ANÁLISIS DE SERIES TEMPORALES

1^{era} Parte: ANÁLISIS DETERMINISTA

TEMA 2.- ANÁLISIS DETERMINISTA I: Análisis de la Tendencia

Autora: Helena Chuliá

- Este tema está dedicado al estudio de las series temporales que no tienen componente estacional.
 - SERIE TIPO 1: Serie sin tendencia y sin componente estacional
 - SERIE TIPO 2: Serie sin tendencia y con componente estacional
 - SERIE TIPO 3: Serie con tendencia y sin componente estacional
 - SERIE TIPO 4: Serie con tendencia y con componente estacional

		Tendencia				
		Sí	No			
Componente	Sí	SERIE TIPO 4	SERIE TIPO 2			
estacional	No	SERIE TIPO 3	SERIE TIPO 1			
·		<u> </u>				

2.1. Métodos de previsión para series de tipo 1

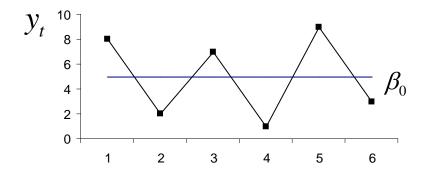
- 2.1.1. Método ingenuo
- 2.1.2. Método de la media simple
- 2.1.3. Método de las medias móviles
- 2.1.4. Método de alisado exponencial

2.2. Métodos de previsión para series de tipo 3

- 2.2.1. Método de tendencia lineal
- 2.2.2. Método de las dobles medias móviles
- 2.2.3. Método de Alisado exponencial lineal de Holt

2.1. Métodos de previsión para series de tipo 1

- **SERIE TIPO 1**: Serie sin tendencia y sin componente estacional
- Supondremos que la serie no crece ni decrece sistemáticamente a lo largo del tiempo. Por tanto, los valores se distribuyen aleatoriamente alrededor de un valor constante.



$$y_t = \beta_0 + u_t$$

- u_t es una componente aleatoria. No tiene una pauta de comportamiento estable,
- Y_t sigue un esquema aditivo
- Estamos suponiendo que únicamente existe un componente irregular (componente aleatorio) y una tendencia pero constante e igual a β₀ (no crece ni decrece).

$$y_t = \beta_0 + u_t$$

2.1.1. Método ingenuo

- Método poco sofisticado que consiste en predecir el valor de la serie en un periodo con el valor que toma la serie en el periodo anterior.
 - Periodo muestral:

$$\hat{y}_t(1) = \hat{y}_{t+1/t} = y_t$$

Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_T(m) = y_T$$
 para $m = 1, 2, 3, ..., H$

Se define la predicción a partir del valor que toma la serie en el último periodo para el cual tenemos información

2.1.1. Método ingenuo

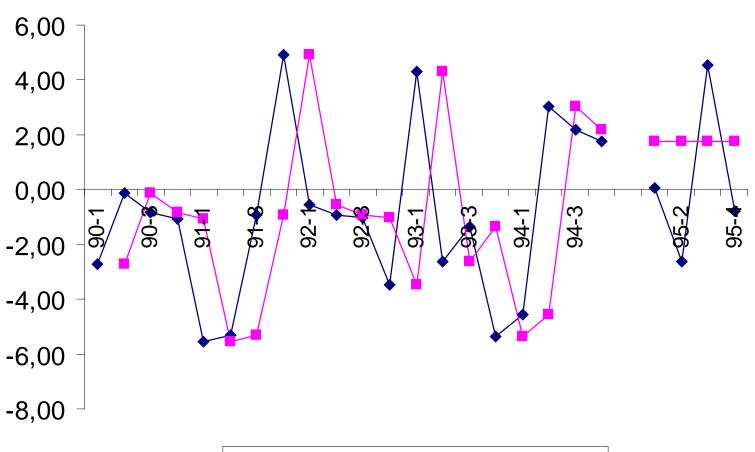
Ejemplo: Obtener predicciones para esta serie temporal utilizando el método ingenuo

utilizai	IUO CI
	Serie T1
90-1	-2,73
90-2	-0,11
90-3	-0,82
90-4	-1,08
91-1	-5,56
91-2	-5,30
91-3	-0,95
91-4	4,90
92-1	-0,55
92-2	-0,95
92-3	-1,02
92-4	-3,48
93-1	4,28
93-2	-2,61
93-3	-1,34
93-4	-5,35
94-1	-4,57
94-2	3,03
94-3	2,20
94-4	1,75
95-1	0,04
95-2	-2,64
95-3	4,55
95-4	-0,79

2.1.1. Método ingenuo

		9					
	Serie T1	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC		
90-1	-2,73						
90-2	-0,11	-2,73	2,62	2,62	6,86		
90-3	-0,82	-0,11	-0,71	0,71	0,50		
90-4	-1,08	-0,82	-0,26	0,26	0,07		
91-1	-5,56	-1,08	-4,48	4,48	20,07		
91-2	-5,30	-5,56	0,26	0,26	0,07		
91-3	-0,95	-5,30	4,35	4,35	18,92		
91-4	4,90	-0,95	5,85	5,85	34,22	EAM(muest)	2,974
92-1	-0,55	4,90	-5,45	5,45	29,70	ECM(muest)	15,857
92-2	-0,95	-0,55	-0,40	0,4	0,16	EAM(extram)	2,860
92-3	-1,02	-0,95	-0,07	0,07	0,00	ECM(extram)	9,122
92-4	-3,48	-1,02	-2,46	2,46	6,05		
93-1	4,28	-3,48	7,76	7,76	60,22		
93-2	-2,61	4,28	-6,89	6,89	47,47		
93-3	-1,34	-2,61	1,27	1,27	1,61		
93-4	-5,35	-1,34	-4,01	4,01	16,08		
94-1	-4,57	-5,35	0,78	0,78	0,61		
94-2	3,03	-4,57	7,60	7,6	57,76		
94-3	2,20	3,03	-0,83	0,83	0,69		
94-4	1,75	2,20	-0,45	0,45	0,20	_	
95-1	0,04	1,75	-1,71	1,71	2,92		
95-2	-2,64	1,75	-4,39	4,39	19,27		
95-3	4,55	1,75	2,80	2,8	7,84		
95-4	-0,79	1,75	-2,54	2,54	6,45		
							9

2.1.1. Método inaenuo





2.1.2. Método de media simple

- Es un método que consiste en definir el predictor como la media de los valores de la serie en el periodo muestral, es decir,
 - Periodo muestral: $\sum_{t=1}^{T} y_{t}$ $\hat{y}_{t}(1) = \overline{y} = \frac{t=1}{T} \qquad t = 1, 2, 3, ..., T$

Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_{T}(m) = \overline{y}$$
 $m = 1, 2, 3, ..., H$

2.1.2. Método de media simple

Ejemplo: Obtener predicciones para la serie anterior utilizando el método de media simple

	Serie T1
90-1	-2,73
90-2	-0,11
90-3	-0,82
90-4	-1,08
91-1	-5,56
91-2	-5,30
91-3	-0,95
91-4	4,90
92-1	-0,55
92-2	-0,95
92-3	-1,02
92-4	-3,48
93-1	4,28
93-2	-2,61
93-3	-1,34
93-4	-5,35
94-1	-4,57
94-2	3,03
94-3	2,20
94-4	1,75
95-1	0,04
95-2	-2,64
95-3	4,55
95-4	-0,79

