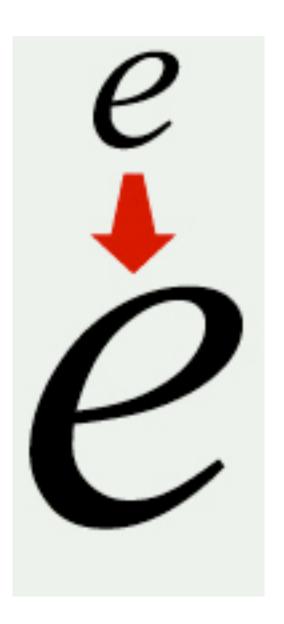
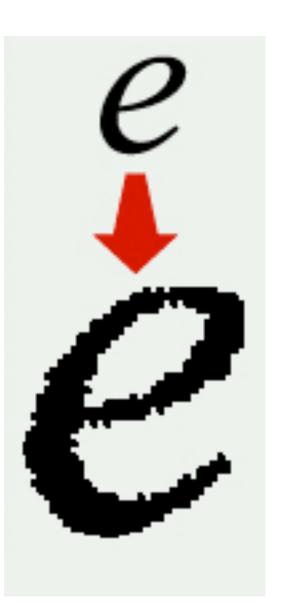
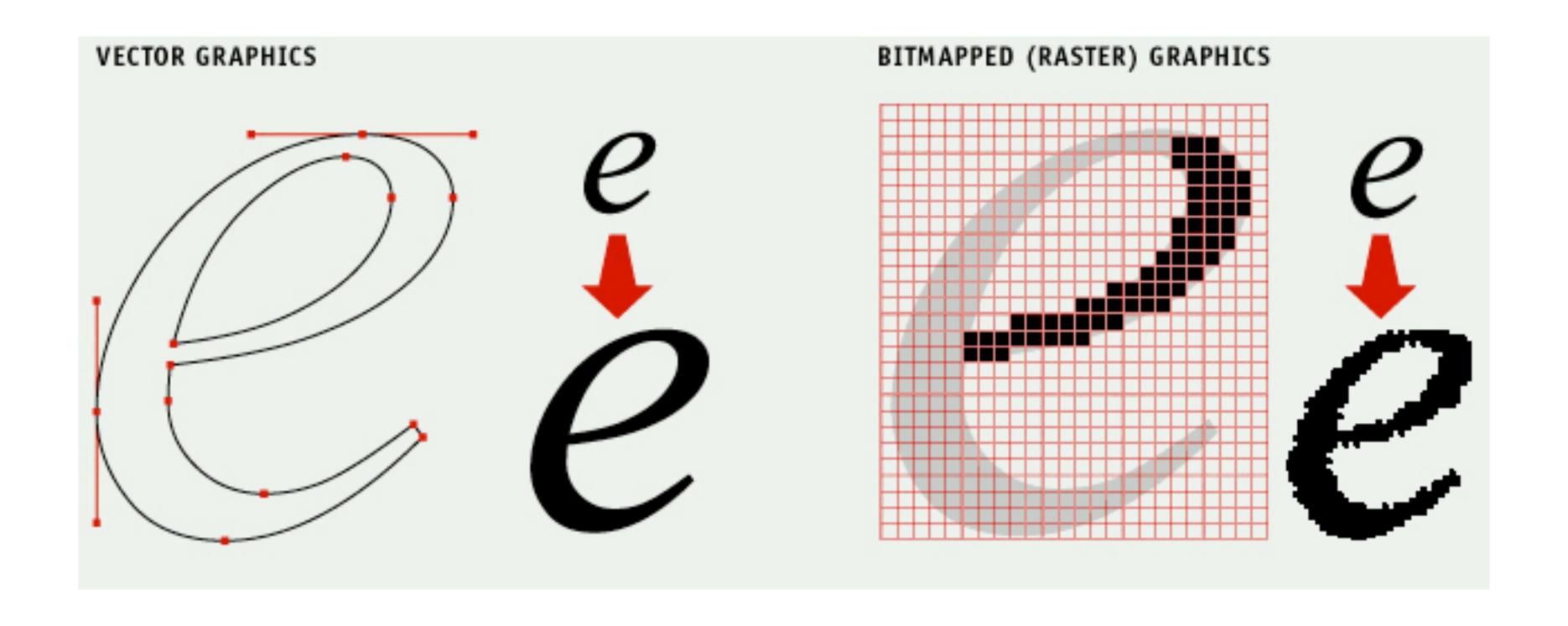
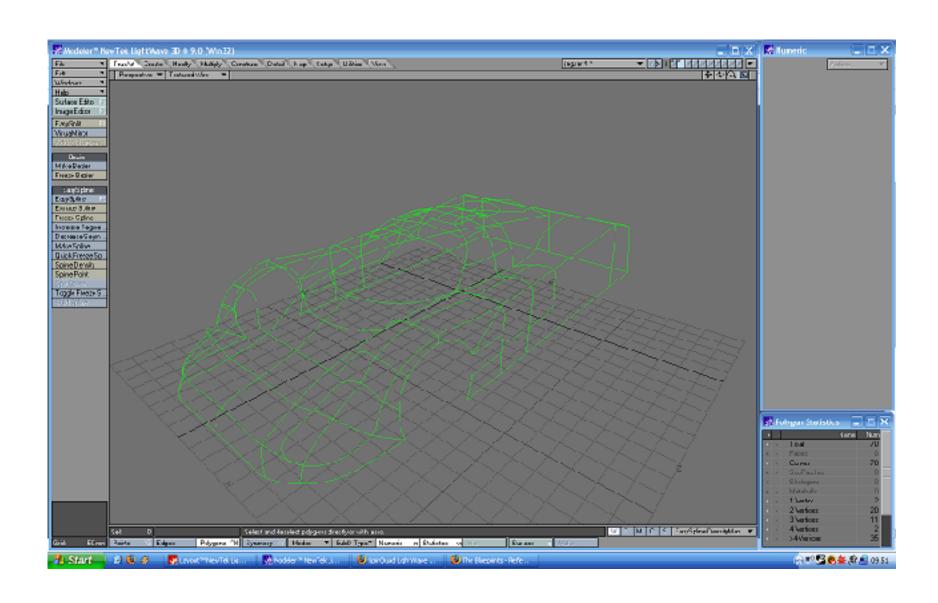
Dan Casas

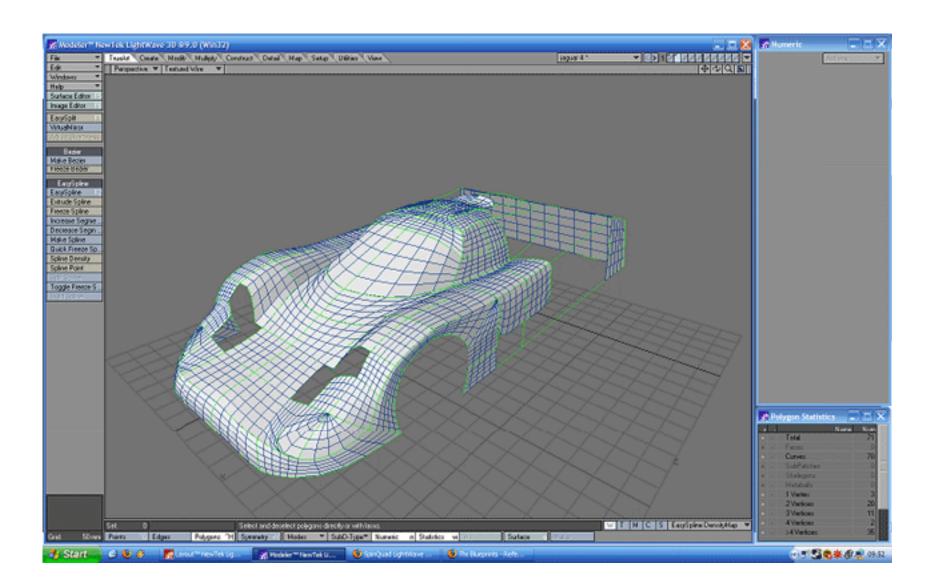
2

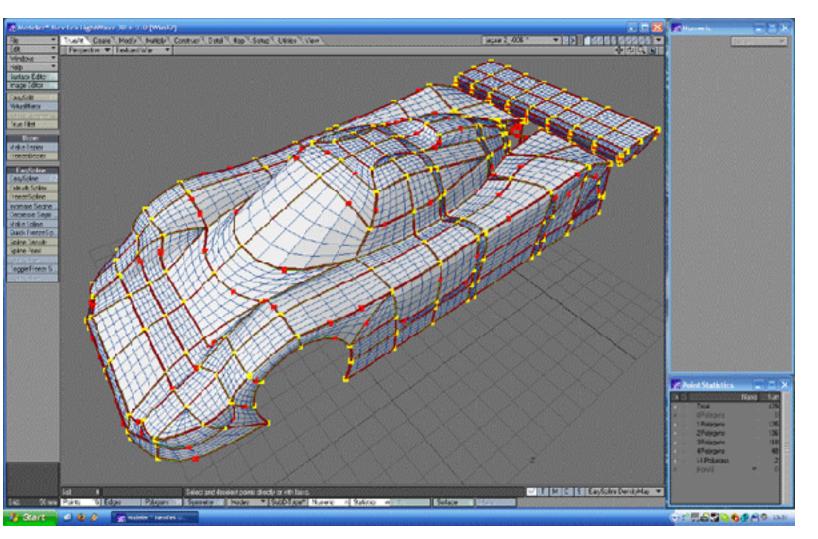












1. Introducción

1. Introducción



1. Introducción



1. Introducción



1. Introducción

La mayor parte de los procesos relacionados con la Animación se basan en la Interpolación.





