5	25,7	24,477	24,215
28	27	37,5	37,5	24,66	23,699	23,438
29	28	12,5	37,5	22,59	22,922	22,661
30	29	162,5	12,5	29,1	27,847	27,325
31	30	137,5	12,5	25,11	27,070	26,548
32	31	112,5	12,5	23,5	26,293	25,770
33	32	87,5	12,5	25,13	25,515	24,993
34	33	62,5	12,5	24,66	24,738	24,215
35	34	37,5	12,5	23,81	23,960	23,438
36	35	12,5	12,5	22,22	23,183	22,661

Al respecto de los perfiles longitudinales y transversales de esta parcela, puede consultarse el anexo número 5 (“Complementos”) de este mismo libro.

2. AJUSTE NO LINEAL

2.1. Estimación logarítmica

Para ello se precisa realizar una REGRESION MULTIPLE LOGARITMICA CON MICROSOFT EXCEL 6.0 (o superior). Como puede suponerse, existen diferentes programas informáticos que pueden facilitar la obtención del modelo más adecuado para el ajuste de una superficie de nivelación no lineal, como el SPSS¹ o el *Econometric*

¹ El SPSS es un programa estadístico informático muy usado en las ciencias sociales y también en las empresas de investigación de mercado. En la actualidad, la sigla se usa tanto para designar el programa estadístico como la empresa que lo produce. Originalmente SPSS fue creado como el acrónimo de *Statistical Package for the Social Sciences* ya que se está popularizando la idea de traducir el acrónimo como "Statistical Product and Service Solutions". Sin embargo, aunque realizando búsquedas por internet estas pueden llevar a la página *web* de la empresa, dentro de la página misma de la empresa no se encuentra dicha denominación. Fue creado en 1968 por Norman H. Nie, C. Hadlai (Tex) Hull y Dale H. Bent. Entre 1969 y 1975 la Universidad de Chicago por medio de su *National Opinion Research Center* estuvo a cargo del desarrollo, distribución y venta del programa. A partir de 1975 corresponde a SPSS

*Views*² que, sin duda alguna, son programas especializados para ello. También la subrutina para el cálculo de la regresión múltiple logarítmica de *Microsoft Excel* es similar a la lineal, ya estudiada en otros apartados del presente libro. Se trataría, en este caso, de ajustar una función exponencial del tipo: $Z = A \cdot B^X \cdot C^Y$, con el objetivo de averiguar el valor de los parámetros A, B y C. Al tomar logaritmos neperianos (naturales) o decimales (de Briggs³) en ambos miembros de la expresión anterior tiene lugar su “linealización”, obteniéndose una ecuación logarítmica lineal, así:

$$\ln Z = \ln A + X \cdot \ln B + Y \cdot \ln C$$

Inc. Originalmente el programa fue creado para grandes computadores. En 1970 se publica el primer manual de usuario del SPSS por Nie y Hall. Este manual populariza el programa entre las instituciones de educación superior en EE. UU. En 1984 sale la primera versión para computadores personales. Como programa estadístico es muy popular su uso debido a la capacidad de trabajar con bases de datos de gran tamaño. En la versión 12 es de 2 millones de registros y 250.000 variables. Además, de permitir la recodificación de las variables y registros según las necesidades del usuario. El programa consiste en un módulo base y módulos anexos que se han ido actualizando constantemente con nuevos procedimientos estadísticos. Cada uno de estos módulos se compra por separado. Actualmente, compete no sólo con softwares licenciados como lo son SAS, MatLab, Statistica, Stata, sino también con software de código abierto y libre, de los cuales el más destacado es el Lenguaje R. Desde la versión 14, pero más específicamente desde la versión 15 se ha implantado la posibilidad de hacer uso de las librerías de objetos del SPSS desde diversos lenguajes de programación. Aunque principalmente se ha implementado para Python, también existe la posibilidad de trabajar desde Visual Basic, C++ y otros lenguajes. El 28 de junio de 2009 se anuncia que IBM, meses después de ver frustrado su intento de compra de Sun Microsystems, el gigante informático estadounidense anuncia la adquisición de SPSS, por la no despreciable cifra de 1.200 millones de dólares USA.

² **EViews** (Dictamen econométrico) es un paquete estadístico para Windows, utilizado principalmente para las series temporales orientadas al análisis econométrico, aunque también puede resultar útil a los efectos de la aplicación topográfica que aquí propugnamos. Es desarrollado por *Quantitative Micro Software (QMS)*. La versión 1.0 fue lanzada en marzo de 1994, y sustituye a la anterior MicroTSP. La versión actual de EViews es de 7.1, lanzada en abril de 2010. EViews puede ser utilizado para análisis estadístico general y el análisis econométrico, como la sección transversal y análisis de datos del panel y de series de tiempo (cronológicas) de estimación y previsión. EViews combina la hoja de cálculo y la tecnología de base de datos relacional con las tareas tradicionales que se encuentran en el software de estadística, y utiliza un Windows GUI. Esto se combina con un lenguaje de programación que muestra limitada la orientación a objetos. EViews se basa principalmente en un formato de archivos propietarios y no documentados para el almacenamiento de datos. Sin embargo, la entrada y salida soporta numerosos formatos, incluyendo formato de base de datos, formatos de Excel, PSPP / SPSS, DAP / SAS, Stata, RATS y TSP. EViews puede tener acceso ODBC a bases de datos. EViews formatos de archivo puede ser parcialmente abierta por gretl.

³ En el año 1622, el matemático inglés Henry Briggs (1561-1630) publicó un pequeño tratado en el *Paso del Noroeste los mares del sur, a través del Continente de Virginia y la Bahía de Hudson*; y en 1624 su *Aritmética Logarítmica* en folio, un trabajo que contenía los logaritmos de treinta mil números naturales a catorce decimales (1-20.000 y 90.000 a 100.000). También, Briggs completó la tabla de funciones trigonométricas y tangentes para la centésima parte de cada grado a catorce decimales, con una tabla de funciones naturales a quince lugares y las tangentes y secantes para los mismos diez lugares; todos los cuales fueron impresos en Gouda en 1631 y publicados en 1633 bajo el título de *Trigonometria Britannica*; este trabajo fue probablemente el sucesor de su *Logarithmorum Chilias Prima (Introducción a los Logaritmos)*, que dio una breve reseña de logaritmos y una larga tabla de los primeros 1.000 enteros calculados al catorce decimal. Briggs descubrió, de una forma un tanto oculta y sin la prueba correspondiente, el teorema del binomio.