2.1.2. Método de media simple

	Z. 1.Z. IVI	stodo de n		ipic		
	Serie 1	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC	EAM(muest)
90-1	-2,73	-1,01	-1,72	1,717	2,948	
90-2	-0,11	-1,01	0,90	0,903	0,815	ECM(muest)
90-3	-0,82	-1,01	0,19	0,193	0,037	EAM(extram)
90-4	-1,08	-1,01	-0,07	0,067	0,004	ECM(extram)
91-1	-5,56	-1,01	-4,55	4,547	20,675	
91-2	-5,30	-1,01	-4,29	4,287	18,378	
91-3	-0,95	-1,01	0,06	0,063	0,004	
91-4	4,90	-1,01	5,91	5,913	34,964	
92-1	-0,55	-1,01	0,46	0,463	0,214	
92-2	-0,95	-1,01	0,06	0,063	0,004	
92-3	-1,02	-1,01	-0,01	0,007	0,000	
92-4	-3,48	-1,01	-2,47	2,467	6,086	
93-1	4,28	-1,01	5,29	5,293	28,016	
93-2	-2,61	-1,01	-1,60	1,597	2,550	
93-3	-1,34	-1,01	-0,33	0,327	0,107	
93-4	-5,35	-1,01	-4,34	4,337	18,810	
94-1	-4,57	-1,01	-3,56	3,557	12,652	
94-2	3,03	-1,01	4,04	4,043	16,346	
94-3	2,20	-1,01	3,21	3,213	10,323	
94-4	1,75	-1,01	2,76	2,763	7,634	
95-1	0,04	-1,01	1,05	1,053	1,109	_
95-2	-2,64	-1,01	-1,63	1,627	2,647	
95-3	4,55	-1,01	5,56	5,563	30,947	
95-4	-0,79	-1,01	0,22	0,223	0,050	

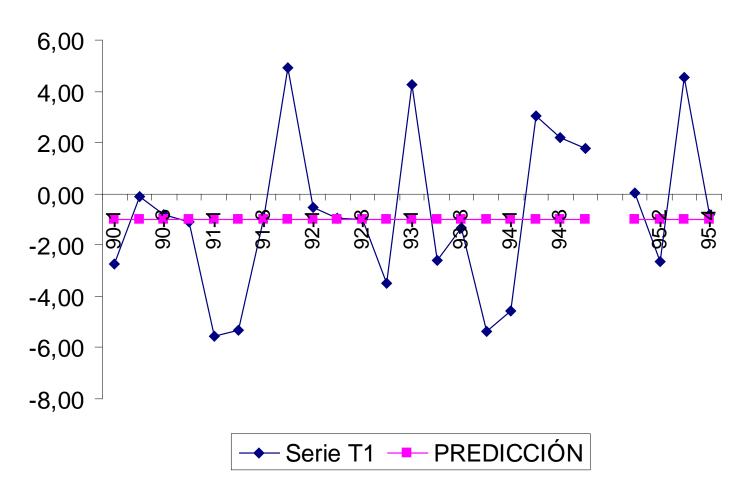
2,291

9,028

2,117

8,688

2.1.2. Método de media simple



2.1.3. Método de medias móviles

- Es un método que consiste en definir la predicción como la media simple de unos cuantos periodos muestrales previos al que corresponde la previsión.
- A diferencia del método de la media simple NO utiliza todas las observaciones, sino sólo un número reducido de ellas, precisamente las que están más próximas.
- A este número de observaciones que se utilizan para definir la media se le llama longitud de la media móvil y lo indicaremos por k.

2.1.3. Método de medias móviles

- El predictor del método de las medias móviles de longitud k es:
 - Periodo muestral:

$$MM(k) \qquad \hat{y}_{t}(1) = \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{t-i}}{k} \qquad t = 1, 2, 3, ..., T$$

Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_{T}(m) = \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{T-i}}{k} \qquad m = 1, 2, 3, ..., H$$

2.1.3. Método de medias móviles

- También podemos escribir la expresión del predictor siguiendo un proceso iterativo, es decir, la predicción de cada periodo se obtiene a partir de la calculada para el periodo anterior: introduciendo la información más próxima y no considerando la más alejada.
- Ecuación de actualización:
 - Periodo muestral: $\hat{y}_t(1) = \hat{y}_{t-1}(1) + \frac{1}{k} \cdot (y_t y_{t-k}) \quad t = 1, 2, 3, ..., T$
 - Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_T(m) = \hat{y}_{T-1}(1) + \frac{1}{k} \cdot (y_T - y_{T-k}) \quad m = 1, 2, 3, ..., H$$

2.1.3. Método de medias móviles

Veamos el caso del periodo muestral:

$$\hat{y}_{t}(1) = \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{t-i}}{k} = \frac{1}{k} (y_{t} + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1}) = \frac{1}{k} (y_{t} + y_{t-1} + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1}) = \frac{1}{k} (y_{t} + y_{t-1} + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1}) = \frac{1}{k} (y_{t} + y_{t-1} + y$$

2.1.3. Método de medias móviles

Veamos el caso del periodo muestral:

$$\begin{split} \hat{y}_{t}(1) &= \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{t-i}}{k} = \frac{1}{k} \left(y_{t} + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1} \right) = \\ &= \frac{1}{k} \left(y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1} + y_{t-k} \right) + \frac{1}{k} y_{t} - \frac{1}{k} y_{t-k} = \end{split}$$

2.1.3. Método de medias móviles

Veamos el caso del periodo muestral:

$$\begin{split} \hat{y}_{t}(1) &= \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{t-i}}{k} = \frac{1}{k} \left(y_{t} + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1} \right) = \\ &= \frac{1}{k} \left(y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1} + y_{t-k} \right) + \frac{1}{k} y_{t} - \frac{1}{k} y_{t-k} = \\ &= \hat{y}_{t-1}(1) + \frac{1}{k} \left(y_{t} - y_{t-k} \right) \quad t = 1, 2, 3, \dots, T \end{split}$$

2.1.3. Método de medias móviles

- Cuestiones importantes:
- Para poder definir la predicción es preciso disponer de un número de observaciones igual a la longitud elegida
- 2) La longitud es el número de periodos iniciales para los cuales no puede definirse la predicción
- No podemos hablar de un método de medias móviles, sino de tantos métodos como longitudes k de la media móvil se escojan.
 - Cuanto menor sea la longitud más sensible es la predicción a los valores recientes de la serie (menos alisada).
 - Cuanto mayor sea la longitud menos sensible será a los valores recientes (más alisada).

2.1.3. Método de medias móviles

Ilustración: Supongamos k=2

t	serie	predicción
1	5	
2	8	
3	10	6,5
4	15	9
5	23	12,5
6	21	19
7	25	19

$$\hat{y}_2(1) = \frac{\sum_{i=0}^{2-1} y_{t-i}}{2} = \frac{y_2 + y_1}{2} = \frac{8+5}{2} = 6.5$$

$$\hat{y}_3(1) = \frac{\sum_{i=0}^{2-1} y_{t-i}}{2} = \frac{y_3 + y_2}{2} = \frac{10 + 8}{2} = 9$$

. . .

$$\hat{y}_5(1) = \frac{\sum_{i=0}^{2-1} y_{t-i}}{2} = \frac{y_5 + y_4}{2} = \frac{23 + 15}{2} = 19$$

$$\hat{y}_5(2) = \frac{\sum_{i=0}^{2} y_{t-i}}{2} = \frac{y_5 + y_4}{2} = \frac{23 + 15}{2} = 19$$

2.1.3. Método de medias móviles

Ilustración: Supongamos k=2

y aplicando la regla de actualización:

$$\hat{y}_2(1) = 6.5$$

$$\hat{y}_3(1) = \hat{y}_2(1) + \frac{1}{2}(y_3 - y_1) = 6.5 + \frac{1}{2}(10 - 5) = 9$$

$$\hat{y}_4(1) = \hat{y}_3(1) + \frac{1}{2}(y_4 - y_2) = 9 + \frac{1}{2}(15 - 8) = 12.5$$

...

$$\hat{y}_5(1) = \hat{y}_4(1) + \frac{1}{2}(y_5 - y_3) = 12.5 + \frac{1}{2}(23 - 10) = 19$$

$$\hat{y}_5(2) = \hat{y}_4(1) + \frac{1}{2}(y_5 - y_3) = 12.5 + \frac{1}{2}(23 - 10) = 19$$