¿Qué necesitamos?

1. Introducción

La mayor parte de los procesos relacionados con la Animación se basan en la Interpolación.



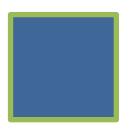


¿Qué necesitamos?

1. Una función de interpolación apropiada.

1. Introducción

La mayor parte de los procesos relacionados con la Animación se basan en la Interpolación.





¿Qué necesitamos?

- 1. Una función de interpolación apropiada.
- 2. La parametrización de la función en base a la **distancia** recorrida.

1. Introducción

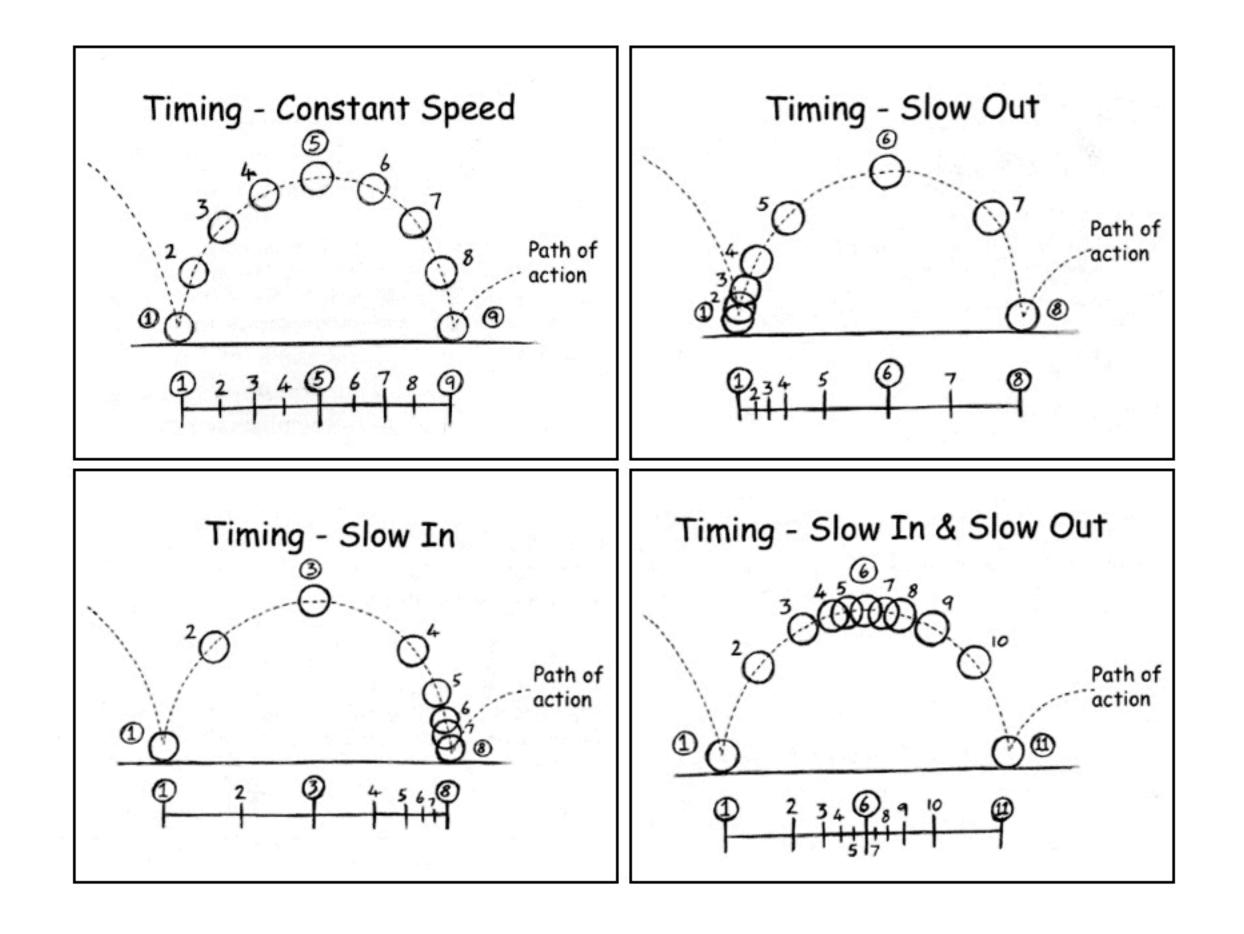
La mayor parte de los procesos relacionados con la Animación se basan en la Interpolación.





¿Qué necesitamos?

- 1. Una función de interpolación apropiada.
- 2. La parametrización de la función en base a la **distancia** recorrida.
- 3. El mantenimiento del control de la posición interpolada en el tiempo.

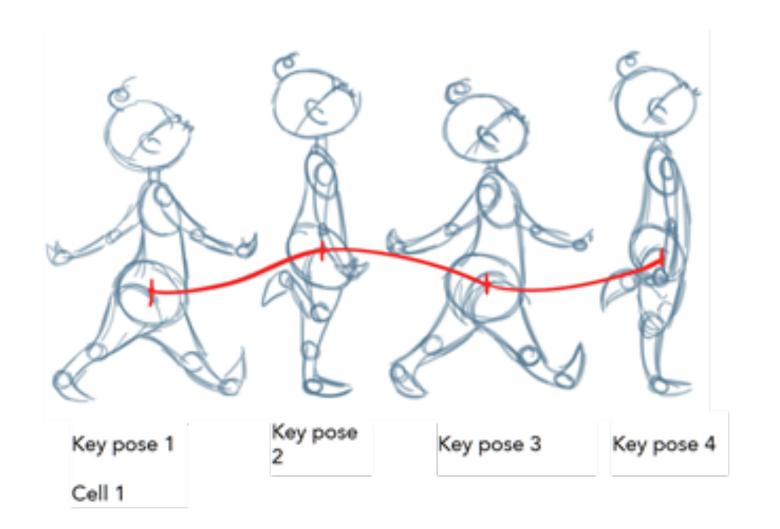


http://gizma.com/easing/#expo3

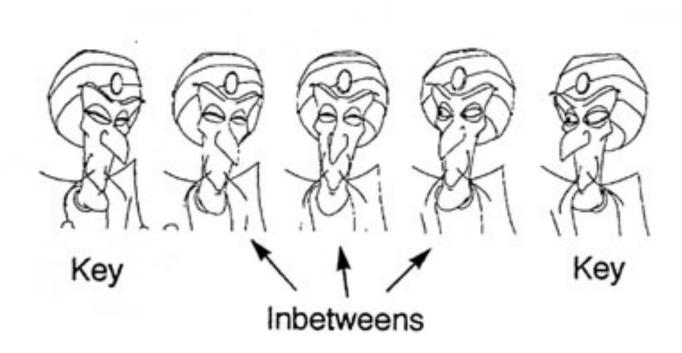
Animador —> valores asociado con un parámetro en unos **keyframes**.

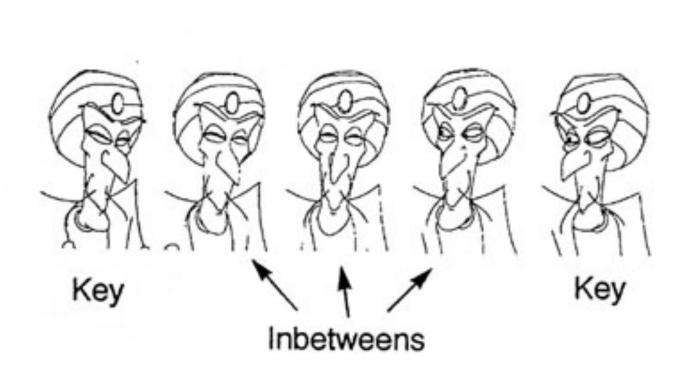
¿Cómo generar el resto de los valores del parámetro entre los keyframes?

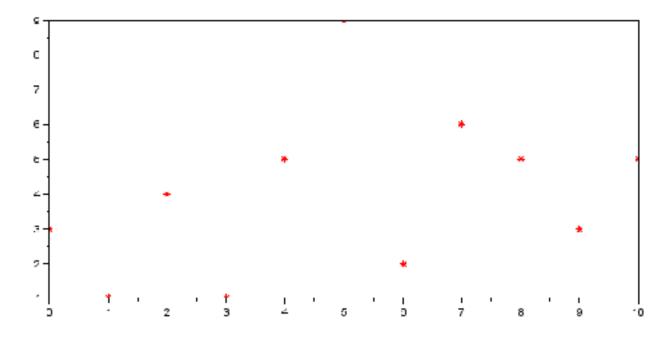
Un keyframe en animación es un dibujo que define los puntos de inicio y fin de cualquier transición.

