

Aproximación y modelos

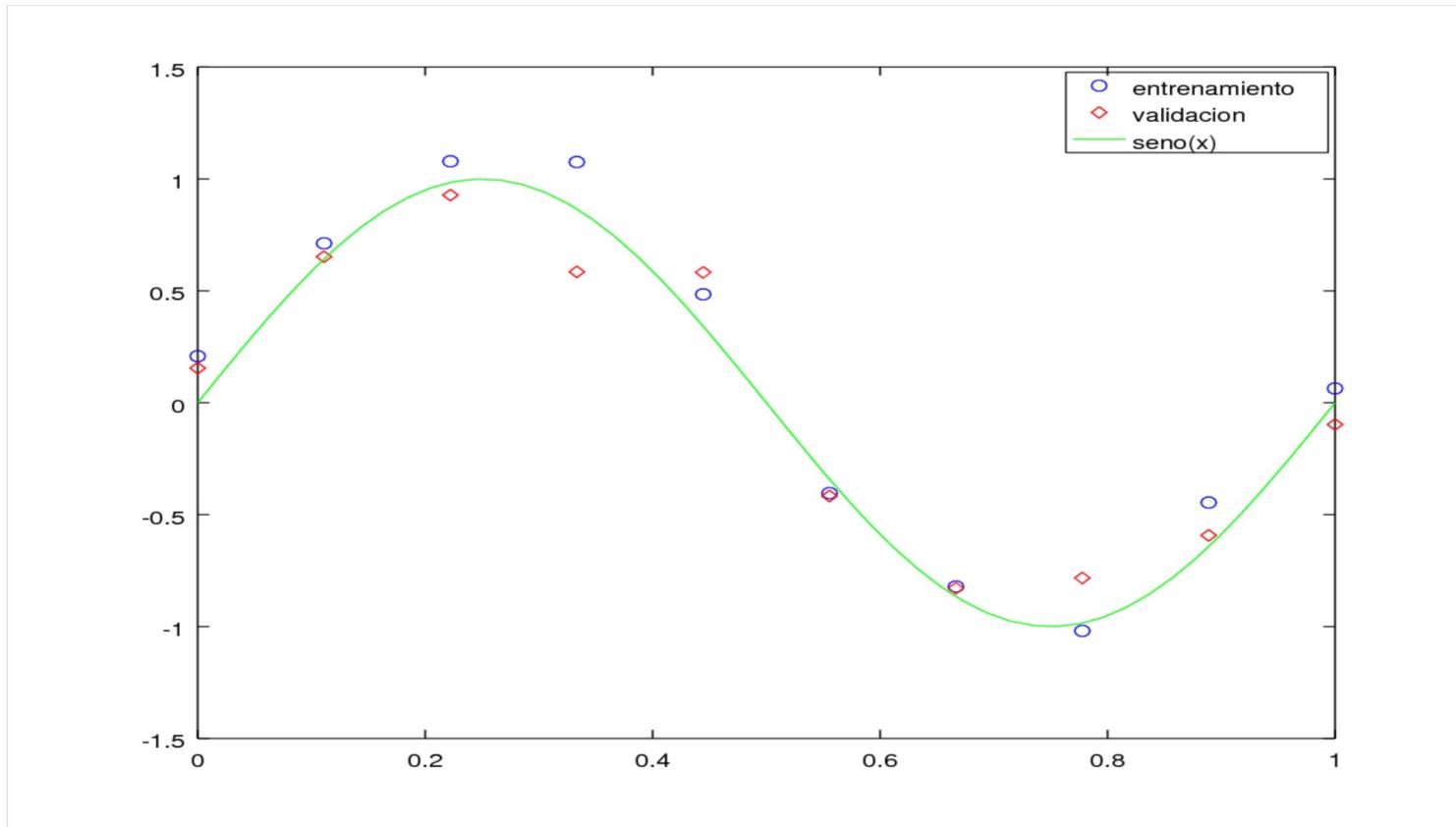
Aproximación polinomial, regularización y modelos

Miguelangel Fraga Aguilar

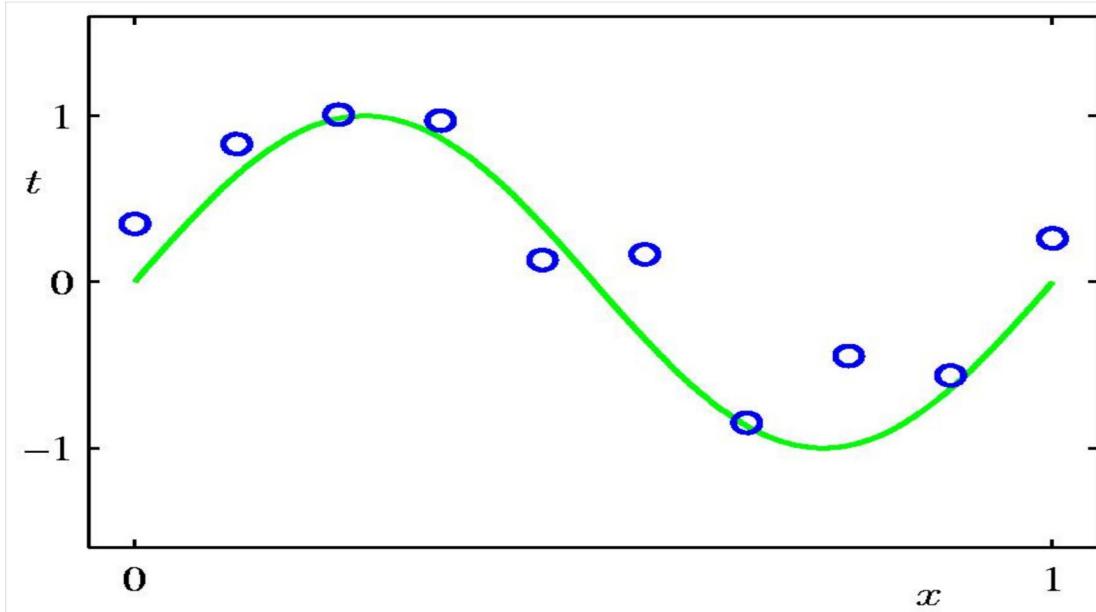
Problema de ejemplo

```
1 %archivo para generar datos de entrenamiento y
2 % prueba para regresion plinomial
3 x=linspace(0,1,10)';
4 entrenamiento=sin(2*pi*x)+0.2*randn(size(x));
5 validacion=sin(2*pi*x)+0.2*randn(size(x));
6 %guarda los datos en un archivo .mat
7 save seno_ruido.mat
8 %muestra y grafica los datos junto con la funcion seno
9 disp('Datos generados');
10 disp(x);
11 disp(entrenamiento);
12 disp(validacion);
13 xg=linspace(0,1,50)';
14 plot(x,entrenamiento,'ob',x,validacion,'dr',xg,sin(2*pi*xg),'-g');
15 legend('entrenamiento','validacion','seno(x)');
16
```