2.1.3. Método de medias móviles

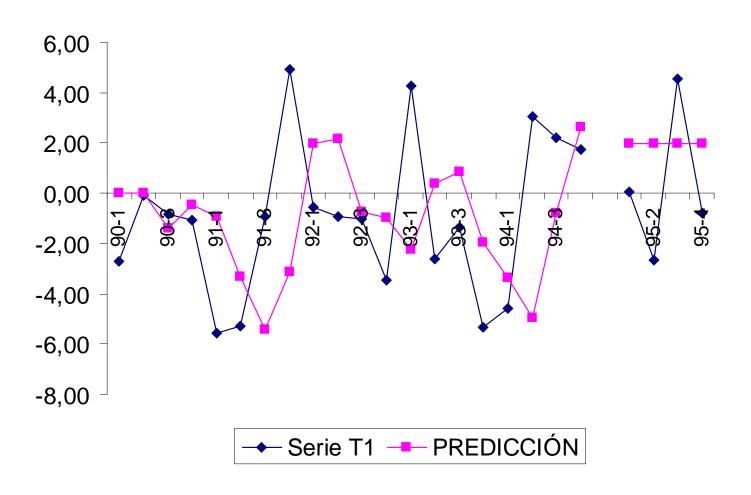
Ejemplo: Obtener predicciones para la serie anterior utilizando el método de medias móviles k=2

	Serie T1
90-1	-2,73
90-2	-0,11
90-3	-0,82
90-4	-1,08
91-1	-5,56
91-2	-5,30
91-3	-0,95
91-4	4,90
92-1	-0,55
92-2	-0,95
92-3	-1,02
92-4	-3,48
93-1	4,28
93-2	-2,61
93-3	-1,34
93-4	-5,35
94-1	-4,57
94-2	3,03
94-3	2,20
94-4	1,75
95-1	0,04
95-2	-2,64
95-3	4,55
95-4	-0,79

2.1.3. Método de medias móviles

	Serie 1	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC		
90-1	-2,73						
90-2	-0,11						
90-3	-0,82	-1,42	0,60	0,600	0,360	EAM(muest)	3,159
90-4	-1,08	-0,47	-0,62	0,615	0,378	ECM(muest)	15,309
91-1	-5,56	-0,95	-4,61	4,610	21,252	•	-
91-2	-5,30	-3,32	-1,98	1,980	3,920	EAM(extram)	2,973
91-3	-0,95	-5,43	4,48	4,480	20,070	ECM(extram)	9,830
91-4	4,90	-3,13	8,03	8,025	64,401		
92-1	-0,55	1,98	-2,53	2,525	6,376		
92-2	-0,95	2,18	-3,13	3,125	9,766		
92-3	-1,02	-0,75	-0,27	0,270	0,073		
92-4	-3,48	-0,99	-2,50	2,495	6,225		
93-1	4,28	-2,25	6,53	6,530	42,641		
93-2	-2,61	0,40	-3,01	3,010	9,060		
93-3	-1,34	0,84	-2,18	2,175	4,731		
93-4	-5,35	-1,98	-3,38	3,375	11,391		
94-1	-4,57	-3,35	-1,23	1,225	1,501		
94-2	3,03	-4,96	7,99	7,990	63,840		
94-3	2,20	-0,77	2,97	2,970	8,821		
94-4	1,75	2,62	-0,87	0,865	0,748	_	
95-1	0,04	1,98	-1,94	1,935	3,744	•	
95-2	-2,64	1,98	-4,62	4,615	21,298		
95-3	4,55	1,98	2,58	2,575	6,631		
95-4	-0,79	1,98	-2,77	2,765	7,645		

2.1.3. Método de medias móviles



2.1.4. Método de alisado exponencial simple

 Este método define la predicción mediante una suma ponderada de todos los valores previos de la serie al periodo para el que se formula la predicción. La predicción puede escribirse como:

$$\hat{y}_{t}(1) = \alpha y_{t} + \alpha (1 - \alpha) y_{t-1} + \alpha (1 - \alpha)^{2} y_{t-2} + \alpha (1 - \alpha)^{3} y_{t-3} + \dots$$

$$=\alpha\sum_{i=0}^{\infty}(1-\alpha)^{i}y_{t-i}$$

donde α es una constante arbitraria cuyo valor está entre 0 y 1. Se denomina **constante de alisamiento**.

Esto significa que la ponderación dada a una observación pasada se va haciendo menor cuanto más alejada está del periodo para el que se realiza la predicción.

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

- El método de AES al igual que el método de medias móviles cuando definen el predictor <u>no</u> pondera <u>todos</u> los valores muestrales, sino solamente aquellos valores previos al periodo para el cual se hace la predicción.
- No obstante, el método de AES tiene dos diferencias importantes respecto al método de medias móviles:
 - 1) Pondera <u>todos</u> los valores previos y no sólo algunos de ellos
 - 2) Las ponderaciones asignadas a cada uno de los valores previos <u>son diferentes</u>

veámoslo



 y_2

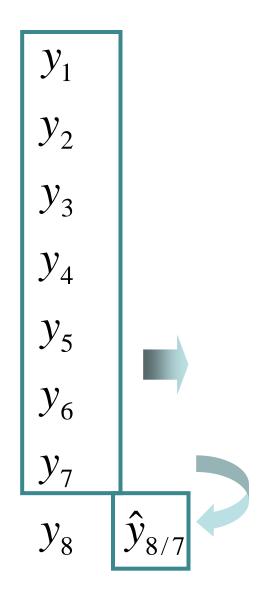
 y_3

En el caso del <u>método de media móvil</u> con longitud k=4

- Sólo se utilizan 4 valores pasados
- Todos tienen la misma ponderación (1/4)

$$y_4$$
 y_5
 y_6
 y_7
 y_8
 $\hat{y}_{8/7}$

$$MM(4)$$
, $\hat{y}_{8/7} = \hat{y}_7(1) = \frac{1}{4}y_7 + \frac{1}{4}y_6 + \frac{1}{4}y_5 + \frac{1}{4}y_4$



En el caso del <u>método de alisado</u> <u>exponencial simple</u> con α = 0.5

- Se utilizan todos los valores pasados
- tienen <u>diferente</u> ponderación
 - Las ponderaciones disminuyen cuando nos alejamos del periodo 8.

$$AES(\alpha = 0.5),$$

$$\hat{y}_{8/7} = \hat{y}_7(1) = 0.5y_7 + 0.5(1 - 0.5)y_6$$

$$+ 0.5(1 - 0.5)^2 y_5 + 0.5(1 - 0.5)^3 y_4$$

$$+ 0.5(1 - 0.5)^4 y_3 + 0.5(1 - 0.5)^5 y_2$$

$$+ 0.5(1 - 0.5)^6 y_1$$

$$= 0.5y_7 + 0.250y_6 + 0.125y_5$$

$$+ 0.063y_4 + 0.031y_3$$

$$+ 0.016y_2 + 0.008y_1$$

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

- De nuevo, podemos escribir la expresión del predictor siguiendo un proceso iterativo, es decir, utilizando una
 - ecuación de actualización:

Periodo muestral:

Es necesario <u>suponer</u> el primer valor

$$\hat{y}_{t}(1) = \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \hat{y}_{t-1}(1)$$
 $t = 1, 2, 3, ..., T$

Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_{T}(m) = \alpha y_{T} + (1 - \alpha) \hat{y}_{T-1}(1)$$
 $m = 1, 2, 3, ..., H$

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

- Demostración:
 - Periodo muestral:

$$\hat{y}_{t}(1) = \alpha y_{t} + \alpha (1 - \alpha) y_{t-1} + \alpha (1 - \alpha)^{2} y_{t-2} + \alpha (1 - \alpha)^{3} y_{t-3} + \dots$$

$$= \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \left[\alpha y_{t-1} + \alpha (1 - \alpha) y_{t-2} + \alpha (1 - \alpha)^{2} y_{t-3} + \dots \right]$$

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

- Demostración:
 - Periodo muestral:

$$\hat{y}_{t}(1) = \alpha y_{t} + \alpha (1 - \alpha) y_{t-1} + \alpha (1 - \alpha)^{2} y_{t-2} + \alpha (1 - \alpha)^{3} y_{t-3} + \dots$$

$$= \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \left[\alpha y_{t-1} + \alpha (1 - \alpha) y_{t-2} + \alpha (1 - \alpha)^{2} y_{t-3} + \dots \right]$$

$$= \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \hat{y}_{t-1}(1)$$

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

- o alternativamente podemos obtener la predicción a partir del llamado mecanismo de corrección de error
 - Periodo muestral:

$$\hat{y}_{t}(1) = \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha e_{t-1}(1)$$
 $t = 1, 2, 3, ..., T$

donde
$$e_{t-1}(1) = y_t - \hat{y}_{t-1}(1)$$

Nótese que cuanto mayor es α mayor es la importancia asignada al error del predicción.