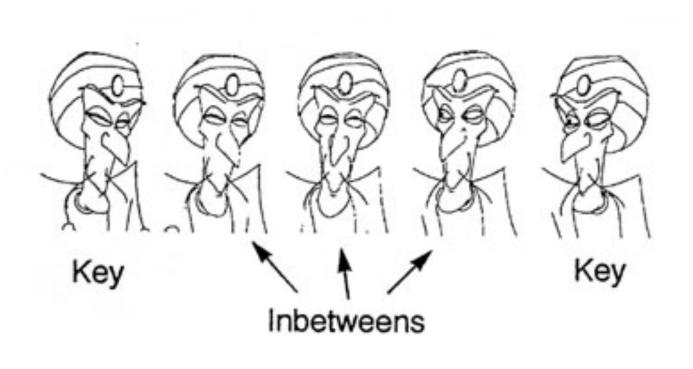


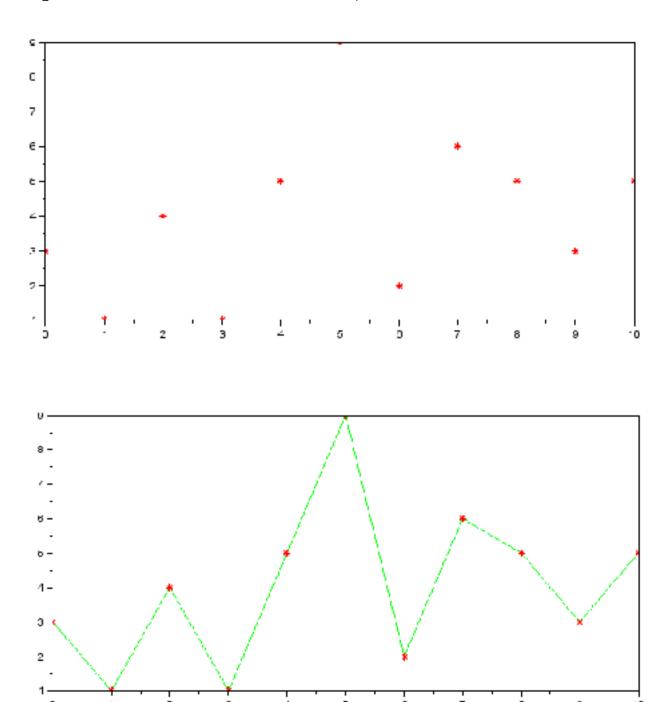


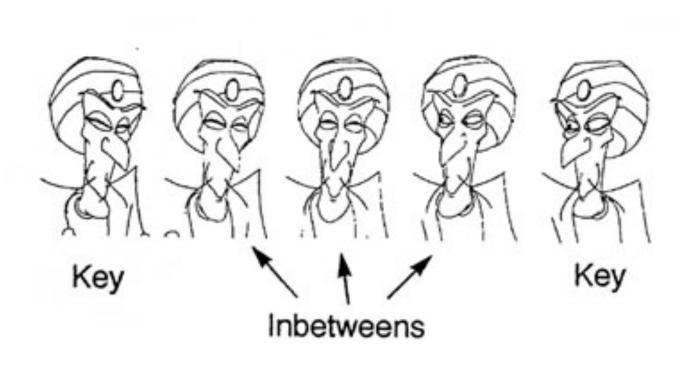


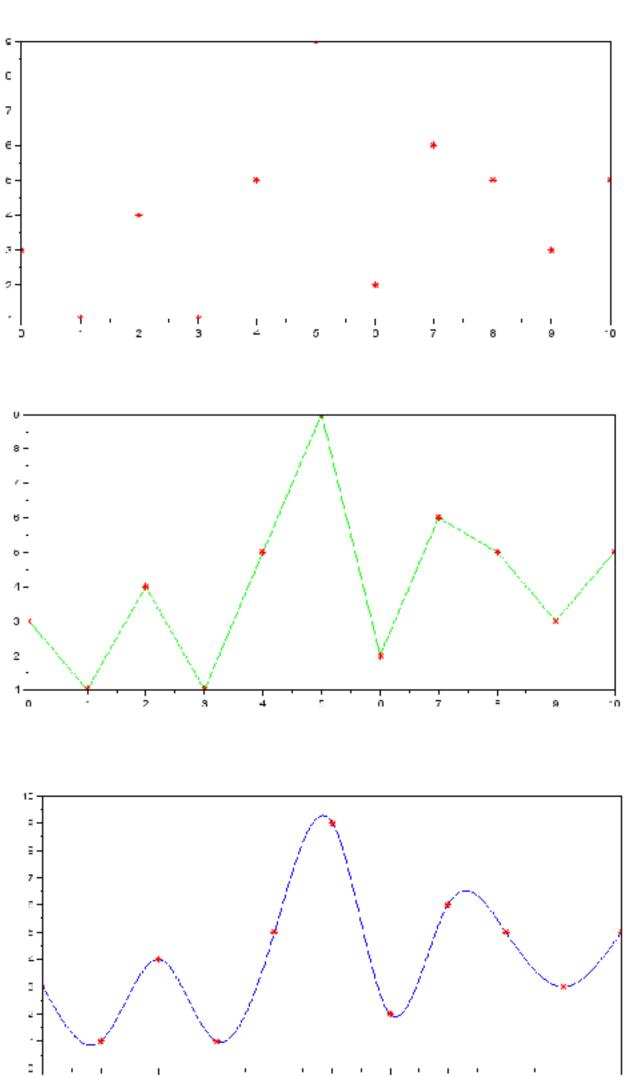












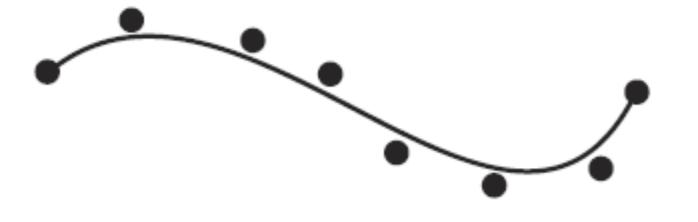
2.- Búsqueda de la función apropiada.

¿Cómo elegir la técnica de interpolación más adecuada? ¿una vez seleccionada, cómo aplicarla a mi caso de animación?

Interpolación vs Aproximación



An interpolating spline in which the spline passes through the interior control points



An approximating spline in which only the endpoints are interpolated; the interior control points are used only to design the curve

En el caso de ser puntos de la curva, forman parte de un spline de interpolación.

Un spline es una curva diferenciable definida en porciones mediante polinomios. Veremos que se van a usar normalmente polinomios de orden bajo para no realizar cambios bruscos en la forma a aproximar.

En el caso de ser una aproximación, los puntos dados son un ejemplo de cómo diseñar el spline por aproximación, y en cualquier caso, permite más margen en el diseño de la curva.

Interpolación:

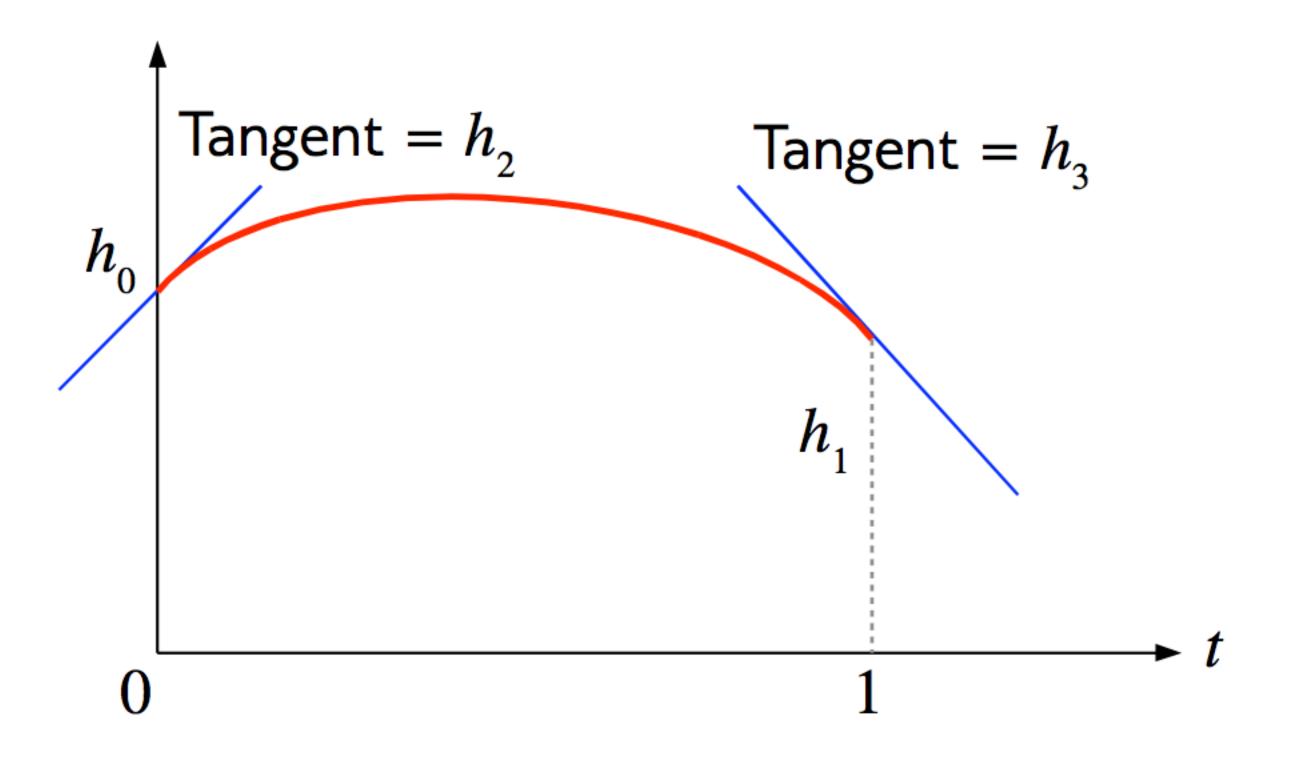
- Hermite: Requiere saber tangentes en los puntos finales.
- Polinomio interpolador de Lagrange
- Splines, Catmull-Rom: Sólo necesita saber los puntos por donde pasaría la curva. Defino por mi mismo las tangentes.