Problema de ejemplo (2)

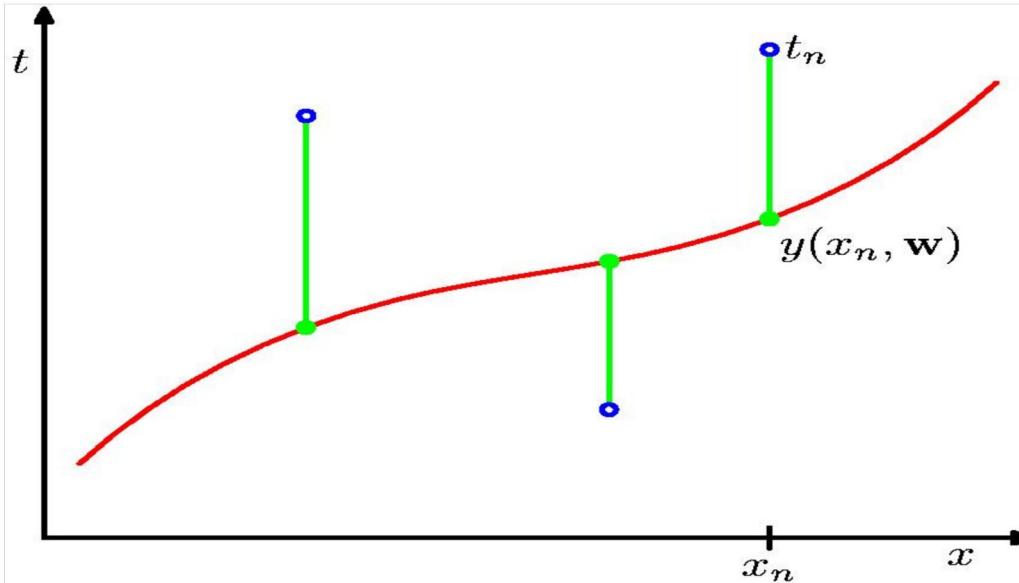


Ajuste de curvas polinomiales



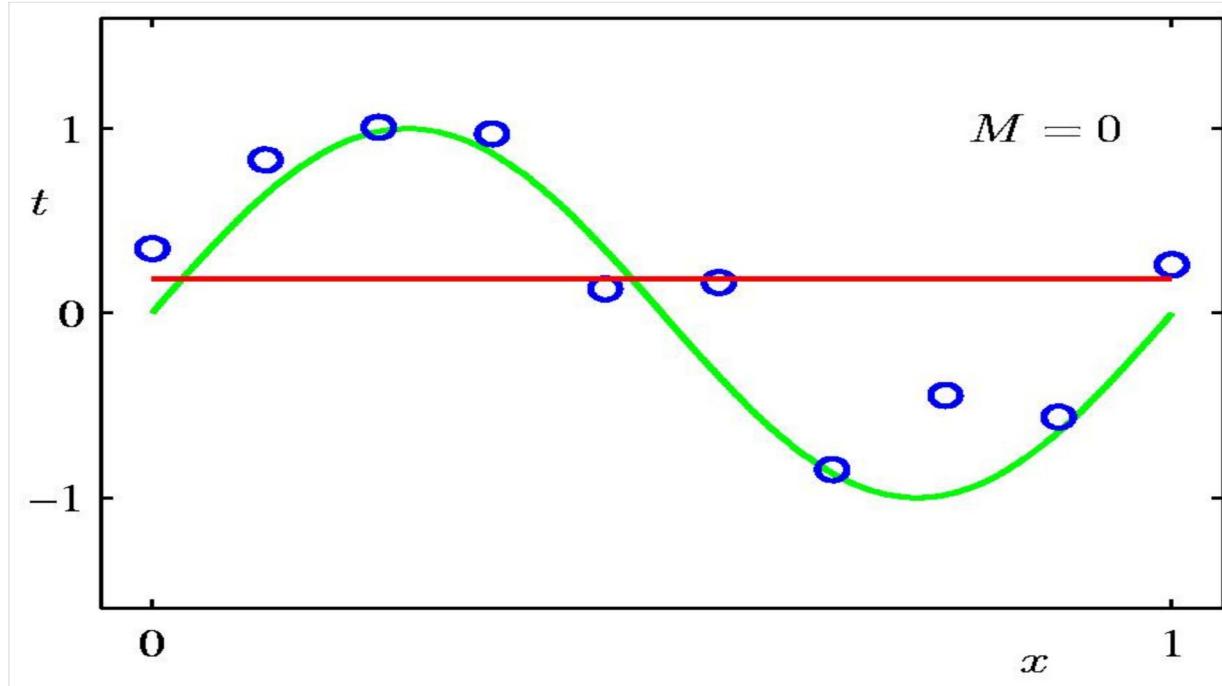
$$y(x, \mathbf{w}) = w_0 + w_1 x + w_2 x^2 + \dots + w_M x^M = \sum_{j=0}^M w_j x^j$$