Esta forma funcional coincide con otra que veremos más adelante: la estimación exponencial. Aquí, empleando logaritmos neperianos el coeficiente de la variable X es "ln B" mientras que en la forma funcional es simplemente "B".

Del apartado correspondiente se observa como el coeficiente de la variable X tiene de valor: 0,001199 con lo que ahora sería:

$$\text{Ln } B = 0,001199 \Rightarrow B = e^{0,001199} = 1,0012$$

Todo lo demás no varía.

El comando para activarla en la hoja de cálculo citada es el siguiente:

ESTIMACION.LOGARITMICA

A continuación, se exponen brevemente las instrucciones precisas:

a) Escoger en fx la función: ESTIMACION.LOGARITMICA, tal como hemos señalado anteriormente.

b) En la Caja de diálogo se debe marcar la Columna de la Variable Dependiente (y) con el ratón del ordenador.

c) En la Caja de diálogo marcar las Columnas de las Variables Independientes (x) con el ratón.

d) Indicar en la ventanilla "CONSTANTE" el argumento: VERDADERO.

e) Indicar en la ventanilla "ESTADISTICA" el argumento: VERDADERO.

f) Marcar con el Ratón el Rango de Salida (*) de los elementos de la Regresión.

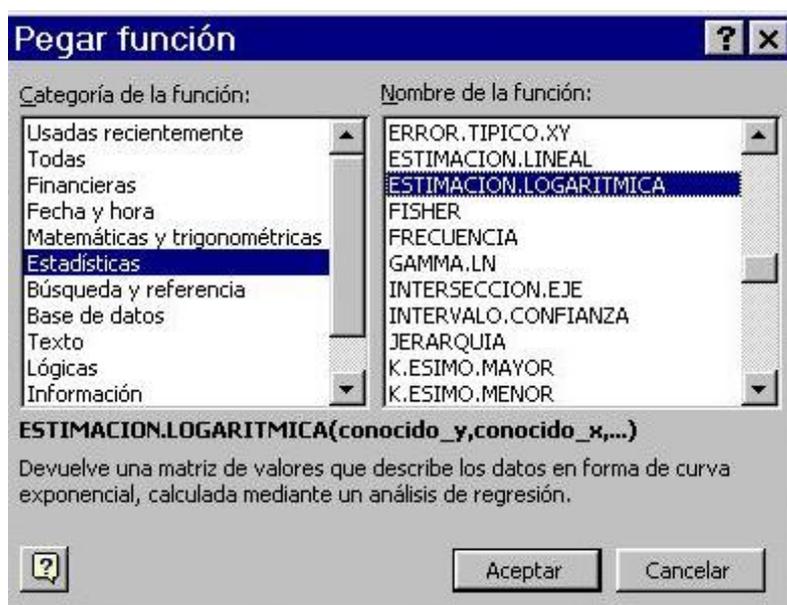
g) Iluminar con el ratón en la "Barra de Fórmulas" la caja donde aparece la fórmula de la regresión.

h) Apretar simultáneamente las teclas: "CONTROL", "SHIFT" (tecla con la flecha hacia arriba) y "ENTER".

(*) El Rango de Salida tiene un tamaño de: 5 líneas X el # de Variables de columnas.

Vamos, pues, a seguir los siguientes pasos tal como los hemos relacionado:

a) Escoger en fx la función: ESTIMACIÓN.LOGARÍTMICA.

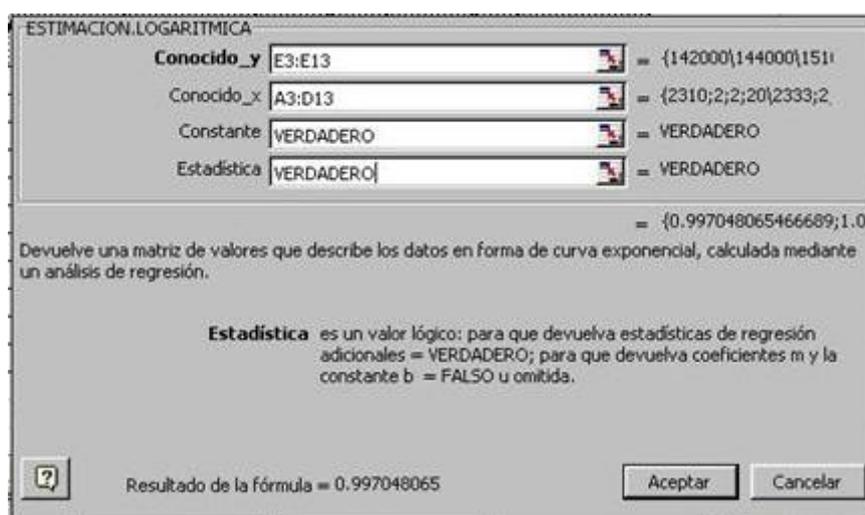


b) En la Caja de diálogo marcar la Columna de la Variable Dependiente (y) con el ratón.

c) En la Caja de diálogo marcar las Columnas de las Variables Independientes (x) con el ratón.

d) Indicar en la ventanilla "CONSTANTE" el argumento: VERDADERO.

e) Indicar en la ventanilla "ESTADISTICA" el argumento: VERDADERO.



f) Marcar con el Ratón el Rango de Salida de los elementos de la Regresión.

g) Iluminar con el ratón la "Barra de Fórmulas", ventanilla donde aparece la fórmula de la regresión.

h) Apretar simultáneamente las teclas: "CONTROL", "SHIFT" y "ENTER".