Aproximaciones:

- Curvas de Bezier.
- B-splines.

Cubic Hermite Interpolation

• Specify positions h_0 , h_1 and tangents (slopes, derivatives) h_2 , h_3 at two points: t=0 and t=1



Cubic Hermite Interpolation

$$P(t) = at^{3} + bt^{2} + ct + d$$

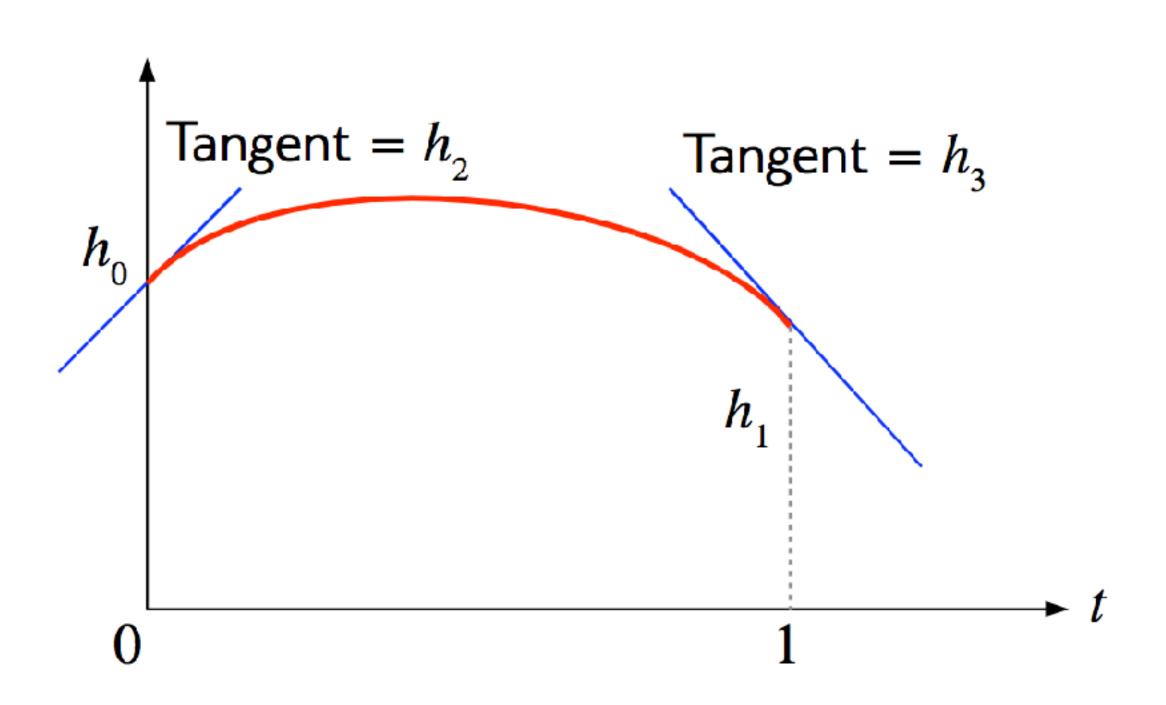
$$P'(t) = 3at^{2} + 2bt + c$$

$$h_{0} = P(0) = d$$

$$h_{1} = P(1) = a + b + c + d$$

$$h_{2} = P'(0) = c$$

$$h_{3} = P'(1) = 3a + 2b + c$$



Matrix Representation

$$h_{0} = d$$

$$h_{1} = a + b + c + d$$

$$h_{2} = c$$

$$h_{3} = 3a + 2b + c$$

$$Hermite constraint matrix
$$\begin{bmatrix} h_{0} \\ h_{1} \\ h_{2} \\ h_{3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix}$$

$$h = C$$$$

Matrix Representation

$$\mathbf{h} = \mathbf{C}\mathbf{a} \implies \mathbf{a} = \mathbf{C}^{-1}\mathbf{h}$$

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 1 & 1 \\ -3 & 3 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_0 \\ h_1 \\ h_2 \\ h_3 \end{bmatrix}$$

Hermite basis matrix

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_0(t) \\ H_1(t) \\ H_2(t) \\ H_3(t) \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_0(t) \\ H_1(t) \\ H_2(t) \\ H_3(t) \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{3} h_i H_i(t)$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_0(t) \\ H_1(t) \\ H_2(t) \\ H_3(t) \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{3} h_i H_i(t)$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_0(t) \\ H_1(t) \\ H_2(t) \\ H_3(t) \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{3} h_i H_i(t)$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} a & b & c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t^3 \\ t^2 \\ t \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(C^{-1})^{T}$$

$$P(t) = \begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_0(t) \\ H_1(t) \\ H_2(t) \\ H_3(t) \end{bmatrix}$$