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

llustración: Supongamos $\alpha = 0.2$

serie	predicción
5	
8	5,00
10	5,60
15	6,48
23	8,18
21	11,15
25	11,15 suposición
	$\hat{y}_{1}(1) = y_{1}$ $\hat{y}_{2}(1) = 0.2y_{2} + (1 - 0.2)\hat{y}_{1}(1) = 0.2*8 + 0.8*5 = 5.60$ $\hat{y}_{3}(1) = 0.2y_{3} + (1 - 0.2)\hat{y}_{2}(1) = 0.2*10 + 0.8*5.60 = 6.48$ $\hat{y}_{5}(1) = 0.2y_{5} + (1 - 0.2)\hat{y}_{5}(1) = 0.2*23 + 0.8*8.18 = 11.15$ $\hat{y}_{5}(2) = 0.2y_{5} + (1 - 0.2)\hat{y}_{5}(1) = 11.15$
	5 8 10 15 23 21

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

Ejemplo: Obtener predicciones para la serie de ejemplos anteriores utilizando el método de AES con α = 0.2

0	O . O O .
	Serie T1
90-1	-2,73
90-2	-0,11
90-3	-0,82
90-4	-1,08
91-1	-5,56
91-2	-5,30
91-3	-0,95
91-4	4,90
92-1	-0,55
92-2	-0,95
92-3	-1,02
92-4	-3,48
93-1	4,28
93-2	-2,61
93-3	-1,34
93-4	-5,35
94-1	-4,57
94-2	3,03
94-3	2,20
94-4	1,75
95-1	0,04
95-2	-2,64
95-3	4,55
95-4	-0,79

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

	Z. 1.4. I	vielodo de	alisauc	exponer	iciai siiii	Pi
	Serie 1	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC	
90-1	-2,73					
90-2	-0,11	-2,73	2,62	2,620	6,864	
90-3	-0,82	-2,21	1,39	1,386	1,921	
90-4	-1,08	-1,93	0,85	0,849	0,720	
91-1	-5,56	-1,76	-3,80	3,801	14,447	
91-2	-5,30	-2,52	-2,78	2,781	7,733	
91-3	-0,95	-3,08	2,13	2,125	4,517	
91-4	4,90	-2,65	7,55	7,550	57,007	
92-1	-0,55	-1,14	0,59	0,590	0,348	
92-2	-0,95	-1,02	0,07	0,072	0,005	
92-3	-1,02	-1,01	-0,01	0,012	0,000	
92-4	-3,48	-1,01	-2,47	2,470	6,100	
93-1	4,28	-1,50	5,78	5,784	33,457	
93-2	-2,61	-0,35	-2,26	2,263	5,120	
93-3	-1,34	-0,80	-0,54	0,540	0,292	
93-4	-5,35	-0,91	-4,44	4,442	19,732	
94-1	-4,57	-1,80	-2,77	2,774	7,693	
94-2	3,03	-2,35	5,38	5,381	28,956	
94-3	2,20	-1,27	3,47	3,475	12,075	
94-4	1,75	-0,58	2,33	2,330	5,428	
95-1	0,04	-0,11	0,15	0,154	0,024	
95-2	-2,64	-0,11	-2,53	2,526	6,381	
95-3	4,55	-0,11	4,66	4,664	21,752	
95-4	-0,79	-0,11	-0,68	0,676	0,457	

EAM(muest)

ECM(muest)

EAM(extram)

ECM(extram)

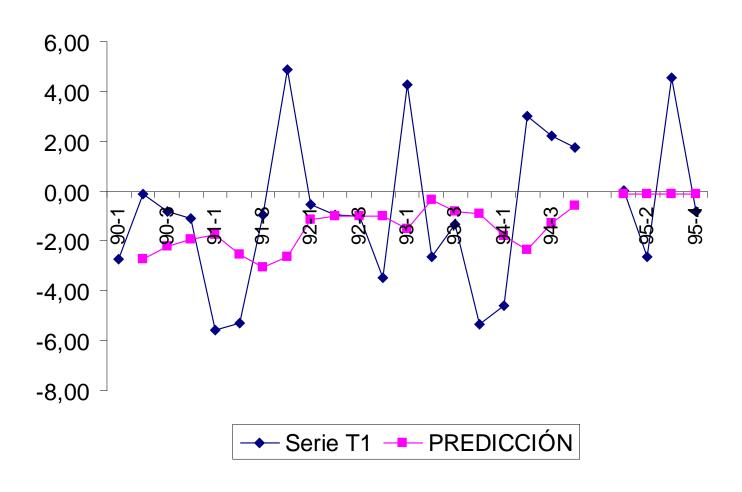
2,697

11,180

2,005

7,153

2.1.4. Método de alisado exponencial simple



2.1.4. Método de alisado exponencial simple

Ejemplo 2: Obtener predicciones para la serie de ejemplos anteriores utilizando el método de AES con α = 0.8, ¿cómo cambian los resultados?

	Serie T1
90-1	-2,73
90-2	-0,11
90-3	-0,82
90-4	-1,08
91-1	-5,56
91-2	-5,30
91-3	-0,95
91-4	4,90
92-1	-0,55
92-2	-0,95
92-3	-1,02
92-4	-3,48
93-1	4,28
93-2	-2,61
93-3	-1,34
93-4	-5,35
94-1	-4,57
94-2	3,03
94-3	2,20
94-4	1,75
95-1	0,04
95-2	-2,64
95-3	4,55
95-4	-0,79

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

AES con $\alpha = 0.8$

•	LO COLLO	0.0			
	Serie 1	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC
90-1	-2,73				
90-2	-0,11	-2,73			
90-3	-0,82	-0,63	-0,19	0,186	0,035
90-4	-1,08	-0,78	-0,30	0,297	0,088
91-1	-5,56	-1,02	-4,54	4,539	20,607
91-2	-5,30	-4,65	-0,65	0,648	0,420
91-3	-0,95	-5,17	4,22	4,220	17,812
91-4	4,90	-1,79	6,69	6,694	44,811
92-1	-0,55	3,56	-4,11	4,111	16,902
92-2	-0,95	0,27	-1,22	1,222	1,494
92-3	-1,02	-0,71	-0,31	0,314	0,099
92-4	-3,48	-0,96	-2,52	2,523	6,365
93-1	4,28	-2,98	7,26	7,255	52,641
93-2	-2,61	2,83	-5,44	5,439	29,582
93-3	-1,34	-1,52	0,18	0,182	0,033
93-4	-5,35	-1,38	-3,97	3,974	15,789
94-1	-4,57	-4,56	-0,01	0,015	0,000
94-2	3,03	-4,57	7,60	7,597	57,715
94-3	2,20	1,51	0,69	0,689	0,475
94-4	1,75	2,06	-0,31	0,312	0,097
95-1	0,04	1,81	-1,77	1,772	3,141
95-2	-2,64	1,81	-4,45	4,452	19,824
95-3	4,55	1,81	2,74	2,738	7,494
95-4	-0,79	1,81	-2,60	2,602	6,773