Al final del proceso, se obtiene la siguiente pantalla (ejemplo cualquiera):

	A	B	C	D	E
31					
32	0.99704807	1.02518297	1.09012376	1.00006524	104481.996
33	0.00090584	0.01648919	0.01259613	0.00016567	0.37405703
34	0.92821352	0.03058412	#N/A	#N/A	#N/A
35	19.3953003	6	#N/A	#N/A	#N/A
36	0.07256855	0.00561233	#N/A	#N/A	#N/A
37					
38					

En la pantalla anterior, usada como simple ejemplo, el resultado de la regresión logarítmica múltiple efectuada, en este caso con 5 variables (en la problemática de la nivelación óptima de terrenos que propugnamos este número queda reducido a 3, como se sabe), será:

$$\begin{aligned} \text{Modelo de Regresión: } & Y = A * B^{X^1} * C^{X^2} * D^{X^3} * E^{X^4} \\ & Y = 104,481.9964 * 1.0001^{X^1} * 1.0901^{X^2} * 1.0252^{X^3} * 0.997^{X^4} \\ & R^2 = 92.82\% \quad F = 19.3953 \quad F_0 = 4.54 \end{aligned}$$

Si ahora, alternativamente, utilizamos el programa *EViews* para el ajuste o estimación logarítmica de la función correspondiente, obtendremos la expresión exponencial:

$$Z = A \cdot B^X \cdot C^Y = 22'9661 \cdot 1'0012^X \cdot 0'9996^Y$$

A continuación, obtendremos la siguiente tabla como consecuencia de la aplicación de la ecuación de ajuste de la superficie anterior, que nos servirá para efectuar ulteriores consideraciones de interés:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
1	Vértices	Z=Yi	Y	Cot. Rel. I	Cot. Rel. D	di	di2	li2/Rel. Def.	
2	1	23,04	26,679	8,047	11,686	3,639	13,246	1,133	
3	2	25,02	25,891	10,027	10,898	0,871	0,759	0,070	
4	3	26,22	25,127	11,227	10,134	-1,093	1,195	0,118	
5	4	22,80	24,384	7,807	9,391	1,584	2,511	0,267	
6	5	25,27	23,664	10,277	8,671	-1,606	2,578	0,297	
7	6	25,51	22,965	10,517	7,972	-2,545	6,476	0,812	
8	7	22,91	22,287	7,917	7,294	-0,623	0,388	0,053	
9	8	24,61	26,948	9,617	11,955	2,338	5,465	0,457	
10	9	26,90	26,152	11,907	11,159	-0,748	0,560	0,050	
11	10	26,55	25,379	11,557	10,386	-1,171	1,371	0,132	
12	11	21,61	24,630	6,617	9,637	3,020	9,118	0,946	
13	12	23,94	23,902	8,947	8,909	-0,038	0,001	0,000	
14	13	23,20	23,196	8,207	8,203	-0,004	0,000	0,000	
15	14	22,04	22,511	7,047	7,518	0,471	0,222	0,030	
16	15	30,22	27,219	15,227	12,226	-3,001	9,009	0,737	
17	16	29,12	26,415	14,127	11,422	-2,705	7,319	0,641	
18	17	26,80	25,634	11,807	10,641	-1,166	1,359	0,128	
19	18	22,22	24,877	7,227	9,884	2,657	7,061	0,714	
20	19	24,81	24,142	9,817	9,149	-0,668	0,446	0,049	
21	20	24,02	23,429	9,027	8,436	-0,591	0,349	0,041	
22	21	22,80	22,737	7,807	7,744	-0,063	0,004	0,001	
23	22	31,63	27,492	16,637	12,499	-4,138	17,122	1,370	
24	23	28,60	26,680	13,607	11,687	-1,920	3,686	0,315	
25	24	24,93	25,892	9,937	10,899	0,962	0,926	0,085	
26	25	23,50	25,127	8,507	10,134	1,627	2,648	0,261	
27	26	25,70	24,385	10,707	9,392	-1,315	1,729	0,184	
28	27	24,66	23,665	9,667	8,672	-0,995	0,990	0,114	
29	28	22,59	22,966	7,597	7,973	0,376	0,141	0,018	
30	29	29,10	27,768	14,107	12,775	-1,332	1,773	0,139	
31	30	25,11	26,948	10,117	11,955	1,838	3,379	0,283	
32	31	23,50	26,152	8,507	11,159	2,652	7,035	0,630	
33	32	25,13	25,380	10,137	10,387	0,250	0,062	0,006	
34	33	24,66	24,630	9,667	9,637	-0,030	0,001	0,000	
35	34	23,81	23,903	8,817	8,910	0,093	0,009	0,001	
36	35	22,22	23,197	7,227	8,204	0,977	0,954	0,116	
37		874,750	872,355	350,0	347,6	-2,395	109,891	10,199	chi-cuadrado

Obsérvese que en la tabla anterior hemos definido el $d_i = Y_i - T_i$ como la diferencia existente entre las cotas del terreno natural o iniciales y las definitivas que se deducen de la aplicación de nuestro modelo de explanación. Ello es así con el objetivo de adecuarnos a la terminología utilizada para el cálculo de chi-cuadrado que realizaremos a continuación. En este caso, el sumatorio de las discrepancias $\sum d_i$ es sólo aproximadamente igual a 0 (-2,395).

El error estándar o típico de la estima de esta regresión múltiple (triple) vendrá dado por la expresión (véase el capítulo 5), con $m = 2$ variables explicativas correspondientes a la abscisa y la ordenada de cada punto:

$$S_{xy} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - T_i)^2}{N - m - 1}} = \sqrt{\frac{109,891}{35 - 2 - 1}} = 1,85 \text{ m.}$$

Para $N - 1 = 35 - 1 = 34$ grados de libertad, se tiene un $\chi^2_{0,5} = 16,55$, realizando la interpolación correspondiente en la tabla de percentiles de la distribución teórica de probabilidad chi-cuadrado que figura en el

anexo 3. Al ser: $\chi^2 = 10'199 < 16'55$ puede considerarse bastante bajo, en términos relativos, el volumen de explanación a realizar en la parcela que nos ocupa. De haberse considerado, alternativamente, un valor del número de grados de libertad de:

$$N - m - 1 = 32 \text{ g.l.}$$

se obtendría, por interpolación lineal, un valor teórico chi-cuadrado algo más exigente $\chi^2_{0,5} = 15'17$, lo que no modificaría tampoco las conclusiones anteriormente expresadas.