Función de suma de los cuadrados de los errores

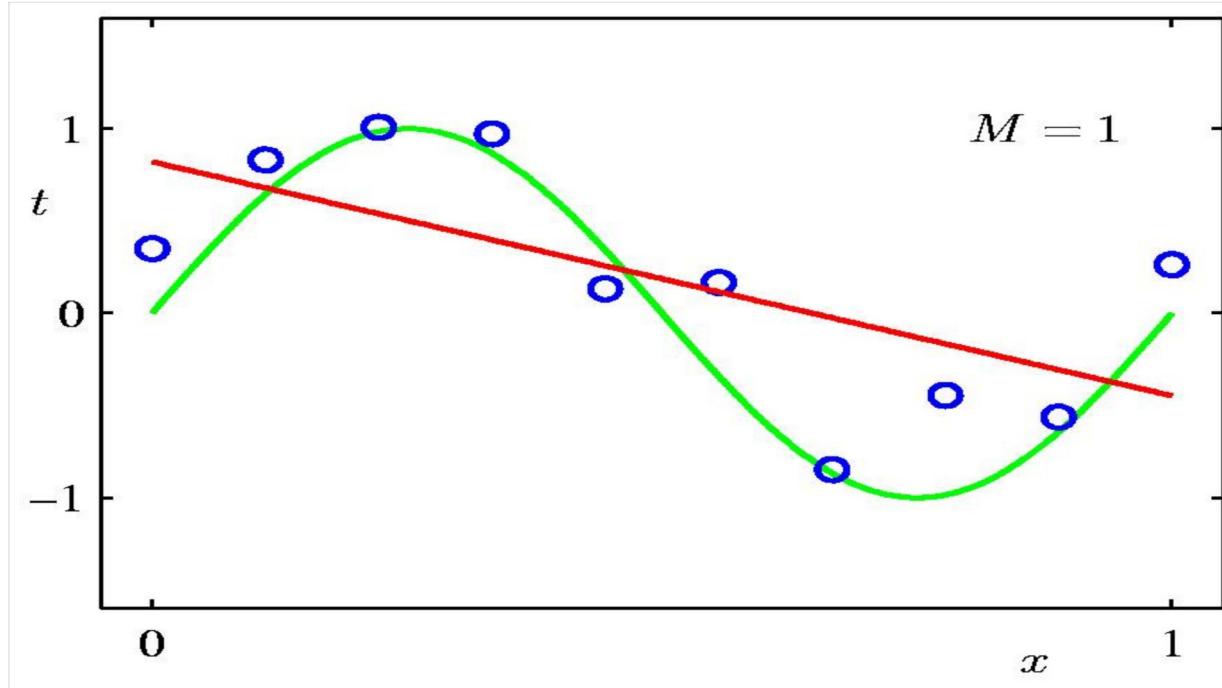


$$E(\mathbf{w}) = \frac{1}{2} \sum_{n=1}^N \{y(x_n, \mathbf{w}) - t_n\}^2$$

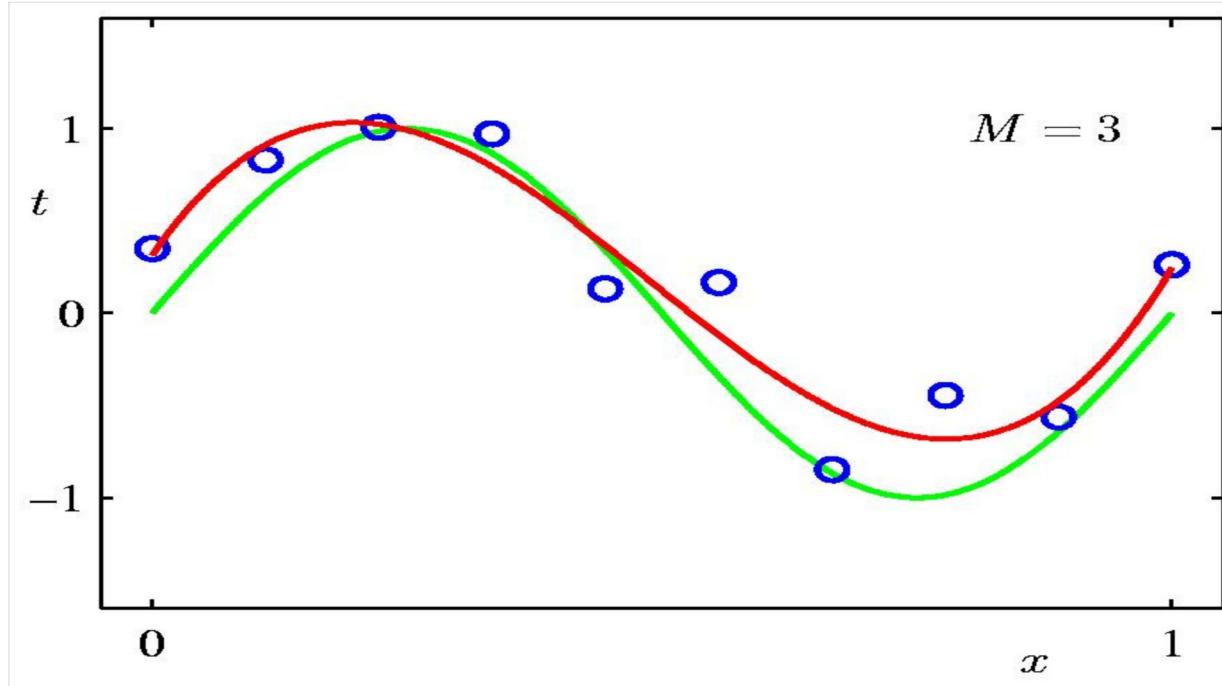
Polinomio de grado 0



Polinomio de grado 1



Polinomio de grado 3



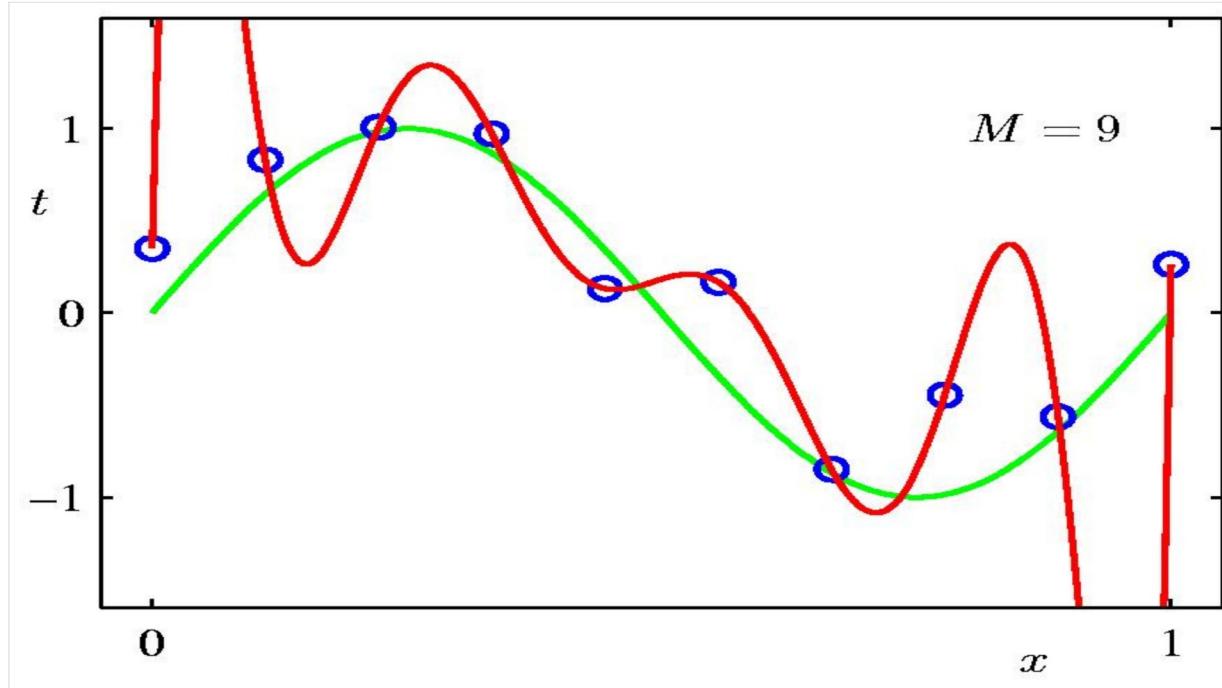
Guión de octave

```
1 %aproxima un conjunto de datos con un polinomio de grado m
2
3 %lee los datos del archivo
4 load seno_ruido.mat
5
6 %grado del polinomio de aproximacion
7 m=9;
8 n=length(x);
9 %Construye la matriz de disenio
10 A=zeros(n,m+1);
11 for indice=1:m+1
12     A(:,indice)=x.^ (indice-1);
13 end
14 %calcula los pesos de los polinomios
15 w=A\entrenamiento;
16 disp('pesos');
17 disp(w);
```