EAM(muest)

ECM(muest)

EAM(extram)

ECM(extram)

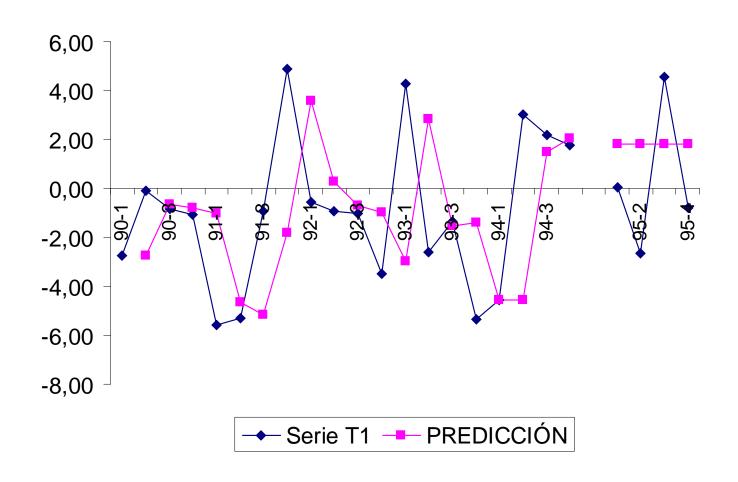
2,790

14,720

2,891 9,308

2.1.4. Método de alisado exponencial simple

AES con $\alpha = 0.8$



Fin del ejemplo con la serie tipo 1: ¿cuál es el modelo más adecuado para realizar predicciones?

Método ingenuo

EAM(muest)	2,974
ECM(muest)	15,857
EAM(extram)	2,860
ECM(extram)	9.122

2. Método de la media simple

EAM(muest)	2,321
ECM(muest)	9,348
EAM(extram)	2,117
ECM(extram)	8,688

3. Método de

medias móviles

EAM(muest)	3,159
ECM(muest)	15,309
EAM(extram)	2,973
ECM(extram)	9,830

4. Método de

alisado exponencial

α	=	0.	2

EAM(muest)	2,701	
ECM(muest)	11,420	
EAM(extram)	2,005	٦
ECM(extram)	7,153	

EAM(muest) 2,790
$$C(2) = 0.8$$

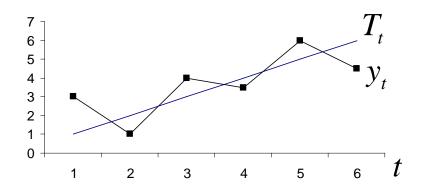
$$ECM(muest) 14,720$$

$$EAM(extram) 2,891$$

$$ECM(extram) 9,308$$

2.2. Métodos de previsión para series de tipo 3

- **SERIE TIPO 3**: Serie con tendencia y sin componente estacional
- Los valores se distribuyen aleatoriamente alrededor de una tendencia.
- Estructura básica: $y_t = T_t + u_t$

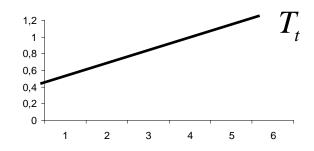


Tendencia lineal determinista

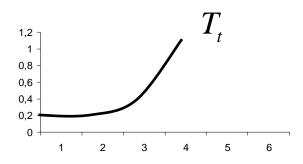
$$T_t = \beta_0 + \beta_1 t$$

- La tendencia puede aproximarse de diferentes formas:
- a) Tendencia lineal determinista

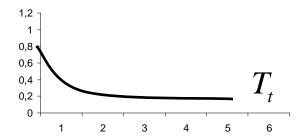
$$T_{t} = \beta_{0} + \beta_{1}t$$



b) Tendencia cuadrática



c) Tendencia exponencial



Y hay muchas otras posibilidades. Nosotros utilizaremos métodos de previsión <u>basados en la tendencia lineal</u> <u>determinista</u> o en una aproximación de la misma.

2.2.1. Método de tendencia lineal

 Es un método que formula la predicción aproximando la tendencia mediante una función lineal

$$y_{t} = T_{t} + u_{t}$$

$$T_{t} = \beta_{0} + \beta_{1}t$$

$$y_{t} = \beta_{0} + \beta_{1}t + u_{t}$$

 La idea es estimar los valores de β₀ y β₁ utilizando toda la información muestral. Por tanto, se obtendrán los valores de β₀ y β₁ como resultado de una estimación por mínimos cuadrados ordinarios

$$\hat{\beta}_{1} = \frac{\operatorname{cov}(y_{t}, t)}{\operatorname{var}(t)} = \frac{\sum_{t=1}^{T} t y_{t} - \overline{y} \sum_{t=1}^{T} t}{\sum_{t=1}^{T} t^{2} - \frac{1}{T} \left(\sum_{t=1}^{T} t\right)^{2}} \qquad \hat{\beta}_{0} = \overline{y} - \hat{\beta}_{1} \overline{t}$$

2.2.1. Método de tendencia lineal

Por tanto, la estimación de la tendencia es:

$$\hat{T}_t = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 t$$

- En consecuencia, la predicción se obtiene como:
 - Periodo muestral:

$$\hat{y}_t(1) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 * (t+1)$$
 $t = 1, 2, 3, ..., T-1$

Periodo extramuestral:

$$\hat{y}_T(m) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 * (T+m)$$
 $m = 1, 2, 3, ..., H$

2.2.1. Método de tendencia lineal

Ilustración:

$$\hat{\beta}_{1} = \frac{\sum_{t=1}^{T} t \ y_{t} - \overline{y} \sum_{t=1}^{T} t}{\sum_{t=1}^{T} t^{2} - \frac{1}{T} \left(\sum_{t=1}^{T} t\right)^{2}} = \frac{90.10 - 5.32 * 15}{55 - \frac{1}{5} * 15^{2}} = 1.03$$

$$\frac{1}{3,60}$$

$$\frac{2}{3,90}$$

$$\frac{3,90}{5,20}$$

$$\frac{4}{5,7,50}$$

$$\hat{\beta}_0 = \overline{y} - \hat{\beta}_1 \overline{t} = 5.32 - 1.03 * 3 = 2.23$$

$$\hat{y}_1(1) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 * (t+1) = 2.23 + 1.03 * 2$$

$$\hat{y}_2(1) = 2.23 + 1.03 * 3$$

$$\hat{y}_3(1) = 2.23 + 1.03 * 4$$

....

$$\hat{y}_5(1) = 2.23 + 1.03 * 6$$

$$\hat{y}_5(2) = 2.23 + 1.03 * 7$$

2.2.1. Método de tendencia lineal

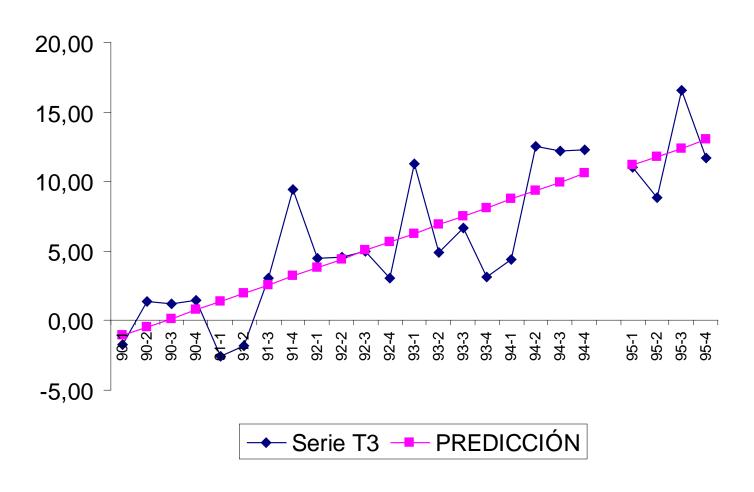
Ejemplo: Obtener predicciones para la siguiente serie temporal de tipo 3.