Por otra parte, el “grado de explanación” determinado, como ya se ha visto, por el “coeficiente de contingencia” C derivado de la distribución de probabilidad chi-cuadrado (χ^2), vendrá dado por la expresión:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + N}} = \sqrt{\frac{10'199}{10'199 + 35}} = 0'47 \cong 47\%,$$

siendo $N = 35$ el número de estacas o vértices de nivelación considerado.

Obsérvese, en fin, que la estimación ahora efectuada ofrece valores algo mejores que los obtenidos incluso mediante la regresión lineal (ajuste a un plano de nivelación). La comparación de los valores resultantes de los estadísticos de esta estimación con los de las restantes efectuadas podrá verse más adelante (al final del presente capítulo de nuestro libro) en el cuadro elaborado al efecto.

En algún momento puede plantearse al topógrafo el siguiente dilema: ¿qué modelo utilizar, el lineal o el logarítmico (exponencial) anteriormente obtenidos, para el replanteo del plano definitivo del terreno? Pues bien, desde un punto de vista estrictamente teórico o estadístico, el modelo que mejor explica el ajuste por regresión mínimo cuadrática y, en su consecuencia, el que provoca un menor movimiento de tierras en la parcela, será aquel cuyo coeficiente de concausalidad, determinación o crítico R^2 sea mayor.

De cualquier modo, en los problemas reales que puedan presentarse en la práctica de la nivelación no lineal, ya existe una predeterminación *ex ante* por parte del proyectista en el sentido de que el resultado final no constituya un plano perfecto por perentoriedad de la concepción de la propia obra, por lo que la solución a la pregunta planteada resulta obvia. Sin embargo, sí puede resultar interesante averiguar cuál de las posibles soluciones no lineales planteadas será más conveniente desde el punto

de vista estrictamente económico (esto es, la que suponga un menor movimiento de tierras).

Evidentemente, además del error standard o típico de la estima, del χ^2 y del coeficiente de contingencia o “grado de explicación del terreno” C, también el coeficiente de concausalidad R^2 puede usarse provechosamente en la comparación de la bondad del ajuste entre diferentes funciones y planos de nivelación.

En este sentido, en el capítulo anterior de nuestro libro hemos explicado de qué modo puede calcularse el expresado parámetro de concausalidad en el caso de las regresiones múltiples (triples) lineales. Así mismo, el estadístico⁴ de contraste experimental “F” de Snedecor es el estadígrafo que se construye para contrastar si los parámetros asociados a las variables explicativas del modelo, o sea, las coordenadas X e Y (exceptuando el término independiente) son conjuntamente iguales a cero. O dicho de otro modo, este estadístico permite contrastar la capacidad explicativa conjunta de las variables introducidas en el modelo empleado⁵.

Cabe señalar que, además del modelo exponencial reseñado, pueden emplearse otros modelos no lineales de regresión múltiple (semilogarítmicos, potenciales, transformación inversa, parabólicos o polinomiales, etc.) intentando buscar, en todo momento, el que ofrezca los resultados más ajustados, en que los valores resultantes de los estadígrafos relacionados sean mayores.

2.2. Estimación doblemente logarítmica

Utilizando, a partir de ahora, el expresado programa *EViews*, se trata de adoptar la forma funcional: $\ln Z = a + b \cdot \ln X + c \cdot \ln Y \Rightarrow$

$$Z = e^a \cdot X^b \cdot Y^c \text{ (potencial, logarítmica doble),}$$

cuyos resultados quedan expresados con especificidad en la tabla de la página siguiente:

⁴ Un **estadístico** es una medida cuantitativa, derivada de un conjunto de datos de una muestra con el objetivo de estimar o contrastar características de una población o modelo estadístico. Más formalmente un estadístico es una función medible que, dada una muestra estadística de valores, les asigna un número que sirve para estimar los parámetros de la distribución de la que procede la muestra. Así por ejemplo la media muestral de valores sirve para estimar el valor esperado de una variable, la varianza muestral de una muestra amplia sirve para estimar la varianza de la población o universo, etc.

⁵ Generalmente, se considera que un valor superior a 6 resulta suficiente para que la capacidad explicativa del modelo pueda calificarse como adecuada.

Dependent Variable: LZ				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	2.971694	0.093470	31.79315	0.0000
LX (b)	0.067104	0.015653	4.286843	0.0002
LY (c)	-0.010321	0.016671	-0.619070	0.5403
R-squared	0.369586	Mean dependent variable	3.214223	
Adjusted R-squared	0.330185	S.D. dependent variable	0.093716	
S.E. of regression	0.076699	Akaike info criterion	-2.216031	
Sum squared resid	0.188249	Schwarz criterion	-2.082716	
Log likelihood	41.78055	F-statistic	9.380136	
Durbin-Watson statistic	1.513296	Prob (F-statistic)	0.000622	

$$\text{Ecuación resultante: } Z = e^{2.971694} \cdot X^{0.067104} \cdot Y^{-0.010321}$$