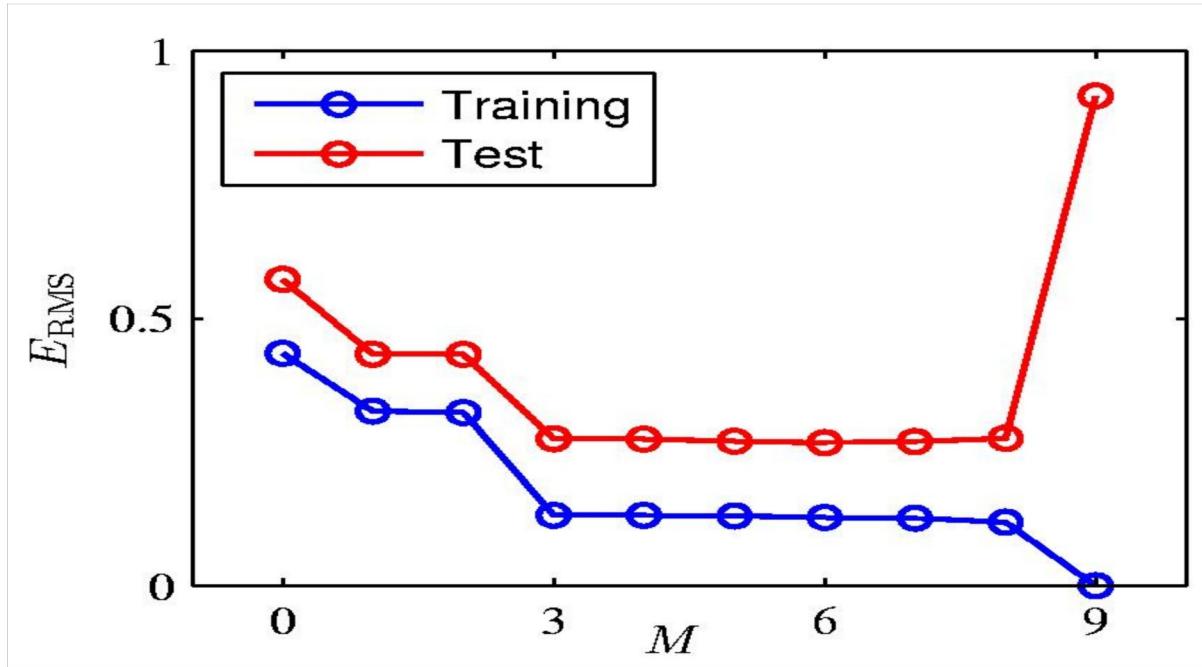
Guión de octave (2)

```
--  
19 errores=A*w-entrenamiento;  
20 fprintf('Error rms entrenamiento=%f\n',sqrt(dot(errores,errores)/n));  
21  
22 errores=A*w-validacion;  
23 fprintf('Error rms validacion=%f\n',sqrt(dot(errores,errores)/n));  
24  
25 %grafica el polinomio resultante  
26 xg=linspace(0,1,50)';  
27 %Construye la matriz de potencias de xg  
28 Ag=zeros(50,m+1);  
29 for indice=1:m+1  
30     Ag(:,indice)=xg.^(indice-1);  
31 end  
32  
33 plot(x,entrenamiento,'ob',x,validacion,'dr',xg,Ag*w,'-g',xg,sin(2*pi*xg),'-c');  
34 legend('entrenamiento','validacion','y(x)','sin(x)');
```

Polinomio de grado 9



Sobre-entrenamiento



Root-Mean-Square (RMS) Error:

$$E_{\text{RMS}} = \sqrt{2E(\mathbf{w}^*)/N}$$

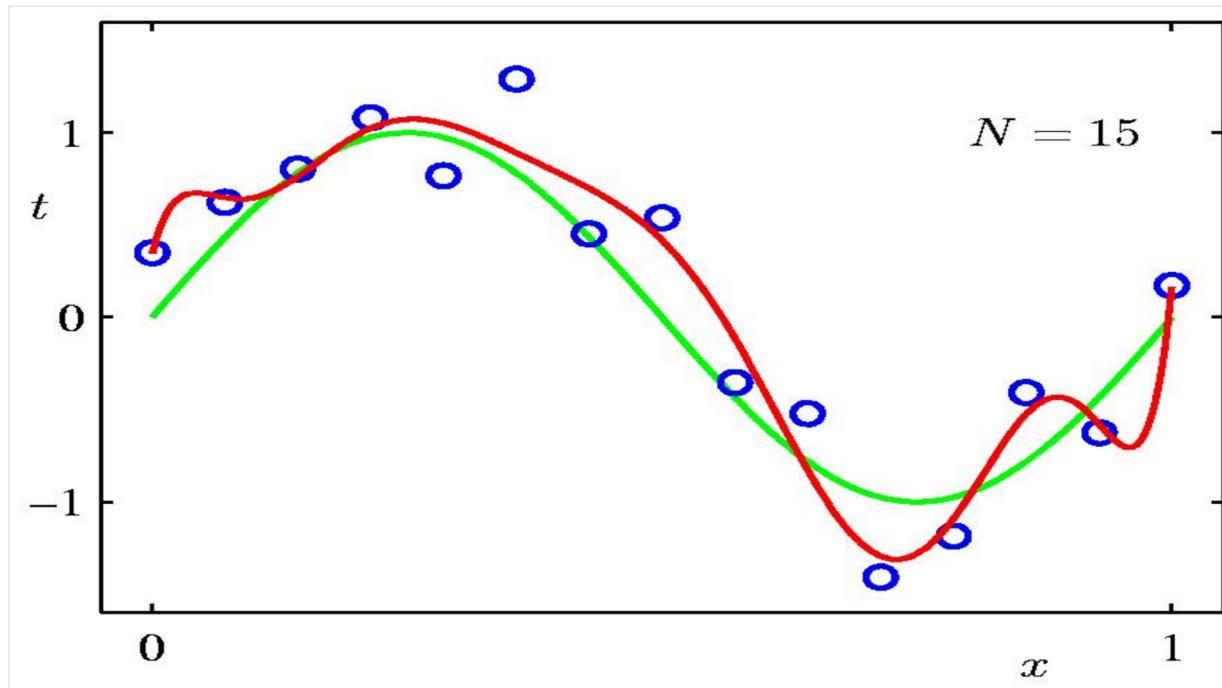
Coeficientes de los polinomios

	$M = 0$	$M = 1$	$M = 3$	$M = 9$
w_0^*	0.19	0.82	0.31	0.35
w_1^*		-1.27	7.99	232.37
w_2^*			-25.43	-5321.83
w_3^*			17.37	48568.31
w_4^*				-231639.30
w_5^*				640042.26
w_6^*				-1061800.52
w_7^*				1042400.18
w_8^*				-557682.99
w_9^*				125201.43