Hermite basis functions

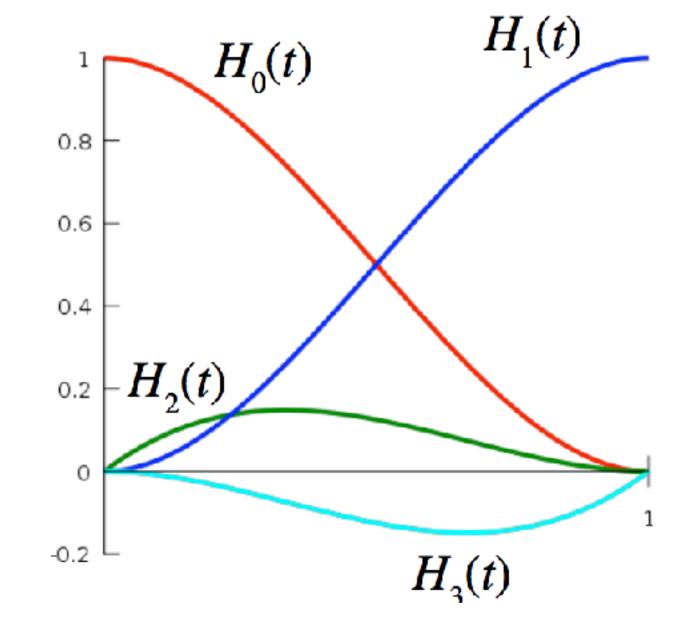
$$P(t) = \sum_{i=0}^{3} h_i H_i(t)$$

$$H_0(t) = 2t^3 - 3t^2 + 1$$

$$H_1(t) = -2t^3 + 3t^2$$

$$H_2(t) = t^3 - 2t^2 + t$$

$$H_3(t) = t^3 - t^2$$



$$P(t) = \sum_{i=0}^{3} h_i H_i(t)$$

Interpolación Hermite

Propiedades importantes

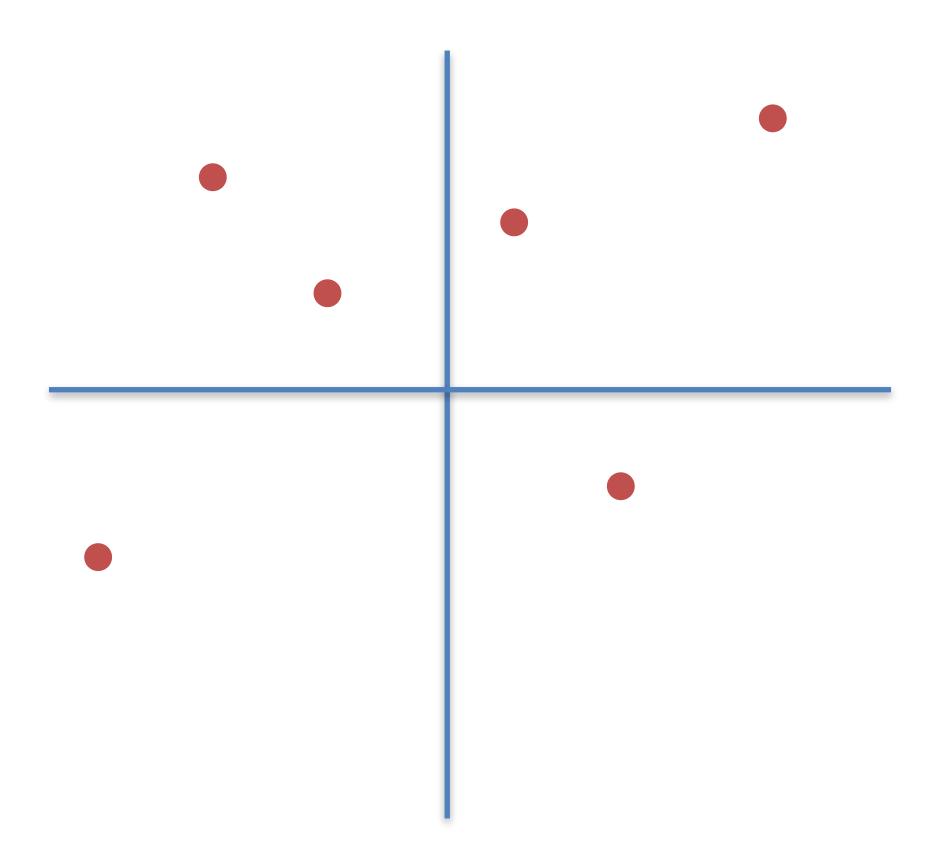
- Requiere de la disponibilidad de las primeras derivadas
- Si hay más de 2 puntos la continuidad se cumple de manera que la tangente a la curva i en el punto final es la tangente a la curva i+1 en el punto inicial.

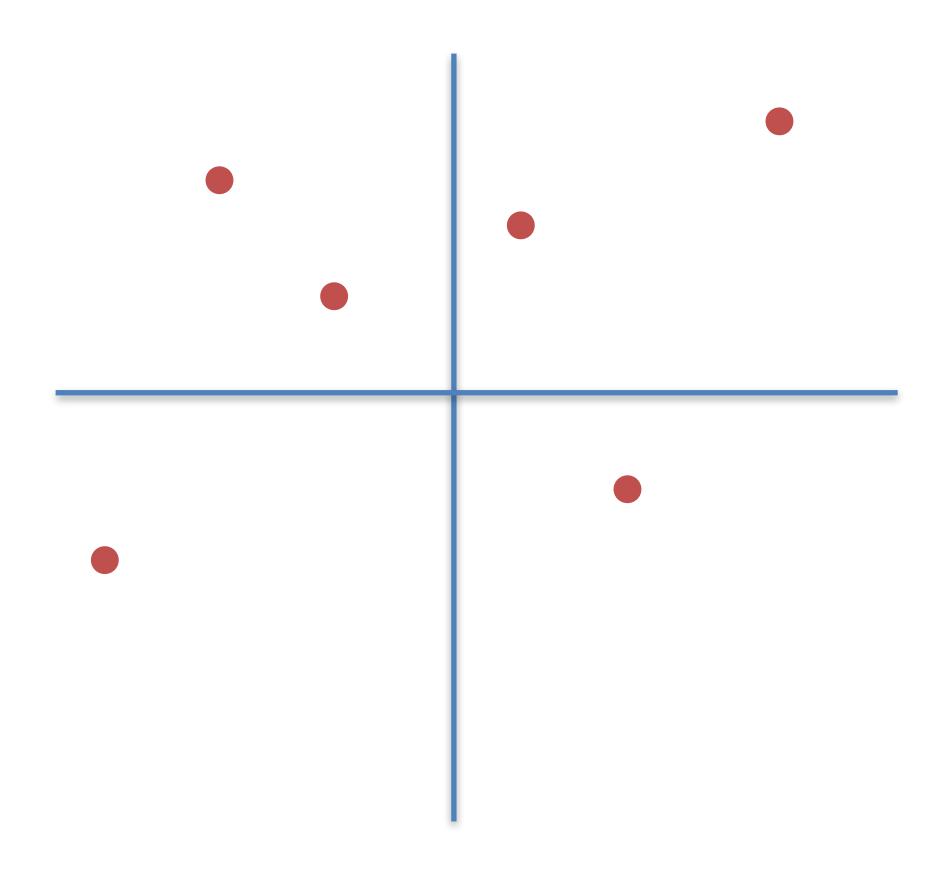
Interpolación Hermite. Ejemplo 1.

Encontrar un polinomio $P(x) \in \mathcal{P}_3(R)$ tal que: $P(0) = 1, \ P(1) = 1, \ P'(0) = 0, \ P'(1) = 1.$

MATLAB demo

or https://octave-online.net/





Dada la tabla de valores

x	x_0	x_1	• • •	x_n
y	y_0	y_1	• • •	y_n

donde

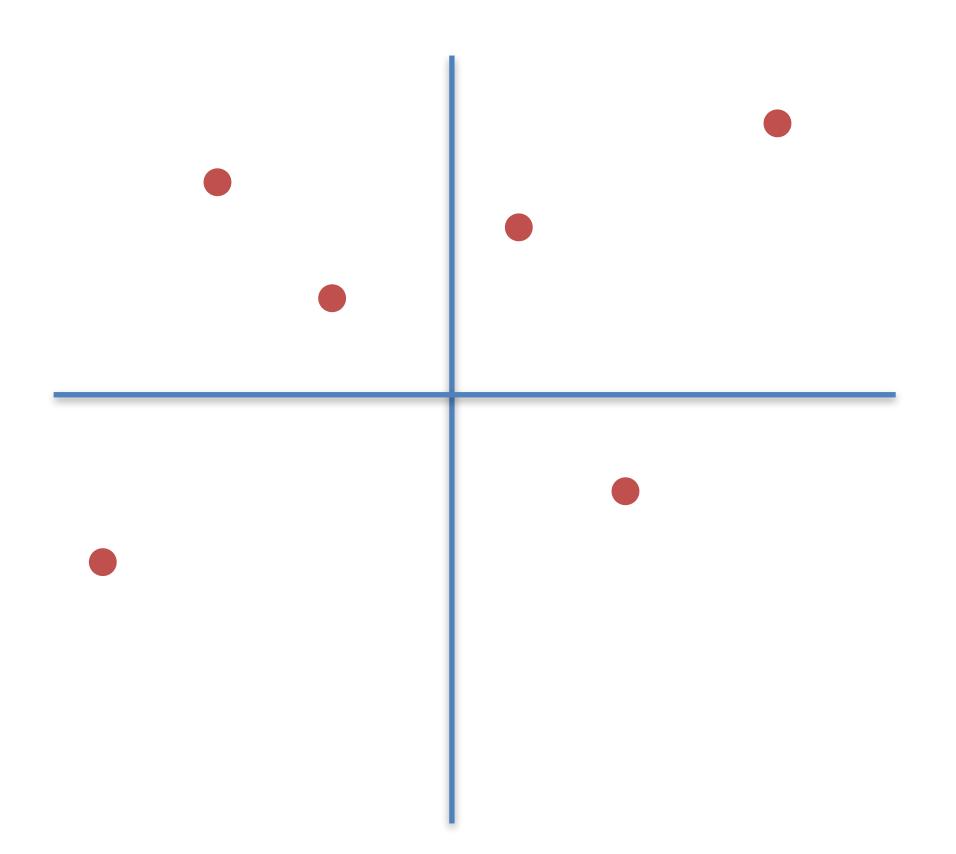
- x_0, x_1, \ldots, x_n son n+1 abscisas distintas.
- y_0, y_1, \ldots, y_n son n+1 valores arbitrarios.

Queremos determinar un polinomio de grado $\leq n$

$$P_n(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n,$$

que verifique las n+1 condiciones

$$P_n(x_j) = y_j, \text{ para } j = 0, 1, \dots, n.$$



Forma de Lagrange

$$P_n(x) = l_0(x) y_0 + l_1(x) y_1 + \cdots + l_n(x) y_n.$$

Forma de Lagrange

$$P_n(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + \cdots + l_n(x)y_n.$$

Forma de Lagrange

_ _ _ _ _ _ _ _ _

$$P_n(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + \cdots + l_n(x)y_n.$$

Los polinomios $l_j(x)$ se denominan polinomios componentes y se caracterizan por las propiedades

$$l_j(x_k) = \delta_{jk} = \left\{egin{array}{ll} 1 & ext{si} & j = k, \ 0 & ext{si} & j
eq k. \end{array}
ight.$$

Es decir, el polinomio componente $l_j(x)$ vale 1 en su nodo x_j y se anula en los restantes.