	Serie 3
90-1	-1,73
90-2	1,39
90-3	1,18
90-4	1,42
91-1	-2,56
91-2	-1,80
91-3	3,05
91-4	9,40
92-1	4,45
92-2	4,55
92-3	4,98
92-4	3,02
93-1	11,28
93-2	4,89
93-3	6,66
93-4	3,15
94-1	4,43
94-2	12,53
94-3	12,20
94-4	12,25
95-1	11,04
	,
95-2	8,86
95-3	16,55
95-4	11,71

2.2.1. Método de tendencia lineal

	_	- · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	cioao ac	terraerie				
t		Serie 3	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC		
1	90-1	-1,73	-1,09	-0,64	0,637	0,406		
2	90-2	1,39	-0,48	1,87	1,869	3,493	EAM(muest)	2,313
3	90-3	1,18	0,13	1,05	1,045	1,093	•	-
4	90-4	1,42	0,75	0,67	0,672	0,451	ECM(muest)	8,599
5	91-1	-2,56	1,36	-3,92	3,922	15,382	EAM(extram)	2,132
6	91-2	-1,80	1,98	-3,78	3,776	14,255	ECM(extram)	6,877
7	91-3	3,05	2,59	0,46	0,461	0,212		
8	91-4	9,40	3,20	6,20	6,197	38,404		
9	92-1	4,45	3,82	0,63	0,633	0,401		
10	92-2	4,55	4,43	0,12	0,120	0,014	Estimaciones:	
11	92-3	4,98	5,04	-0,06	0,064	0,004	BETA1	0,614
12	92-4	3,02	5,66	-2,64	2,637	6,956	BETA0	-1,706
13	93-1	11,28	6,27	5,01	5,009	25,089	BLINO	1,700
14	93-2	4,89	6,88	-1,99	1,995	3,979		
15	93-3	6,66	7,50	-0,84	0,838	0,703		
16	93-4	3,15	8,11	-4,96	4,962	24,622		
17	94-1	4,43	8,73	-4,30	4,296	18,453		
18	94-2	12,53	9,34	3,19	3,191	10,181		
19	94-3	12,20	9,95	2,25	2,247	5,049		
20	94-4	12,25	10,57	1,68	1,683	2,834		
21	95-1	11,04	11,18	-0,14	0,140	0,020		
		•			•	•		
22	95-2 95-3	8,86	11,79	-2,93 4.14	2,934	8,607		
23		16,55	12,41	4,14	4,143	17,160		
24	95-4	11,71	13,02	-1,31	1,311	1,719		

2.2.1. Método de tendencia lineal



2.2.2. Método de dobles medias móviles

- Es un método que obtiene la predicción suponiendo que la tendencia es localmente lineal, es decir, que la pendiente no es constante en todo el periodo muestral sino que se va redefiniendo conforme se incorpora nueva información.
- Nótese que en el método de tendencia lineal, la tendencia es constante en todo el periodo muestral.
- Los <u>pasos</u> que se han de seguir para obtener la predicción según este métodos son los siguientes:

2.2.2. Método de dobles medias móviles

1 PASO: Calcular las medias móviles (MM_t) de longitud k

$$MM_{t} = \frac{\sum_{i=0}^{k-1} y_{t-i}}{k} = \frac{y_{t} + y_{t-1} + \dots + y_{t-k+1}}{k}$$

OJO: No es como ocurría en el método de las medias móviles en series tipo 1 que era la predicción. Ahora se refiere al instante t ya que NO ES UNA PREDICCIÓN.

2.2.2. Método de dobles medias móviles

2 PASO: Calcular las dobles medias móviles (MM'_t) también de longitud k

$$MM'_{t} = \frac{\sum_{i=0}^{k-1} MM_{t-i}}{k} = \frac{MM_{t} + MM_{t-1} + ... + MM_{t-k+1}}{k}$$

OJO: Nótese que se trata de calcular las medias móviles de las medias móviles calculadas en el paso anterior.

2.2.2. Método de dobles medias móviles

3 PASO: Estimar el valor de la tendencia para el periodo t como:

$$\hat{T}_t = 2MM_t - MM'_t$$

Puede demostrarse.

4 PASO: Estimar la <u>pendiente</u> en el periodo t mediante la siguiente expresión:

$$\hat{\beta}_1(t) = \frac{2}{k-1} \left(MM_t - MM'_t \right)$$

Puede demostrarse.

2.2.2. Método de dobles medias móviles

Ejercicio: Suponer que la tendencia sigue localmente un esquema del tipo $\hat{T}_t = \beta_0 + \beta_1 t$ y demostrar que son ciertas las expresiones de los 2 pasos anteriores

$$\begin{split} &MM_{t} = \frac{y_{t} + y_{t-1} + \dots + y_{t-k+1}}{k} \\ &= \frac{\left[\beta_{0} + \beta_{1}t\right] + \left[\beta_{0} + \beta_{1}(t-1)\right] + \dots + \left[\beta_{0} + \beta_{1}(t-k+1)\right]}{k} \\ &= \frac{k\beta_{0} + k\beta_{1}t}{k} + \frac{1}{k}\left[-\beta_{1} - 2\beta_{1} - \dots - (k-1)\beta_{1}\right] \\ &= \beta_{0} + \beta_{1}t - \frac{\beta_{1}}{k}\left[1 + 2 + \dots + (k-1)\right] = \beta_{0} + \beta_{1}t - \frac{\beta_{1}}{k}\left[\frac{(k-1)k}{2}\right] \\ &= \beta_{0} + \beta_{1}\left[t - \frac{(k-1)}{2}\right] \end{split}$$

$$MM_{t} = \beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right]$$

$$\begin{split} &MM'_{t} = \frac{MM_{t} + MM_{t-1} + \dots + MM_{t-k+1}}{k} = \\ &= \frac{1}{K} \left\{ \beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right] + \beta_{0} + \beta_{1} \left[(t-1) - \frac{(k-1)}{2} \right] + \dots \right. \\ &\dots + \beta_{0} + \beta_{1} \left[(t-K+1) - \frac{(k-1)}{2} \right] \right\} = \\ &= \frac{k\beta_{0} + k\beta_{1}t}{k} - \frac{\beta_{1}}{k} \left[\frac{(k-1)}{2} + 1 + \frac{(k-1)}{2} + 2 + \dots + \frac{(k-1)}{2} + (k-1) \right] = \\ &= \beta_{0} + \beta_{1}t - \frac{\beta_{1}}{k} \left[\frac{(k-1)k}{2} + \frac{(k-1)k}{2} \right] \\ &= \beta_{0} + \beta_{1} \left[t - (k-1) \right] \end{split}$$

$$MM_{t} = \beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right]$$

$$MM'_{t} = \beta_{0} + \beta_{1}[t - (k-1)]$$

$$MM_{t} = \beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right]$$

$$= 2 * \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right] \right) - \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - (k-1) \right] \right)$$

$$= 2 * \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2} \right] \right) - \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - (k-1) \right] \right)$$

$$= 2 \beta_{0} + 2 \beta_{1} t - 2 \beta_{1} \frac{(k-1)}{2} - \beta_{0} - \beta_{1} t + \beta_{1} (k-1)$$

$$= \beta_{0} + \beta_{1} t$$

$$MM_{t} - MM'_{t} = \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - \frac{(k-1)}{2}\right]\right) - \left(\beta_{0} + \beta_{1} \left[t - (k-1)\right]\right)$$

$$= \beta_{0} + \beta_{1}t - \beta_{1} \frac{(k-1)}{2} - \beta_{0} - \beta_{1}t + \beta_{1}(k-1)$$

$$= \beta_{1} \frac{(k-1)}{2} \qquad \Rightarrow \qquad \hat{\beta}_{1}(t) = \frac{2}{k-1} \left(MM_{t} - MM'_{t}\right)$$