Tamaño del conjunto de datos

$N = 15$

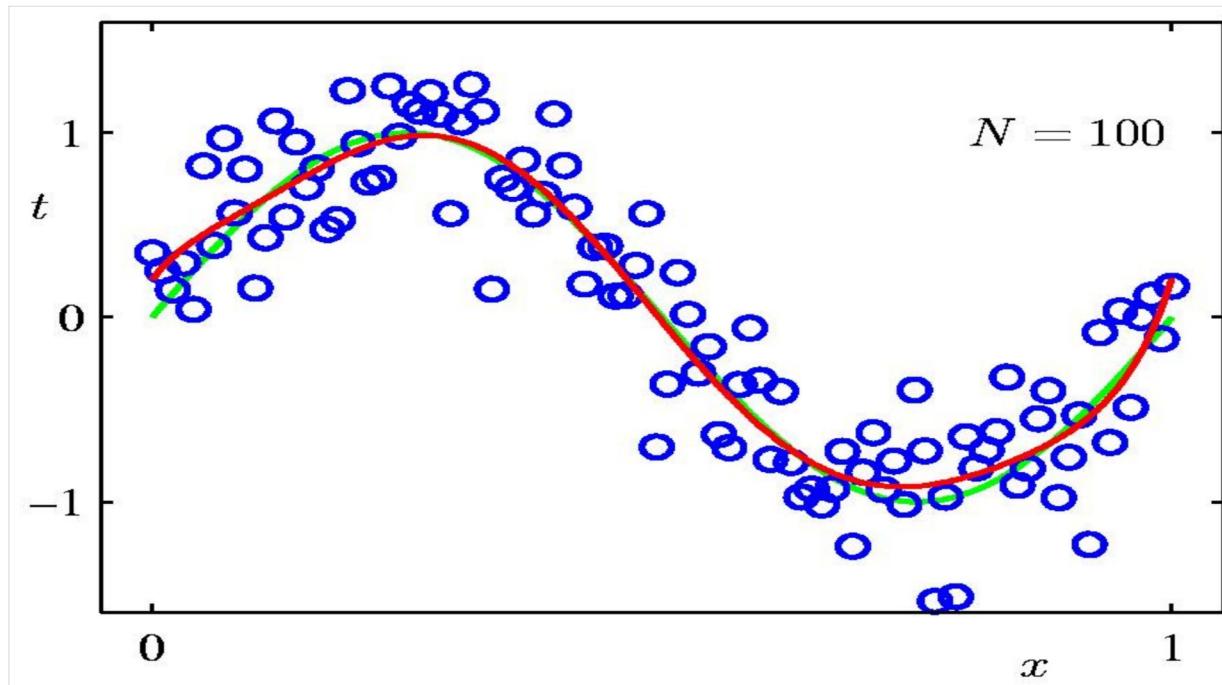
Polinomio de grado 9



Tamaño del conjunto de datos

$N = 100$

Polinomio de grado 9



Aproximación y modelos

Regularización

Miguelangel Fraga Aguilar

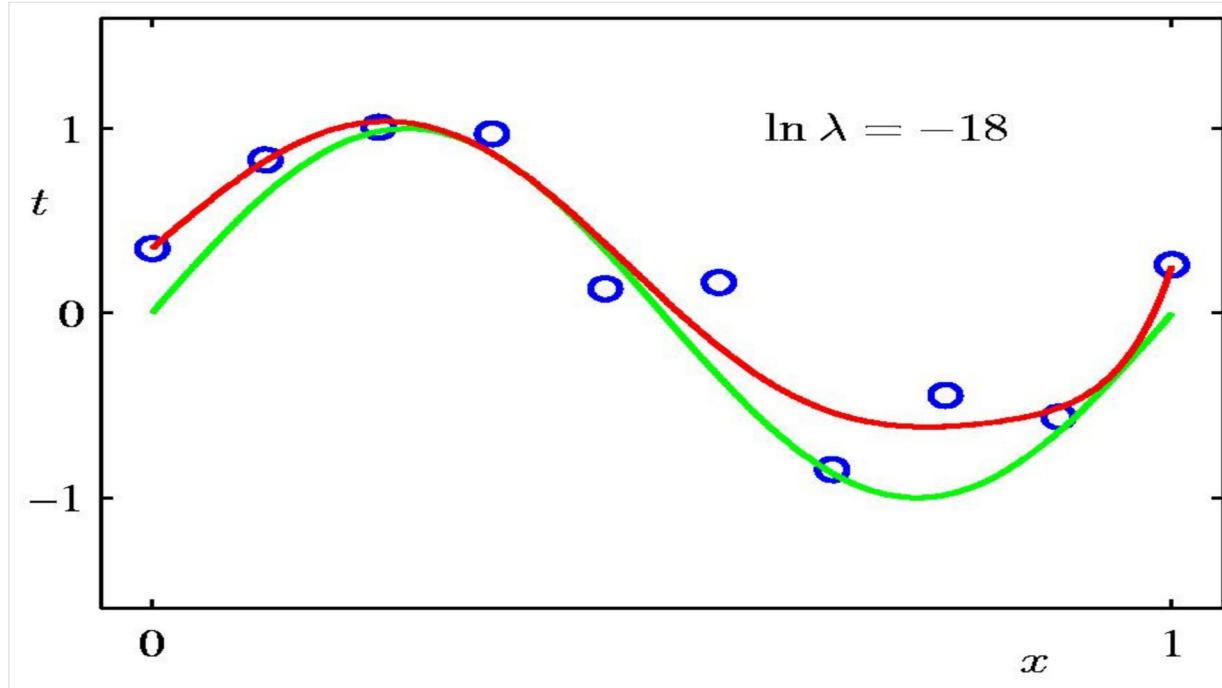
Regularización

Penaliza los valores de coeficientes grandes

$$\tilde{E}(\mathbf{w}) = \frac{1}{2} \sum_{n=1}^N \{y(x_n, \mathbf{w}) - t_n\}^2 + \frac{\lambda}{2} \|\mathbf{w}\|^2$$