A continuación, obtendremos la siguiente tabla como consecuencia de la aplicación de la ecuación de ajuste de la superficie anterior:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	
1	Vértices	Z=Yi	Y	Cot. Rel. I	Cot. Rel. I	di	di2	li2/Rel. Def.		
2	1	23,04	26,168	8,047	11,175	3,128	9,784	0,876		
3	2	25,02	25,877	10,027	10,884	0,857	0,734	0,067		
4	3	26,22	25,531	11,227	10,538	-0,689	0,475	0,045		
5	4	22,80	25,104	7,807	10,111	2,304	5,308	0,525		
6	5	25,27	24,543	10,277	9,550	-0,727	0,529	0,055		
7	6	25,51	23,716	10,517	8,723	-1,794	3,218	0,369		
8	7	22,91	22,031	7,917	7,038	-0,879	0,773	0,110		
9	8	24,61	26,236	9,617	11,243	1,626	2,644	0,235		
10	9	26,90	25,944	11,907	10,951	-0,956	0,914	0,083		
11	10	26,55	25,597	11,557	10,604	-0,953	0,908	0,086		
12	11	21,61	25,169	6,617	10,176	3,559	12,666	1,245		
13	12	23,94	24,607	8,947	9,614	0,667	0,445	0,046		
14	13	23,20	23,778	8,207	8,785	0,578	0,334	0,038		
15	14	22,04	22,088	7,047	7,095	0,048	0,002	0,000		
16	15	30,22	26,328	15,227	11,335	-3,892	15,148	1,336		
17	16	29,12	26,034	14,127	11,041	-3,086	9,523	0,863		
18	17	26,80	25,686	11,807	10,693	-1,114	1,241	0,116		
19	18	22,22	25,256	7,227	10,263	3,036	9,217	0,898		
20	19	24,81	24,693	9,817	9,700	-0,117	0,014	0,001		
21	20	24,02	23,86	9,027	8,867	-0,160	0,026	0,003		
22	21	22,80	22,165	7,807	7,172	-0,635	0,403	0,056		
23	22	31,63	26,467	16,637	11,474	-5,163	26,657	2,323		
24	23	28,60	26,172	13,607	11,179	-2,428	5,895	0,527		
25	24	24,93	25,822	9,937	10,829	0,892	0,796	0,073		
26	25	23,50	25,39	8,507	10,397	1,890	3,572	0,344		
27	26	25,70	24,823	10,707	9,830	-0,877	0,769	0,078		
28	27	24,66	23,987	9,667	8,994	-0,673	0,453	0,050		
29	28	22,59	22,282	7,597	7,289	-0,308	0,095	0,013		
30	29	29,10	26,769	14,107	11,776	-2,331	5,434	0,461		
31	30	25,11	26,47	10,117	11,477	1,360	1,850	0,161		
32	31	23,50	26,116	8,507	11,123	2,616	6,843	0,615		
33	32	25,13	25,679	10,137	10,686	0,549	0,301	0,028		
34	33	24,66	25,106	9,667	10,113	0,446	0,199	0,020		
35	34	23,81	24,26	8,817	9,267	0,450	0,203	0,022		
36	35	22,22	22,536	7,227	7,543	0,316	0,100	0,013		
37				350,0	347,5	-2,460	127,473	11,784	chi-cuadrado	

Obsérvese que en la tabla anterior hemos definido el $d_i = Y_i - T_i$ como la diferencia entre las cotas del terreno natural o iniciales y las definitivas que se deducen de la aplicación de nuestro modelo de explanación. Ello es así con el objetivo de adecuarnos a la terminología utilizada para el cálculo de chi-cuadrado que realizaremos a continuación. En este caso, el $\sum d_i$ es sólo aproximadamente igual a 0 (-2,46).

El error estándar o típico de la estima de esta regresión múltiple (triple) vendrá dado por la expresión (véase el capítulo 5), con $m = 2$ variables explicativas correspondientes a la abscisa y la ordenada de cada punto:

$$S_{xy} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - T_i)^2}{N - m - 1}} = \sqrt{\frac{127,473}{35 - 2 - 1}} = 2'00 \text{ m.}$$

Para $N - 1 = 35 - 1 = 34$ grados de libertad, se tiene un $\chi^2_{0,5} = 16'55$, realizando la interpolación correspondiente en la tabla de percentiles de la distribución teórica de probabilidad chi-cuadrado que figura en el anexo 3. Al ser: $\chi^2 = 11'784 < 16'55$ puede considerarse bastante bajo, en términos relativos, el volumen de explanación a realizar en la parcela que nos ocupa. De haberse considerado, alternativamente, un valor del número de grados de libertad de:

$$N - m - 1 = 32 \text{ g.l.}$$

se obtendría, por interpolación lineal, un valor teórico chi-cuadrado algo más exigente $\chi^2_{0,5} = 15'17$, lo que no modificaría tampoco las conclusiones anteriormente expresadas.

Por otra parte, el “grado de explanación” determinado, como ya se ha visto, por el “coeficiente de contingencia” C derivado de la distribución de probabilidad chi-cuadrado (χ^2), vendrá dado por la expresión:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + N}} = \sqrt{\frac{11'784}{11'784 + 35}} = 0'50 \cong 50\%,$$

siendo $N = 35$ el número de estacas o vértices de nivelación considerado.

Obsérvese, en fin, que la estimación ahora efectuada ofrece valores algo peores que los obtenidos mediante la regresión lineal (ajuste a un plano de nivelación) y la logarítmica. La comparación de los valores resultantes de los estadísticos de esta estimación con los de las restantes efectuadas podrá verse más adelante en el cuadro elaborado al efecto.

Si ahora, como hemos señalado, prescindieramos de la variable o coordenada Y (no significativa desde el punto de vista estadístico) se obtendría la siguiente forma funcional: $Z = e^a \cdot X^b$ (es decir sin la variable Y), o bien la ecuación linealizada: $\ln Z = a + b \cdot \ln X$. Así:

Dependent Variable: LZ				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	2.931486	0.066586	44.02570	0.0000
LX (b)	0.067104	0.015506	4.327473	0.0001
R-squared	0.362036	Mean dependent variable	3.214223	
Adjusted R-squared	0.342703	S.D. dependent variable	0.093716	
S.E. of regression	0.075979	Akaike info criterion	-2.261269	
Sum squared resid	0.190504	Schwarz criterion	-2.172392	
Log likelihood	41.57221	F-statistic	18.72702	
Durbin-Watson statistic	1.515209	Prob (F-statistic)	0.000132	

$$\text{Ecuación resultante: } Z = e^{2.931486} \cdot X^{0.067104}$$

2.3. Estimación exponencial

Se trata, ahora, de adoptar la forma funcional: $\ln Z = a + b \cdot X + c \cdot Y \Rightarrow$

$$Z = e^{(a+bX+cY)} \text{ (exponencial)}$$

Dependent Variable: LZ				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	3.134019	0.032640	96.01658	0.0000
X (b)	0.001199	0.000243	4.923538	0.0000
Y (c)	-0.000395	0.000344	-1.147524	0.2597
R-squared	0.444039	Mean dependent variable	3.214223	
Adjusted R-squared	0.409292	S.D. dependent variable	0.093716	
S.E. of regression	0.072028	Akaike info criterion	-2.341711	
Sum squared resid	0.166016	Schwarz criterion	-2.208396	
Log likelihood	43.97994	F-statistic	12.77902	
Durbin-Watson statistic	1.693096	Prob (F-statistic)	0.000083	

$$\text{Ecuación resultante: } Z = e^{3'134019 + 0'001199 \cdot X - 0'000395 \cdot Y}$$

A continuación, obtendremos la siguiente tabla como consecuencia de la aplicación de la ecuación de ajuste de la superficie anterior:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
1	Vértices	Z=Yi	Y	Cot. Rel. Ini	Cot. Rel. De	di	di2	di2/Rel. Def.	
2	1	23,04	23,116	8,05	8,123	0,076	0,006	0,001	
3	2	25,02	23,087	10,03	8,094	-1,933	3,738	0,462	
4	3	26,22	23,057	11,23	8,064	-3,163	10,007	1,241	
5	4	22,80	23,027	7,81	8,034	0,227	0,051	0,006	
6	5	25,27	22,997	10,28	8,004	-2,273	5,168	0,646	
7	6	25,51	22,967	10,52	7,974	-2,543	6,469	0,811	
8	7	22,91	22,937	7,92	7,944	0,027	0,001	0,000	
9	8	24,61	23,126	9,62	8,133	-1,484	2,201	0,271	
10	9	26,90	23,096	11,91	8,103	-3,804	14,467	1,785	
11	10	26,55	23,066	11,56	8,073	-3,484	12,135	1,503	
12	11	21,61	23,036	6,62	8,043	1,426	2,035	0,253	
13	12	23,94	23,006	8,95	8,013	-0,934	0,871	0,109	
14	13	23,20	22,976	8,21	7,983	-0,224	0,050	0,006	
15	14	22,04	22,947	7,05	7,954	0,907	0,822	0,103	
16	15	30,22	23,136	15,23	8,143	-7,084	50,180	6,162	
17	16	29,12	23,106	14,13	8,113	-6,014	36,165	4,458	
18	17	26,80	23,076	11,81	8,083	-3,724	13,866	1,715	
19	18	22,22	23,046	7,23	8,053	0,826	0,683	0,085	
20	19	24,81	23,016	9,82	8,023	-1,794	3,217	0,401	
21	20	24,02	22,986	9,03	7,993	-1,034	1,068	0,134	
22	21	22,80	22,956	7,81	7,963	0,156	0,024	0,003	
23	22	31,63	23,146	16,64	8,153	-8,484	71,976	8,828	
24	23	28,60	23,116	13,61	8,123	-5,484	30,073	3,702	
25	24	24,93	23,086	9,94	8,093	-1,844	3,400	0,420	
26	25	23,50	23,056	8,51	8,063	-0,444	0,197	0,024	
27	26	25,70	23,026	10,71	8,033	-2,674	7,149	0,890	
28	27	24,66	22,996	9,67	8,003	-1,664	2,768	0,346	
29	28	22,59	22,966	7,60	7,973	0,376	0,142	0,018	
30	29	29,10	23,156	14,11	8,163	-5,944	35,331	4,328	
31	30	25,11	23,126	10,12	8,133	-1,984	3,936	0,484	
32	31	23,50	23,096	8,51	8,103	-0,404	0,163	0,020	
33	32	25,13	23,066	10,14	8,073	-2,064	4,260	0,528	
34	33	24,66	23,036	9,67	8,043	-1,624	2,637	0,328	
35	34	23,81	23,006	8,82	8,013	-0,804	0,646	0,081	
36	35	22,22	22,976	7,23	7,983	0,756	0,572	0,072	
37				350,0	281,866	-68,129	326,476	40,223	chi-cuadrado

Obsérvese que en la tabla anterior hemos definido el $d_i = Y_i - T_i$ como la diferencia entre las cotas del terreno natural o iniciales y las definitivas que se deducen de la aplicación de nuestro modelo de explicación. Ello es así con el objetivo de adecuarnos a la terminología utilizada para el cálculo de chi-cuadrado que realizaremos a continuación. El error estándar o típico de la estima de esta regresión múltiple (triple) vendrá dado por la expresión (véase el capítulo 5), con $m = 2$ variables explicativas correspondientes a la abscisa y la ordenada de cada punto:

$$S_{xy} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - T_i)^2}{N - m - 1}} = \sqrt{\frac{326,476}{35 - 2 - 1}} = 3'19 \text{ m.}$$

Para $N - 1 = 35 - 1 = 34$ grados de libertad, se tiene un $\chi^2_{0,5} = 16'55$, realizando la interpolación correspondiente en la tabla de percentiles de la distribución teórica de probabilidad chi-cuadrado que figura en el anexo 3. Al ser: $\chi^2 = 40'223 > 16'55$ puede considerarse bastante

elevado, en términos relativos, el volumen de explanación a realizar en la parcela que nos ocupa. De haberse considerado, alternativamente, un valor del número de grados de libertad de:

$$N - m - 1 = 32 \text{ g.l.}$$

se obtendría, por interpolación lineal, un valor teórico chi-cuadrado algo más exigente $\chi^2_{0,5} = 15'17$, lo que no modificaría tampoco las conclusiones anteriormente expresadas.

Por otra parte, el “grado de explanación” determinado, como ya se ha visto, por el “coeficiente de contingencia” C derivado de la distribución de probabilidad chi-cuadrado (χ^2), vendrá dado por la expresión:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + N}} = \sqrt{\frac{40'223}{40'223 + 35}} = 0'73 \cong 73\%,$$

siendo $N = 35$ el número de estacas o vértices de nivelación considerado.