2.2.2. Método de dobles medias móviles

5 PASO: Teniendo en cuenta estos resultados, la <u>predicción</u> se define como:

Periodo muestral

$$\hat{y}_t(1) = \hat{T}_t + \hat{\beta}_1(t)$$
 $t = 2k - 1, ..., T$

Periodo extra-muestral

$$\hat{y}_{T}(m) = \hat{T}_{T} + \hat{\beta}_{1}(T) * m \qquad m = 1, 2, 3, ..., H$$

уt

3,60

3,90

5,20

6,40

7,50

8,20 9,20

2.2.2. Método de dobles medias móviles

t

1

llustración para k=2:

$$MM_2 = \frac{y_2 + y_1}{2} = \frac{3.60 + 3.90}{2} = 3.75$$

$$MM_3 = \frac{y_3 + y_2}{2} = 4.55$$

 $MM'_2 = imposible$

$$MM'_{3} = \frac{MM_{3} + MM_{2}}{2} = \frac{4.55 + 3.75}{2} = 4.15$$

$$\hat{T}_3 = 2MM_3 - MM'_3 = 2*4.55 - 4.15 = 4.95$$

$$\hat{T}_4 = 2MM_4 - MM'_4 = 2*5.80 - 5.18 = 6.425$$

$$\hat{\beta}_1(3) = \frac{2}{2-1} \left(MM_3 - MM'_3 \right) = \frac{2}{2-1} \left(4.55 - 4.15 \right) = 0.8$$

MM(k=2)

3,75

4,55

5,80

6,95

Т

4,95

6,425

7,525

MM '

4,15

5,18

6,38

Beta

0,8

1,25

1,15

$$\hat{\beta}_1(4) = \frac{2}{2-1} (MM_4 - MM_4) = \frac{2}{2-1} (5.80 - 5.18) = 1.25$$

2.2.2. Método de dobles medias móviles

t	yt	MM(k=2)	MM '	T	Beta	Predicción
1	3,60					
2	3,90	3,75				
3	5,20	4,55	4,15	4,95	0,8	
4	6,40	5,80	5,18	6,425	1,25	5,75
5	7,50	6,95	6,38	7,525	1,15	7,675
6	8,20					8,675
7	9,20					9,825

$$\hat{y}_{3}(1) = \hat{y}_{4/3} = \hat{T}_{3} + \hat{\beta}_{1}(3) = 4.95 + 0.8 = 5.75$$

$$\hat{y}_{4}(1) = \hat{y}_{5/4} = \hat{T}_{4} + \hat{\beta}_{1}(4) = 6.425 + 1.25 = 7.675$$

$$\hat{y}_{5}(1) = \hat{y}_{6/5} = \hat{T}_{5} + \hat{\beta}_{1}(5) *1 = 7.525 + 1.15 *1 = 8.675$$

$$\hat{y}_{5}(2) = \hat{y}_{7/5} = \hat{T}_{5} + \hat{\beta}_{1}(5) *2 = 7.525 + 1.15 *2 = 9.825$$

2.2.2. Método de dobles medias móviles

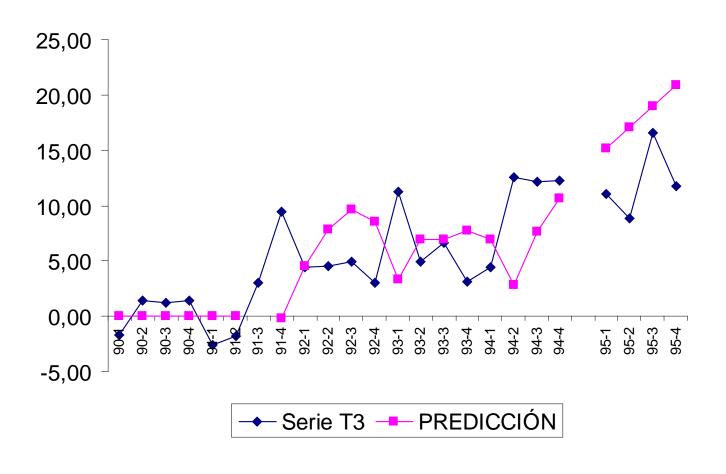
Ejemplo: Obtener predicciones para la siguiente serie temporal de tipo 3 por este nuevo método con k=4.

	Serie 3
90-1	-1,73
90-2	1,39
90-3	1,18
90-4	1,42
91-1	-2,56
91-2	-1,80
91-3	3,05
91-4	9,40
92-1	4,45
92-2	4,55
92-3	4,98
92-4	3,02
93-1	11,28
93-2	4,89
93-3	6,66
93-4	3,15
94-1	4,43
94-2	12,53
94-3	12,20
94-4	12,25
0E 1	11.04
95-1	11,04
95-2	8,86
95-3	16,55
95-4	11,71

2.2.2. Método de dobles medias móviles

2.2.2. Wellag ac achies medias movies												
		Serie T3	$MM(4)_t$	MM(4)' _t	Tend	Pend	PREDIC	ERROR	EA	EC		
1	90-1	-1,73									EAM(m)	4,236
2	90-2	1,39									ECM(m)	26,776
3	90-3	1,18									EAM(extra-m)	5,982
4	90-4	1,42	0,57								ECM(extra-m)	
5	91-1	-2,56	0,36									10,027
6	91-2	-1,80	-0,44									
7	91-3	3,05	0,03	0,13	-0,07	-0,07		3,05	3,05	9,30		
8	91-4	9,40	2,02	0,49	3,55	1,02	-0,14	9,54	9,54	91,00		
9	92-1	4,45	3,78	1,35	6,20	1,62	4,57	-0,12	0,12	0,02		
10	92-2	4,55	5,36	2,80	7,93	1,71	7,82	-3,27	3,27	10,71		
11	92-3	4,98	5,85	4,25	7,44	1,06	9,64	-4,66	4,66	21,70		
12	92-4	3,02	4,25	4,81	3,69	-0,37	8,50	-5,48	5,48	30,04		
13	93-1	11,28	5,96	5,35	6,56	0,40	3,32	7,96	7,96	63,36		
14	93-2	4,89	6,04	5,52	6,56	0,35	6,96	-2,07	2,07	4,30		
15	93-3	6,66	6,46	5,68	7,25	0,52	6,91	-0,25	0,25	0,06		
16	93-4	3,15	6,50	6,24	6,75	0,17	7,77	-4,62	4,62	21,34		
17	94-1	4,43	4,78	5,95	3,62	-0,78	6,92	-2,49	2,49	6,21		
18	94-2	12,53	6,69	6,11	7,28	0,39	2,84	9,69	9,69	93,82		
19	94-3	12,20	8,08	6,51	9,64	1,04	7,67	4,53	4,53	20,55		
20	94-4	12,25	10,35	7,48	13,23	1,92	10,69	1,56	1,56	2,44		
21	95-1	11,04					15,15	-4,11	4,11	16,86		
22	95-2	8,86					17,06	-8,20	8,20	67,30		
23	95-3	16,55					18,98	-2,43	2,43	5,91		
24	95-4	11,71					20,90	-9,19	9,19	84,43		

2.2.2. Método de dobles medias móviles



2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

- Este método, al igual que el anterior, supone que la tendencia es localmente lineal.
- La predicción está basada en una actualización de la estimación de la tendencia y la pendiente conforme se incorpora información.
- A diferencia del método anterior, la actualización se basa en <u>TODOS</u> los valores previos y no en un número reducido de ellos.

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

Las dos ecuaciones de actualización son:

$$\hat{T}_{t} = \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \hat{y}_{t-1}(1)$$

Es necesario

suponer el

primer valor de

tendencia y

pendiente

$$\hat{\beta}_1(t) = \gamma \left[\hat{T}_t - \hat{T}_{t-1} \right] + (1 - \gamma) \hat{\beta}_1(t - 1)$$

Donde α y γ están entre 0 y 1, siendo α la constante de alisamiento de la tendencia y γ la constante de alisamiento de la pendiente.