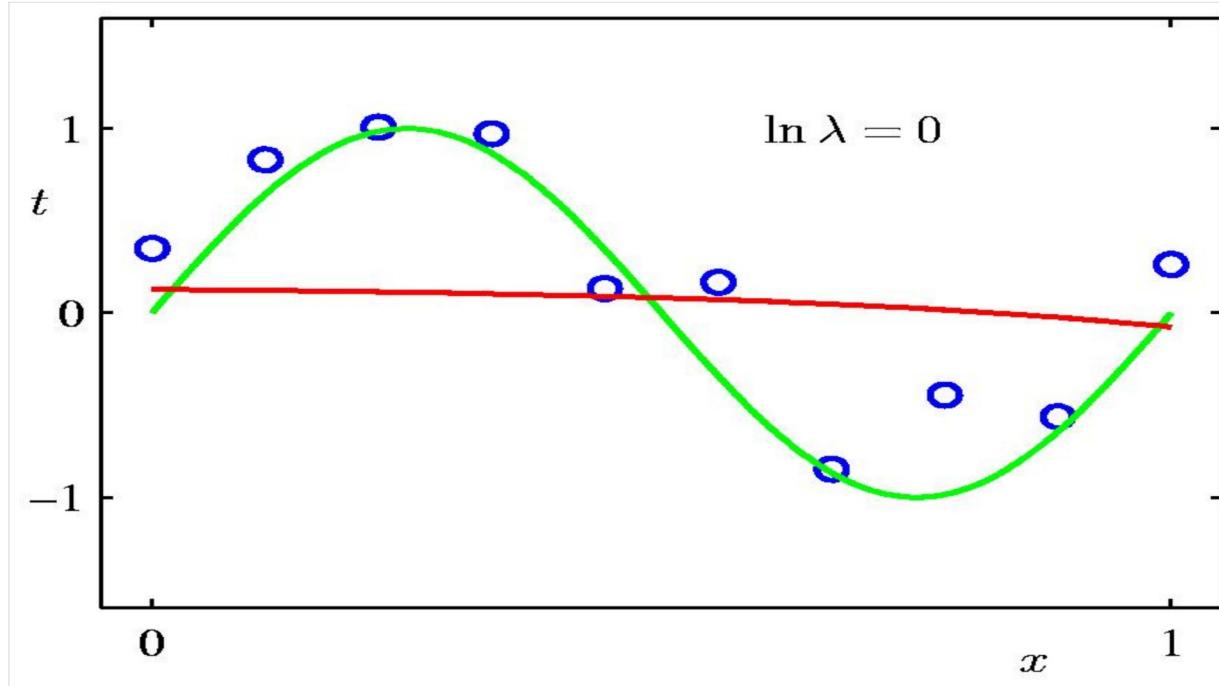
Regularización:

$$\ln \lambda = -18$$

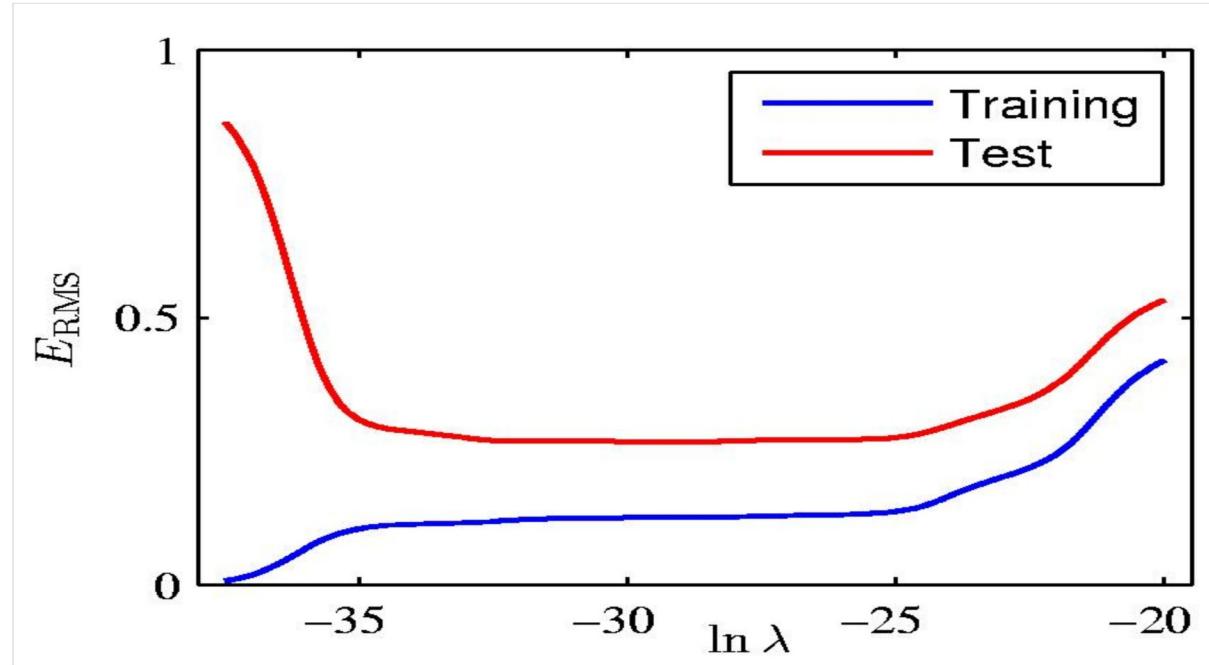


Regularización:

$$\ln \lambda = 0$$



Regularización: E_{RMS} vs $\ln \lambda$



Coeficientes Polinomiales

	$\ln \lambda = -\infty$	$\ln \lambda = -18$	$\ln \lambda = 0$
w_0^*	0.35	0.35	0.13
w_1^*	232.37	4.74	-0.05
w_2^*	-5321.83	-0.77	-0.06
w_3^*	48568.31	-31.97	-0.05
w_4^*	-231639.30	-3.89	-0.03
w_5^*	640042.26	55.28	-0.02
w_6^*	-1061800.52	41.32	-0.01
w_7^*	1042400.18	-45.95	-0.00
w_8^*	-557682.99	-91.53	0.00
w_9^*	125201.43	72.68	0.01

Aproximación y modelos

Otras funciones base

Miguelangel Fraga Aguilar

Modelos de funciones base

Generalizando

$$y(\mathbf{x}, \mathbf{w}) = \sum_{j=0}^{M-1} w_j \phi_j(\mathbf{x}) = \mathbf{w}^T \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x})$$

donde $\phi_j(\mathbf{x})$ son conocidas como funciones base.

Típicamente, $\phi_0(\mathbf{x}) = 1$, para que w_0 actúe como bias.