Como $l_j(x)$ se anula para

$$x_0, x_1, \ldots, x_{j-1}, x_{j+1}, \ldots, x_n,$$

Como $l_j(x)$ se anula para x_j No se anula para x_j $x_0, x_1, \dots, x_{j-1}, x_{j+1}, \dots, x_n,$

No se anula para x_j

Como $l_j(x)$ se anula para

$$x_0, x_1, \ldots, x_{j-1}, x_{j+1}, \ldots, x_n,$$

y es de grado $\leq n$, debe ser de la forma

$$l_j(x) = C(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdots (x - x_n).$$

No se anula para x_j

Como $l_j(x)$ se anula para

$$x_0, x_1, \ldots, x_{j-1}, x_{j+1}, \ldots, x_n,$$

y es de grado $\leq n$, debe ser de la forma

$$l_j(x) = C(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdots (x - x_n).$$

Para cumplir $l_j(x_j) = 1$, debe ser

$$C = \frac{1}{(x_j - x_0)(x_j - x_1)\cdots(x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1})(x_j - x_n)},$$

No se anula para x_j

Como $l_j(x)$ se anula para

$$x_0, x_1, \ldots, x_{j-1}, x_{j+1}, \ldots, x_n,$$

y es de grado $\leq n$, debe ser de la forma

$$l_j(x) = C(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdots (x - x_n).$$

Para cumplir $l_j(x_j) = 1$, debe ser

$$C = \frac{1}{(x_j - x_0)(x_j - x_1)\cdots(x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1})(x_j - x_n)},$$

por lo tanto

$$l_j(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)\cdots(x - x_{j-1})(x - x_{j+1})\cdots(x - x_n)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1)\cdots(x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1})(x_j - x_n)}.$$

Determina el polinomio interpolador de la tabla

x	1	2	3	
$\mid y \mid$	1	1/2	1/3	ŀ

Los polinomios componentes son

El polinomio interpolador es

$$P_2(x) = l_0(x) \cdot 1 + l_1(x) \cdot \frac{1}{2} + l_2(x) \cdot \frac{1}{3}$$

El polinomio interpolador es

$$P_2(x) = l_0(x) \cdot 1 + l_1(x) \cdot \frac{1}{2} + l_2(x) \frac{1}{3}.$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(x-2)(x-3) - \frac{1}{2}(x-1)(x-3) + \frac{1}{6}(x-1)(x-2).$$
 (6)

La tabla de valores es la misma que la del Ejemplo 6.1, si operamos en (6), resulta

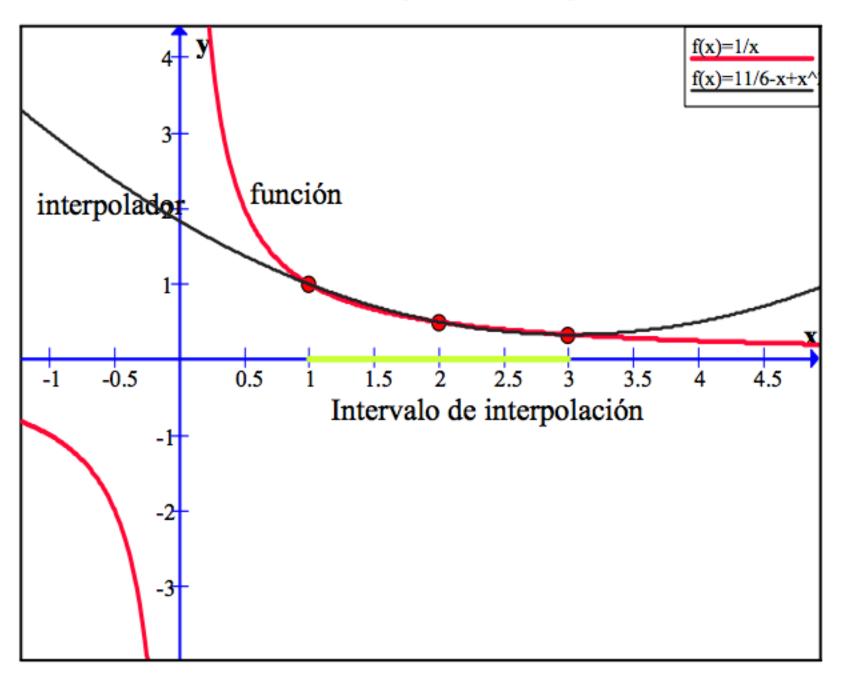
$$P_2(x) = \frac{1}{6}x^2 - x + \frac{11}{6},$$

El siguiente gráfico muestra la representación conjunta de la función

$$f(x) = 1/x$$

y el polinomio interpolador calculado en el Ejemplo 6.1

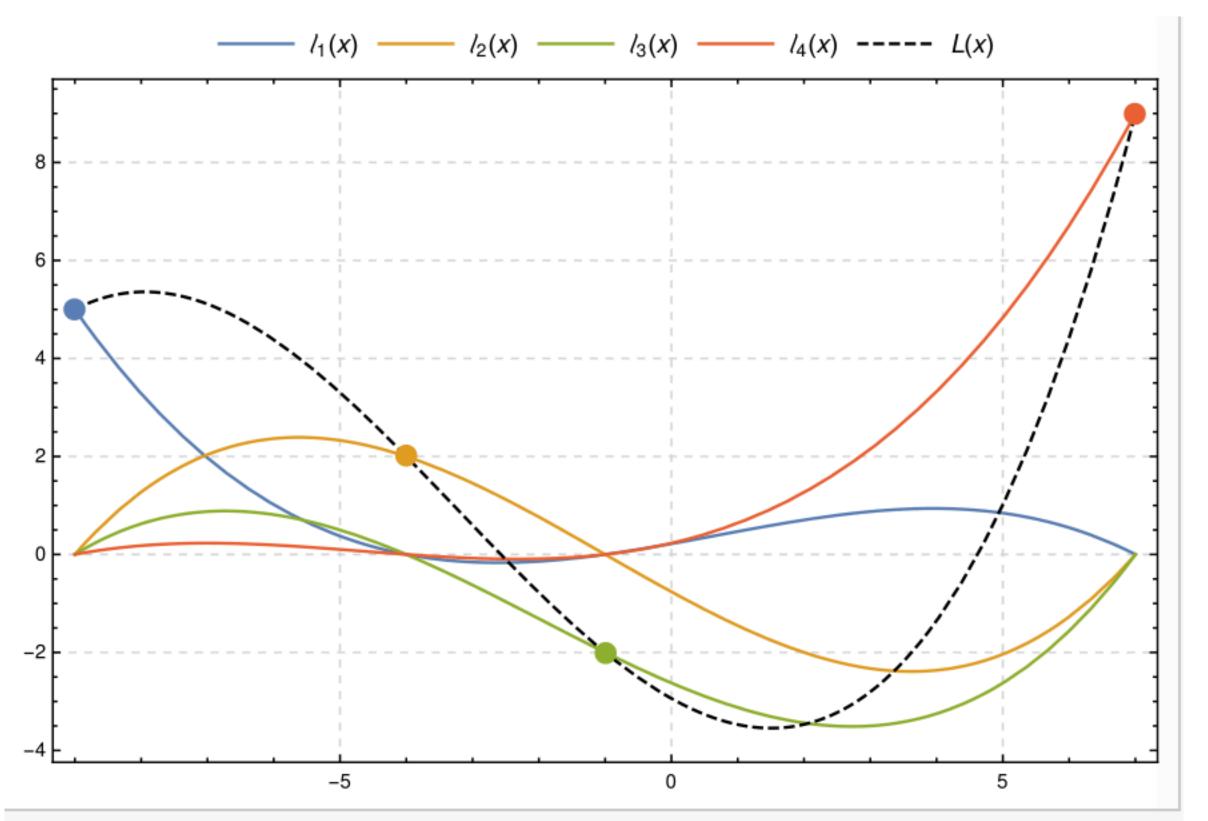
$$P_2(x) = \frac{11}{6} - x + \frac{x^2}{6}.$$



x	1	2	3
y	1	1/2	1/3

La tabla del problema anterior la generamos a partir de la función f(x) = 1/x

MATLAB demo



This image shows, for four points ((-9, 5), (-4, 2), (-1, -2), (7, 9)), the (cubic) interpolation polynomial L(x) (dashed, black), which is the sum of the scaled basis polynomials $y_0 \ell_0(x)$, $y_1 \ell_1(x)$, $y_2 \ell_2(x)$ and $y_3 \ell_3(x)$. The interpolation polynomial passes through all four control points, and each scaled basis polynomial passes through its respective control point and is 0 where x corresponds to the other three control points.

<u>L1(x)</u>

Interpolación Catmull-Rom

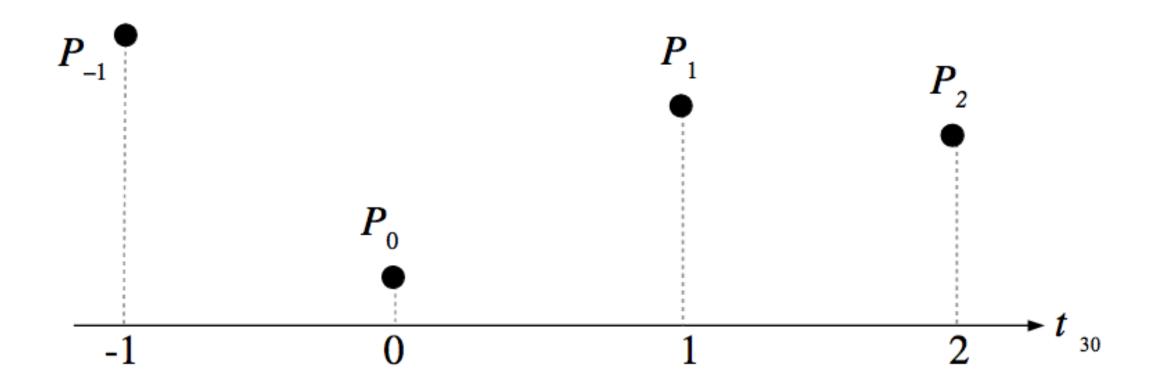
Catmull-Rom.