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

- Teniendo en cuenta estos resultados, la <u>predicción</u> se define como:
- Periodo muestral

$$\hat{y}_t(1) = \hat{T}_t + \hat{\beta}_1(t)$$
 $t = 2, 3, ..., T$

Periodo extra-muestral

$$\hat{y}_T(m) = \hat{T}_T + \hat{\beta}_1(T) * m \qquad m = 1, 2, 3, ..., H$$

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

Ilustración para α =0.9 y γ =0.2:

Suponemos

$$\begin{vmatrix} \hat{T}_1 = y_1 \\ \hat{\beta}_1(1) = 0 \end{vmatrix}$$

t	y t	T_{t}	β ₁ (t)
1,00	3,60	3,60	0,00
2,00	3,90	3,87	0,05
3,00	5,20	5,07	0,28
4,00	6,40	6,30	0,47
5,00	7,50	7,43	0,60
6,00	8,20		
7 00	9 20		

$$\hat{T}_2 = 0.9 * y_2 + (1 - 0.9) * \left[\hat{T}_1 + \hat{\beta}_1(1) \right] = 0.9 * 3.90 + (1 - 0.9) * (3.60 + 0) = 3.87$$

$$\hat{\beta}_1(2) = 0.2 * \left[\hat{T}_2 - \hat{T}_1 \right] + (1 - 0.2) * \hat{\beta}_1(1) = 0.2 * (3.87 - 3.60) + (1 - 0.2) * 0 = 0.05$$

$$\hat{T}_3 = 0.9 * y_3 + (1 - 0.9) * \left[\hat{T}_2 + \hat{\beta}_1(2) \right] = 0.9 * 5.20 + (1 - 0.9) * (3.87 + 0.05) = 5.07$$

$$\hat{\beta}_1(3) = 0.2 * \left[\hat{T}_3 - \hat{T}_2 \right] + (1 - 0.2) * \hat{\beta}_1(2) = 0.2(5.07 - 3.87) + (1 - 0.2) * 0.05 = 0.28 \dots$$

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

 T_t

3.60

3,87

5,07

6.30

7.43

β₁(t)

0,00

0,05

0,28

0.47

0,60

y t
3,60
3,90
5,20
6,40
7,50
8,20
9,20

Predicción
3,60
3,92
5,36
6,77
8,03
8,63

$$\hat{y}_1(1) = \hat{y}_{2/1} = \hat{T}_1 + \hat{\beta}_1(1) = 3.60 + 0 = 3.60$$

$$\hat{y}_2(1) = \hat{y}_{3/2} = \hat{T}_2 + \hat{\beta}_1(2) = 3.87 + 0.05 = 3.92$$

...

$$\hat{y}_5(1) = \hat{y}_{6/5} = \hat{T}_5 + \hat{\beta}_1(5) *1 = 7.43 + 0.60 *1 = 8.03$$

$$\hat{y}_5(2) = \hat{y}_{7/5} = \hat{T}_5 + \hat{\beta}_1(5) * 2 = 7.43 + 0.60 * 2 = 8.63$$

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

- Alternativamente, podemos escribir las dos ecuaciones de actualización como función de los errores de predicción (mecanismo de corrección del error):
 - Tendencia:

$$\begin{split} \hat{T}_{t} &= \alpha y_{t} + (1 - \alpha) \hat{y}_{t-1}(1) \\ &= \alpha y_{t} + \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha \hat{y}_{t-1}(1) \\ &= \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha \left[y_{t} - \hat{y}_{t-1}(1) \right] \\ &\Rightarrow \hat{T}_{t} = \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha e_{t-1}(1) \end{split}$$

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

- Alternativamente, podemos escribir las dos ecuaciones de actualización como función de los errores de predicción (mecanismo de corrección del error):
 - Tendencia: $\hat{T}_{t} = \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha e_{t-1}(1)$
 - Pendiente:

$$\begin{split} \hat{\beta}_{1}(t) &= \gamma \Big[\hat{T}_{t} - \hat{T}_{t-1} \Big] + (1 - \gamma) \hat{\beta}_{1}(t - 1) \\ &= \gamma \Big[\Big\{ \hat{y}_{t-1}(1) + \alpha e_{t-1}(1) \Big\} - \Big\{ \hat{y}_{t-1}(1) - \hat{\beta}_{1}(t - 1) \Big\} \Big] + (1 - \gamma) \hat{\beta}_{1}(t - 1) \\ &= \gamma \Big[\hat{y}_{t-1}(1) + \alpha e_{t-1}(1) - \hat{y}_{t-1}(1) + \hat{\beta}_{1}(t - 1) \Big] + (1 - \gamma) \hat{\beta}_{1}(t - 1) \\ &= \gamma \alpha e_{t-1}(1) + \hat{\beta}_{1}(t - 1) \end{split}$$

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

Ejemplo: Obtener predicciones para la siguiente serie temporal de tipo 3 por este nuevo método con α =0.9 y γ =0.2.

	Serie 3
90-1	-1,73
90-2	1,39
90-3	1,18
90-4	1,42
91-1	-2,56
91-2	-1,80
91-3	3,05
91-4	9,40
92-1	4,45
92-2	4,55
92-3	4,98
92-4	3,02
93-1	11,28
93-2	4,89
93-3	6,66
93-4	3,15
94-1	4,43
94-2	12,53
94-3	12,20
94-4	12,25
95-1	11,04
95-1	8,86
95-2 95-3	16,55
95-3 95-4	•
90-4	11,71

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

2.2.3. Metodo de alisado exponencial lineal de Holt									
	Serie T3	Tendencia	Pendiente	PREDICCIÓN	ERROR	EA	EC		
90-1	-1,73	-1,73	0,00					EAM(m)	3,246
90-2	1,39	1,08	0,56	-1,73	3,12	3,12	9,73	ECM(m)	18,003
90-3	1,18	1,23	0,48	1,64	-0,46	0,46	0,21		
90-4	1,42	1,45	0,43	1,70	-0,28	0,28	0,08	EAM(extra-m)	3,424
91-1	-2,56	-2,12	-0,37	1,88	-4,44	4,44	19,68	<pre>ECM(extra-m)</pre>	14,777
91-2	-1,80	-1,87	-0,25	-2,49	0,69	0,69	0,47		
91-3	3,05	2,53	0,68	-2,12	5,17	5,17	26,69		
91-4	9,40	8,78	1,80	3,22	6,18	6,18	38,24		
92-1	4,45	5,06	0,69	10,58	-6,13	6,13	37,54		
92-2	4,55	4,67	0,48	5,76	-1,21	1,21	1,45		
92-3	4,98	5,00	0,45	5,15	-0,17	0,17	0,03		
92-4	3,02	3,26	0,01	5,44	-2,42	2,42	5,87		
93-1	11,28	10,48	1,45	3,27	8,01	8,01	64,13		
93-2	4,89	5,59	0,18	11,93	-7,04	7,04	49,57		
93-3	6,66	6,57	0,34	5,78	0,88	0,88	0,78		
93-4	3,15	3,53	-0,33	6,91	-3,76	3,76	14,17		
94-1	4,43	4,31	-0,11	3,19	1,24	1,24	1,53		
94-2	12,53	11,70	1,39	4,19	8,34	8,34	69,49		
94-3	12,20	12,29	1,23	13,08	-0,88	0,88	0,78		
94-4	12,25	12,38	1,00	13,52	-1,27	1,27	1,61		
95-1	11,04			13,38	-2,34	2,34	5,47		
95-1	8,86			14,38	-2,3 4 -5,52		30,46		
95-2 95-3	16,55				-5,52 1,17		1,37		
				15,38					
95-4	11,71			16,38	-4,67	4,67	21,82		

2.2.3. Método de alisado exponencial lineal de Holt