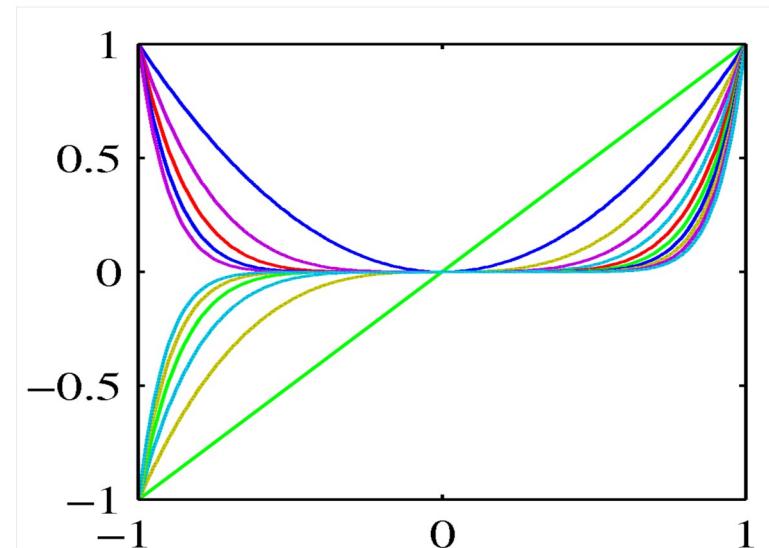
En el caso más simple, se usan funciones base lineales: $\phi_d(\mathbf{x}) = x_d$.

Modelos de funciones base (2)

Funciones base polinómicas:

$$\phi_j(x) = x^j.$$

Son globales, un pequeño cambio en x afecta a todas las funciones base

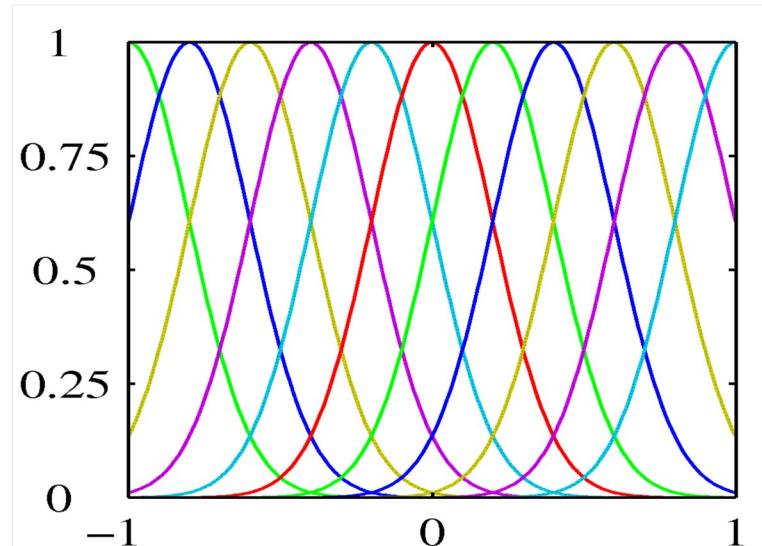


Modelos de funciones base (3)

Funciones base Gausianas:

$$\phi_j(x) = \exp \left\{ -\frac{(x - \mu_j)^2}{2s^2} \right\}$$

son locales; un pequeño cambio en x solo afecta las funciones base cercanas. μ_j y s controlan la posición y la escala (ancho).



Modelos de funciones base (4)

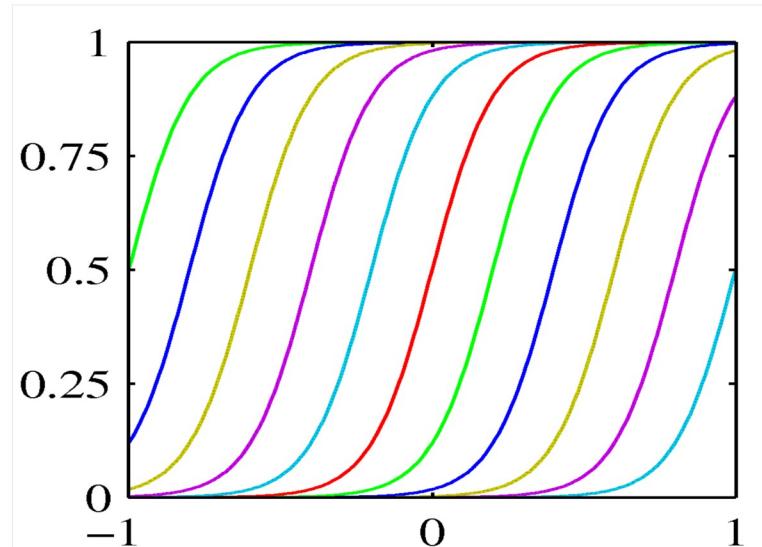
Funciones base Sigmoidales:

$$\phi_j(x) = \sigma\left(\frac{x - \mu_j}{s}\right)$$

donde

$$\sigma(a) = \frac{1}{1 + \exp(-a)}.$$

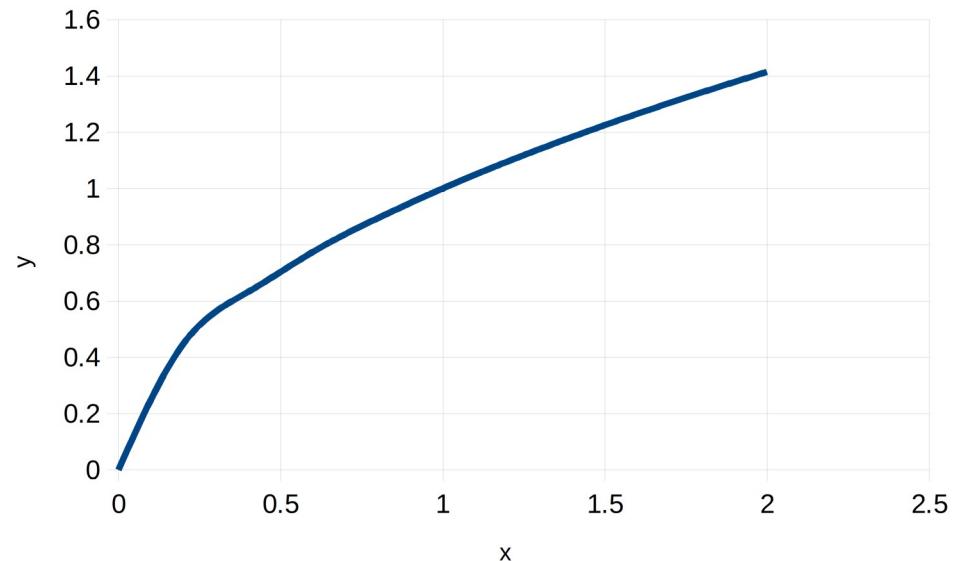
También son locales; un pequeño cambio en x solo afecta las funciones base cercanas. μ_j y s controlan la posición y la escala (pendiente).