Si ahora, como hemos señalado, prescindiéramos de la variable o coordenada Y (no significativa desde el punto de vista estadístico) se obtendría la siguiente forma funcional: $Z = e^{a+b \cdot X}$ (es decir sin la variable Y), o bien la ecuación linealizada: $\ln Z = a + b \cdot X$. Así:

Dependent Variable: LZ				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
a	3.109322	0.024657	126.1037	0.0000
X (b)	0.001199	0.000245	4.900073	0.0000
R-squared	0.421161	Mean dependent variable		3.214223
Adjusted R-squared	0.403621	S.D. dependent variable		0.093716
S.E. of regression	0.072373	Akaike info criterion		-2.358528
Sum squared resid	0.172848	Schwarz criterion		-2.269651
Log likelihood	43.27424	F-statistic		24.01071
Durbin-Watson statistic	1.652322	Prob (F-statistic)		0.000025

Ecuación resultante: $Z = e^{3'109322 + 0'001199 \cdot X}$

2.4. Estimación semilogarítmica

Se trata, por último, de adoptar la forma funcional: $Z = \ln a + b \cdot \ln X + c \cdot \ln Y$

$\Rightarrow e^Z = a \cdot X^b \cdot Y^c$ (semilogarítmica)

Dependent Variable: Z Method: Least Squares Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Standard Error	t-Statistic	Probability
La	18.80655	2.442876	7.698529	0.0000
LX (b)	1.713999	0.409109	4.189587	0.0002
LY (c)	-0.265797	0.435705	-0.610039	0.5461
R-squared	0.359036	Mean dependent variable	24.99286	
Adjusted R-squared	0.318976	S.D. dependent variable	2.429076	
S.E. of regression	2.004575	Akaike info criterion	4.310558	
Sum squared resid	128.5863	Schwarz criterion	4.443874	
Log likelihood	-72.43477	F-statistic	8.962394	
Durbin-Watson statistic	1.445052	Prob (F-statistic)	0.000812	

Ecuación resultante: $e^Z = 147.089.234'8 \cdot X^{1'713999} \cdot Y^{-0'265797}$

A continuación, obtendremos la siguiente tabla como consecuencia de la aplicación de la ecuación de ajuste de la superficie⁶ anterior, con el objetivo de disponer de algunos parámetros de interés a la hora de establecer comparaciones:

⁶ Aunque aquí se trata de resolver otro tipo de problemas, veamos que el Método de los Elementos Finitos enlaza francamente bien con los conceptos que aquí se exponen y permite obtener una solución numérica aproximada sobre un cuerpo, estructura o dominio (medio continuo o superficie del terreno) sobre el que están definidas ciertas ecuaciones diferenciales en forma débil o integral que caracterizan el comportamiento físico del problema, dividiéndolo en un número elevado de subdominios no-intersectantes entre sí denominados «elementos finitos». El conjunto de elementos finitos forma una partición del dominio también denominada discretización. Dentro de cada elemento se distinguen una serie de puntos representativos llamados «nodos» (las estacas o vértices). Dos nodos son adyacentes si pertenecen al mismo elemento finito; además, un nodo sobre la frontera de un elemento finito, puede pertenecer a varios elementos. El conjunto de nodos considerando sus relaciones de adyacencia se llama «malla». Los cálculos se realizan sobre una malla de puntos (llamados nodos), que sirven a su vez de base para la discretización del dominio en elementos finitos. La generación de la malla se realiza usualmente con programas especiales llamados «generadores de mallas», en una etapa previa a los cálculos que se denomina pre-proceso. De acuerdo con estas relaciones de adyacencia o conectividad se relaciona el valor de un conjunto de variables incógnitas definidas en cada nodo y denominadas «grados de libertad». El conjunto de relaciones existentes entre el valor de una determinada variable entre los nodos se puede escribir en forma de sistema de ecuaciones lineales (o linealizadas). La matriz de dicho sistema de ecuaciones se llama *matriz de rigidez* del sistema. El número de ecuaciones de dicho sistema resulta proporcional al número de nodos.

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
1	Vértices	Z=Yi	Y	Cot. Rel. I	Cot. Rel. C	di	di2	li2/Rel. Def.	
2	1	23,04	26,277	8,05	11,28	3,237	10,478	0,929	
3	2	25,02	25,990	10,03	11,00	0,970	0,941	0,086	
4	3	26,22	25,646	11,23	10,65	-0,574	0,329	0,031	
5	4	22,80	25,216	7,81	10,22	2,416	5,837	0,571	
6	5	25,27	24,639	10,28	9,65	-0,631	0,398	0,041	
7	6	25,51	23,763	10,52	8,77	-1,747	3,052	0,348	
8	7	22,91	21,880	7,92	6,89	-1,030	1,061	0,154	
9	8	24,61	26,343	9,62	11,35	1,733	3,003	0,265	
10	9	26,90	26,057	11,91	11,06	-0,843	0,711	0,064	
11	10	26,55	25,713	11,56	10,72	-0,837	0,701	0,065	
12	11	21,61	25,282	6,62	10,29	3,672	13,484	1,310	
13	12	23,94	24,706	8,95	9,71	0,766	0,587	0,060	
14	13	23,20	23,830	8,21	8,84	0,630	0,397	0,045	
15	14	22,04	21,947	7,05	6,95	-0,093	0,009	0,001	
16	15	30,22	26,433	15,23	11,44	-3,787	14,341	1,254	
17	16	29,12	26,147	14,13	11,15	-2,973	8,839	0,792	
18	17	26,80	25,803	11,81	10,81	-0,997	0,994	0,092	
19	18	22,22	25,372	7,23	10,38	3,152	9,935	0,957	
20	19	24,81	24,795	9,82	9,80	-0,015	0,000	0,000	
21	20	24,02	23,920	9,03	8,93	-0,100	0,010	0,001	
22	21	22,80	22,037	7,81	7,04	-0,763	0,582	0,083	
23	22	31,63	26,569	16,64	11,58	-5,061	25,614	2,213	
24	23	28,60	26,282	13,61	11,29	-2,318	5,373	0,476	
25	24	24,93	25,938	9,94	10,95	1,008	1,016	0,093	
26	25	23,50	25,508	8,51	10,52	2,008	4,032	0,383	
27	26	25,70	24,931	10,71	9,94	-0,769	0,591	0,060	
28	27	24,66	24,055	9,67	9,06	-0,605	0,366	0,040	
29	28	22,59	22,172	7,60	7,18	-0,418	0,175	0,024	
30	29	29,10	26,861	14,11	11,87	-2,239	5,013	0,422	
31	30	25,11	26,574	10,12	11,58	1,464	2,143	0,185	
32	31	23,50	26,230	8,51	11,24	2,730	7,453	0,663	
33	32	25,13	25,800	10,14	10,81	0,670	0,449	0,042	
34	33	24,66	25,223	9,67	10,23	0,563	0,317	0,031	
35	34	23,81	24,347	8,82	9,35	0,537	0,288	0,031	
36	35	22,22	22,464	7,23	7,47	0,244	0,060	0,008	
37		874,750	874,750	350,0	350,0	0,000	128,579	11,821	chi-cuadrado