Modelos de funciones base (5)

- Para datos que crecen hasta llegar a un cierto límite, puede ser de utilidad incluir a la función entre las funciones base

$$\varphi(x) = \sqrt(x)$$



Regresión exponencial

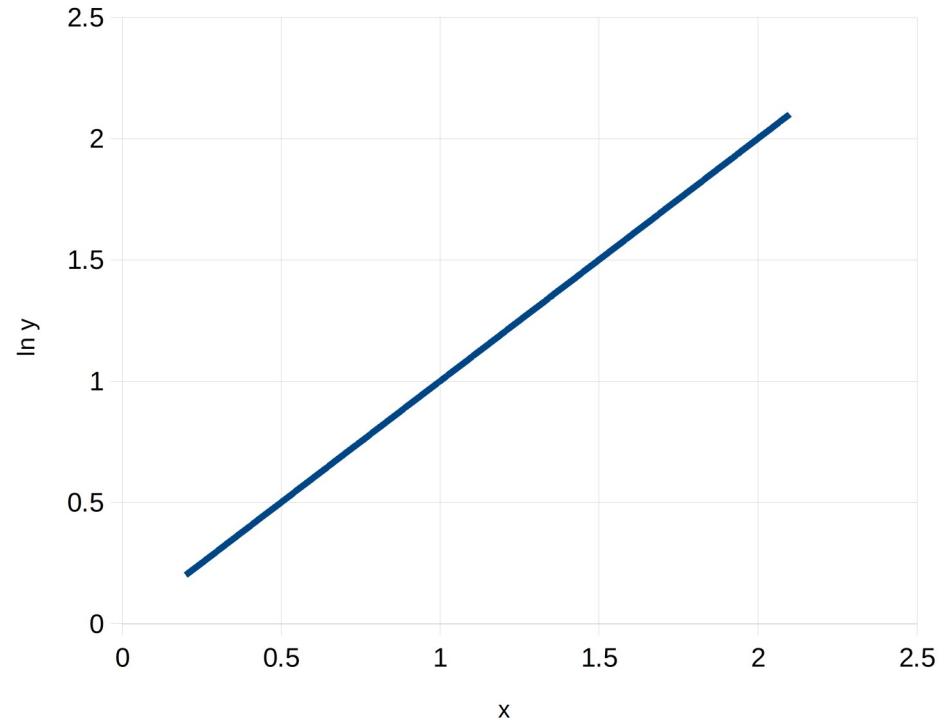
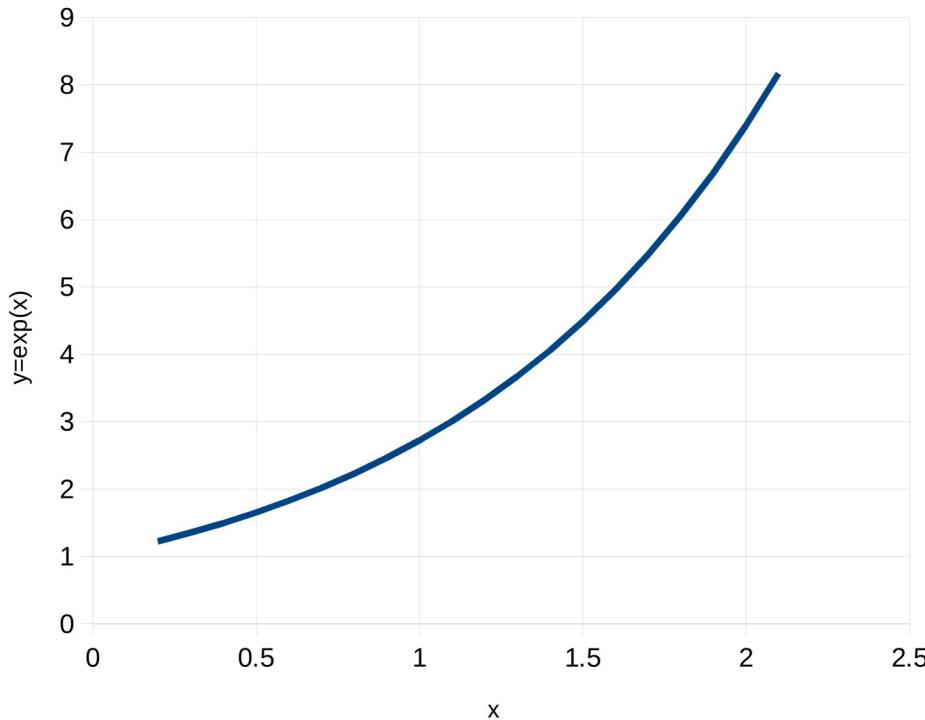
Es una adaptación de la regresión lineal para funciones exponenciales

$$f(x) = a e^{bx}$$

Tomado logaritmos de los targets se convierte en un problema de regresión lineal

$$\begin{aligned}\ln f(x) &= \ln(a e^{bx}) = \ln a + bx \\ y(x) &= w_0 + w_1 x \\ a &= e^{w_0} \quad b = w_1\end{aligned}$$

Regresión exponencial (2)



Regresión de potencia

Es una adaptación de la regresión lineal para funciones de potencia

$$f(x) = a x^b$$

Tomado logaritmos de los targets y de los rasgos se convierte en un problema de regresión lineal

$$\begin{aligned}\ln f(x) &= \ln(a x^b) = \ln a + b \ln x \\ \ln y(\ln x) &= w_0 + w_1 \ln x \\ a &= e^{w_0} \quad b = w_1\end{aligned}$$

Regresión logarítmica

Es una adaptación de la regresión lineal para funciones de potencia

$$f(x) = a \ln(x) + b$$

Tomado logaritmos de las entradas se convierte en un problema de regresión lineal

$$\begin{aligned} f(x) &= a \ln(x) + b \\ y(x) &= w_0 + w_1 \ln x \\ a &= w_1 \quad b = w_0 \end{aligned}$$

Múltiples rasgos

- Se deben incluir en el polinomio de grado m todas las combinaciones se productos de los rasgos para cada potencia
- Polinomio de grado 3 con 2 rasgos x_1 y x_2

$$y(\mathbf{x}) = w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + w_3 x_1^2 + w_4 x_1 x_2 + w_5 x_2^2 + \dots \\ w_6 x_1^3 + w_7 x_1^2 x_2 + w_8 x_1 x_2^2 + w_9 x_2^3$$

- Polinomio de grado 3 con D rasgos

$$y(\mathbf{x}, \mathbf{w}) = w_0 + \sum_{i=1}^D w_i x_i + \sum_{i=1}^D \sum_{j=1}^D w_{ij} x_i x_j + \sum_{i=1}^D \sum_{j=1}^D \sum_{k=1}^D w_{ijk} x_i x_j x_k$$