Obsérvese que en la tabla anterior hemos definido el $d_i = Y_i - T_i$ como la diferencia existente entre las cotas del terreno natural o iniciales y las definitivas que se deducen de la aplicación de nuestro modelo de explanación. Ello es así con el objetivo de adecuarnos a la terminología utilizada para el cálculo de chi-cuadrado que realizaremos a continuación.

El error estándar o típico de la estima de esta regresión múltiple (triple) vendrá dado por la expresión (véase el capítulo 5), con $m = 2$ variables explicativas correspondientes a la abscisa y la ordenada de cada punto:

$$S_{xy} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (Y_i - T_i)^2}{N - m - 1}} = \sqrt{\frac{128'579}{35 - 2 - 1}} = 2'00 \text{ m.}$$

Para $N - 1 = 35 - 1 = 34$ grados de libertad, se tiene un $\chi^2_{0,5} = 16'55$, realizando la interpolación correspondiente en la tabla de percentiles de la distribución teórica de probabilidad chi-cuadrado que figura en el

anexo 3. Al ser: $\chi^2 = 11'821 < 16'55$ puede considerarse aceptable, en términos relativos, el volumen de explanación a realizar en la parcela que nos ocupa. De haberse considerado, alternativamente, un valor del número de grados de libertad de:

$$N - m - 1 = 32 \text{ g.l.}$$

se obtendría, por interpolación lineal, un valor teórico chi-cuadrado algo más exigente $\chi^2_{0,5} = 15'17$, lo que no modificaría tampoco las conclusiones anteriormente expresadas.

Por otra parte, el “grado de explanación” determinado, como ya se ha visto, por el “coeficiente de contingencia” C derivado de la distribución de probabilidad chi-cuadrado (χ^2), vendrá dado por la expresión:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + N}} = \sqrt{\frac{11'821}{11'821 + 35}} = 0'50 \cong 50\%,$$

siendo $N = 35$ el número de estacas o vértices de nivelación considerado.

Si ahora, como hemos señalado, prescindiéramos de la variable o coordenada Y (no significativa desde el punto de vista estadístico) se obtendría la siguiente forma funcional: $e^Z = a \cdot X^b$ (es decir sin la variable Y), o bien la forma linealizada: $Z = \ln a + b \cdot \ln X$. Así:

Dependent Variable: Z				
Method: Least Squares				
Included observations: 35				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Probability
La	17.77101	1.739955	10.21349	0.0000
LX (b)	1.713999	0.405199	4.230020	0.0002
R-squared	0.351582	Mean dependent variable		24.99286
Adjusted R-squared	0.331933	S.D. dependent variable		2.429076
S.E. of regression	1.985415	Akaike info criterion		4.264978
Sum squared resid	130.0817	Schwarz criterion		4.353855
Log likelihood	-72.63711	F-statistic		17.89307
Durbin-Watson statistic	1.448726	Prob (F-statistic)		0.000174

$$\text{Ecuación resultante: } e^Z = 52.221.769 \cdot X^{1'713999}$$

2.5. Resumen de estimaciones

Una vez efectuados los ajustes minimocuadráticos a diferentes funciones matemáticas, lineales o no, para el ejemplo de nivelación desarrollado, podemos elaborar la siguiente tabla comparativa con los parámetros que juzgamos más significativos de las estimaciones realizadas de la cota taquimétrica Z con las dos variables explicativas (coordenadas X e Y):

Tabla 4. Cuadro comparativo de estimaciones.

ESTIMACIÓN	R ²	F	D-W	S _{xy}	χ ²	C
Lineal (*)	0,445577	12,85885	1,612869	1,86 m.	10,268	0,48
Logarítmica (*)	--	--	--	1,85 m.	10,199	0,47
Doblemente Logarítmica	0,369586	9,380136	1,513296	2,00 m.	11,784	0,50
Exponencial	0,444039	12,77902	1,693096	3,19 m.	40,223	0,73
Semilogarítmica	0,359036	8,962394	1,445052	2,00 m.	11,821	0,50

Desde luego, la estimación a considerar definitivamente por el proyectista de la obra de tierra será tanto más correcta cuanto mayores sean los tres primeros parámetros analizados y, por el contrario, cuanto menores sean los tres últimos, dando preferencia a estos últimos en la decisión final, puesto que pueden producirse resultados contradictorios. En este orden de ideas, puede observarse que la estimación lineal es bastante correcta y, en el caso de desearse el ajuste a una superficie curva (no lineal), debería adoptarse la regresión logarítmica, aunque también podría considerarse cualquiera de ellas menos la exponencial; en concreto, las estimaciones doblemente logarítmica y semilogarítmica ofrecen resultados altamente coincidentes, siendo algo mejor la primera de ellas. En el cuadro-resumen anterior, en definitiva, se han señalado con (*) las regresiones que procede seleccionar a los efectos deseados.