- Caso particular de Hermite.
- Tangentes desconocida.
- La tangente en cada punto p_i se calcula utilizando el punto anterior y el siguiente en la spline, p_{i-1} y p_{i+1} .

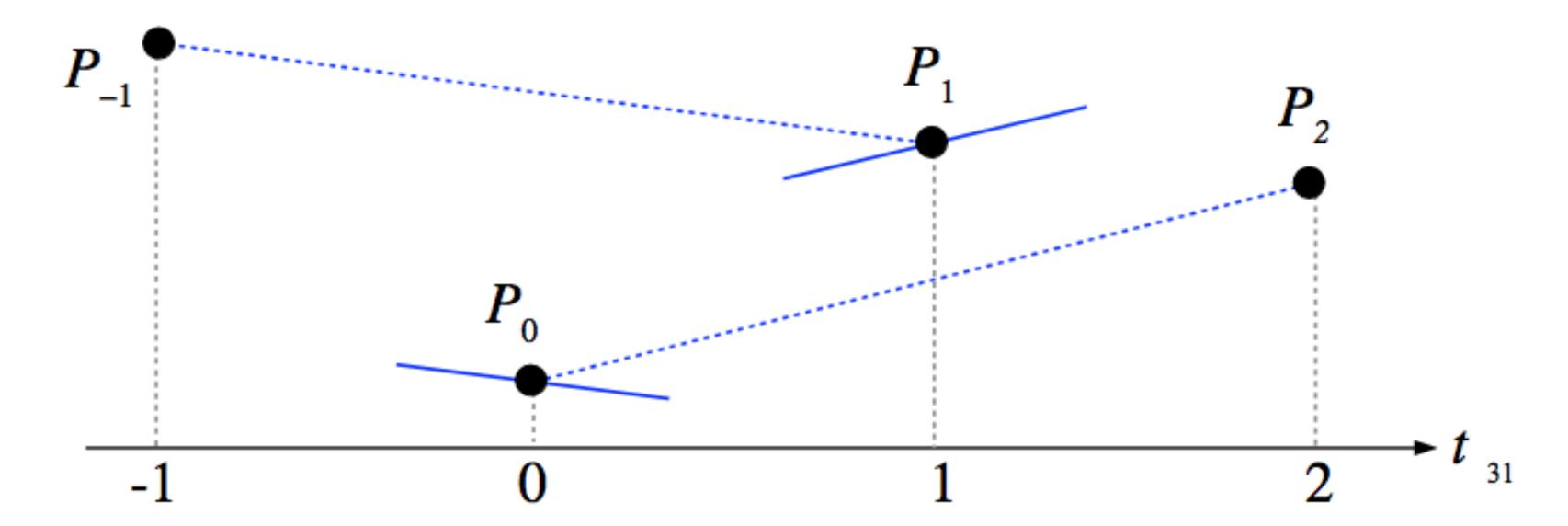
Interpolación Catmull-Rom

Catmull-Rom.

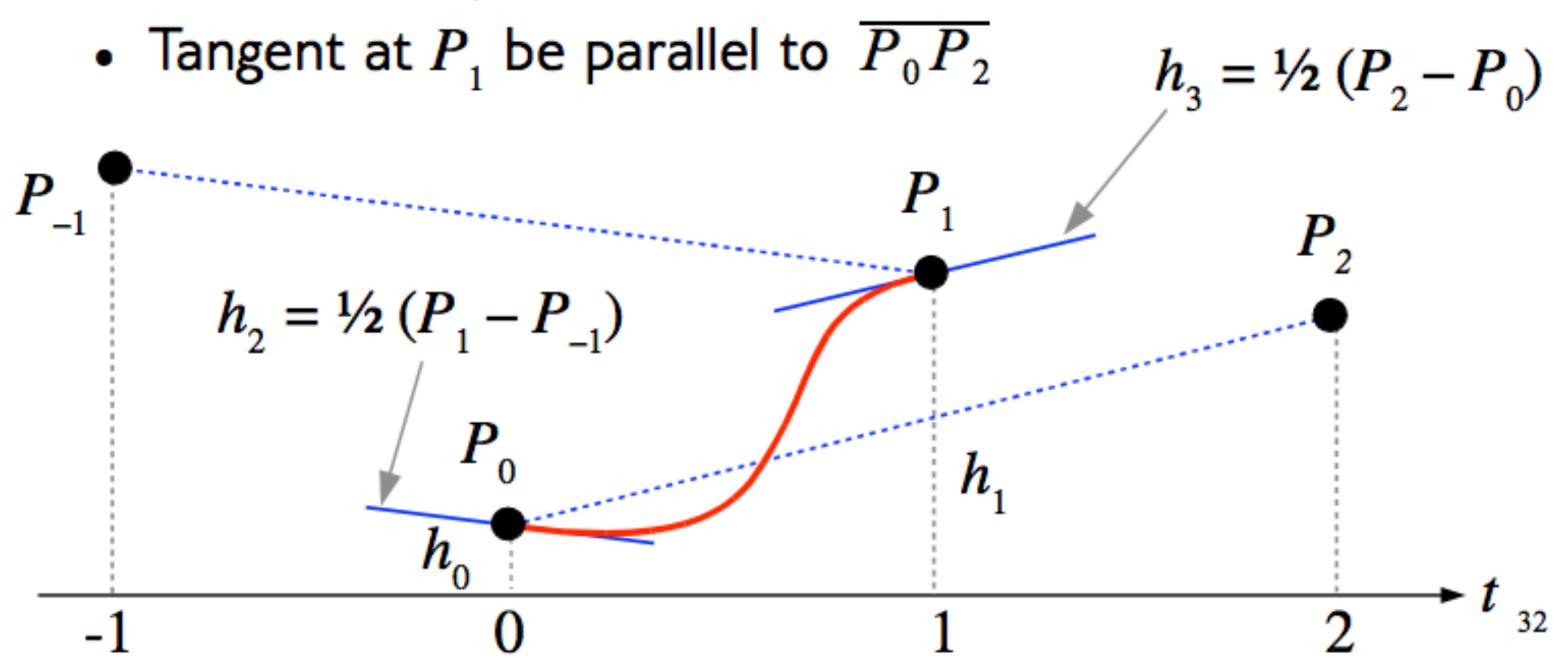
- Caso particular de Hermite.
- Tangentes desconocida.
- La tangente en cada punto p_i se calcula utilizando el punto anterior y el siguiente en la spline, p_{i-1} y p_{i+1} .
- Intuition: A plausible tangent at each point can be inferred directly from the data
 - Now use Hermite interpolation



- For each segment (P_0, P_1) , use neighboring control points P_1, P_2 and require that:
 - Tangent at P_0 be parallel to $\overline{P_{-1}P_1}$
 - Tangent at P_1 be parallel to $\overline{P_0P_2}$



- For each segment (P_0, P_1) , use neighboring control points P_1, P_2 and require that:
 - Tangent at $P_{\scriptscriptstyle 0}$ be parallel to $\overline{P_{\scriptscriptstyle -1}P_{\scriptscriptstyle 1}}$

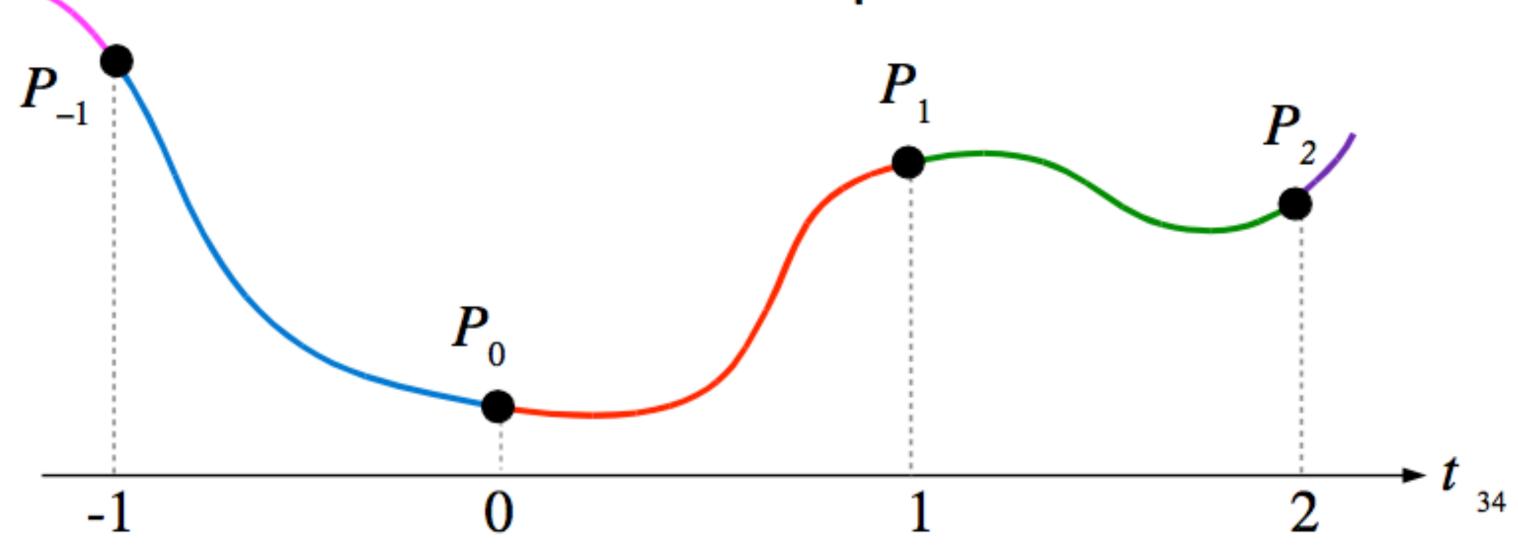


In terms of Hermite constraints:

$$h_0 = P_0$$

 $h_1 = P_1$
 $h_2 = \frac{1}{2} (P_1 - P_1)$
 $h_3 = \frac{1}{2} (P_2 - P_0)$

- Repeat for every such interval
- Resulting curve is:
 - C₀-continuous (segments meet end-to-end)
 - C₁-continuous (C₀ + derivative is continuous)
 - Great for smooth animation paths!



Interpolación Catmull-Rom

Muy utilizadas interpolación suave entre keyframes.

Por ejemplo, trayectorias de la cámara generadas a partir de los keyframes.

Son populares principalmente por ser relativamente fáciles de calcular, principalmente las tangentes en puntos internos, garantizando que cada posición de keyframes se obtiene exactamente, y también garantizando que las tangentes de la curva generada son continuas sobre varios segmentos.

Interpolación Splines

 Un spline es una curva diferenciable definida en porciones mediante polinomios.

 Requiere solo polinomios de bajo grado, evitando así las oscilaciones, indeseables en la mayoría de las aplicaciones.

Interpolación Splines

Splines. Ejemplo 1. Interpolar con splines f(x) = 1 / x, en los puntos en los que x vale 1, 2 y 4

$$f(1) = 1$$
; $f(2) = 0.5$; $f(4) = 0.25$

El primer segmento: $(1,1) \longrightarrow (2, 0.5)$

Ecuación lineal: P1(x) = ax + b

- (1) 1 = a+b
- (2) 0.5 = 2a + b

De (1) se obtiene: a=1-b (3)

Reemplazando (3) en (2) se obtiene: 0.5=2(1-b)+b

luego -> b=1.5

Splines. Ejemplo 1.

Reemplazando el valor de (b) en (1), se obtiene: a = -0.5

Se concluye que: P1(x) = -0.5x + 1.5

El segundo segmento: $(2,0.5) \longrightarrow (4, 0.25)$

$$P2(x) = ax + b$$

Análogamente a lo hecho para P1(x), en el caso de P2(x) se obtiene:

- (1) 0.5 = 2a + b
- (2) 0.25 = 4a + b

$$a = -0.125, b = 0.75$$

 $P2(x) = -0.125x + 0.75$

MATLAB demo

Splines. Ejemplo 2. Interpolar con splines de grado 2

$$f(3) = 2.5$$
; $f(4.5) = 1$; $f(7) = 2.5$; $f(9) = 0.5$

Primero que nada, vemos que se forman tres intervalos: [3,4.5],[4.5,7],[7,9] En cada uno de estos intervalos, debemos definir una función polinomial de grado 2, como sigue:

Hacemos que la spline pase por los puntos de la tabla de datos, es decir, se debe cumplir que:

$$s(3)=2.5 s(4.5)=1 s(7)=2.5 s(9)=0.5$$

Así, se forman las siguientes ecuaciones

$$s(3) = 2.5 \Rightarrow 9a_1 + 3b_1 + c_1 = 2.5$$

$$s(4.5)^2 a_1 + 4.5b_1 + c_1 = 1$$

$$(4.5)^2 a_2 + 4.5b_2 + c_2 = 1$$

$$(4.5)^2 a_2 + 7b_2 + c_2 = 2.5$$

$$s(7) = 2.5 \Rightarrow \begin{cases} 49a_2 + 7b_2 + c_2 = 2.5 \\ 49a_3 + 7b_3 + c_3 = 2.5 \end{cases}$$

$$s(9) = 0.5 \Rightarrow 81a_3 + 9b_3 + c_3 = 0.5$$

Splines. Ejemplo 2.

Hasta aquí, tenemos un total de 6 ecuaciones con 9 incógnitas. El siguiente paso es manejar la existencia de las derivadas continuas. En el caso de las splines de grado 2, necesitamos que la spline tenga derivada continua de orden k-1=1, es decir, primera derivada continua.

Calculamos primero la primera derivada:

$$s'(x) = \begin{cases} 2a_1x + b_1 & si & x \in [3,4.5] \\ 2a_2x + b_2 & si & x \in [4.5,7] \\ 2a_3x + b_3 & si & x \in [7,9] \end{cases}$$

Vemos que esta derivada está formada por segmentos de rectas, que pudieran presentar discontinuidad en los cambios de intervalo. Es decir, las posibles discontinuidades son x = 4.5 y x = 7.

Splines. Ejemplo 2.

Por lo tanto para que s'(x) sea continua, se debe cumplir que:

$$2a_1(4.5) + b_1 = 2a_2(4.5) + b_2 \Rightarrow 9a_1 + b_1 = 9a_2 + b_2$$

También debe cumplirse que

$$2a_2(7) + b_2 = 2a_3(7) + b_3 \Rightarrow 14a_2 + b_2 = 14a_3 + b_3$$

Así, tenemos un total de 8 ecuaciones vs. 9 incógnitas; esto nos da un grado de libertad para elegir alguna de las incógnitas. Elegimos por simple conveniencia a1 = 0.

De esta forma, tenemos un total de 8 ecuaciones con 8 incógnitas:

$$3b_1 + c_1 = 2.5$$
 $49a_3 + 7b_3 + c_3 = 2.5$
 $4.5b_1 + c_1 = 1$ $81a_3 + 9b_3 + c_3 = 0.5$
 $20.25a_2 + 4.5b_2 + c_2 = 1$ $b_1 = 9a_2 + b_2$
 $49a_2 + 7b_2 + c_2 = 2.5$ $14a_2 + b_2 = 14a_3 + b_3$

Y las soluciones serían:

$$b_1 = -1$$

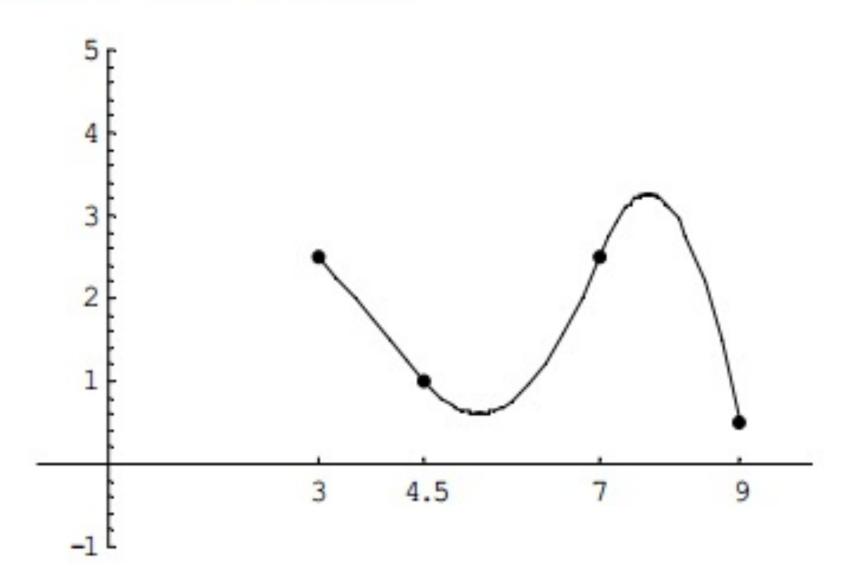
 $c_1 = 5.5$
 $a_2 = 0.64$
 $b_2 = -6.76$
 $a_3 = -1.6$
 $b_3 = 24.6$
 $c_2 = 18.46$
 $c_3 = -91.3$

Splines. Ejemplo 2.

Sustituyendo los valores, obtenemos los splines:

$$s(x) = \begin{cases} -x + 5.5 & si \quad x \in [3,4.5] \\ 0.64x^2 - 6.76x + 18.46 & si \quad x \in [4.5,7] \\ -1.6x^2 + 24.6x - 91.3 & si \quad x \in [7,9] \end{cases}$$

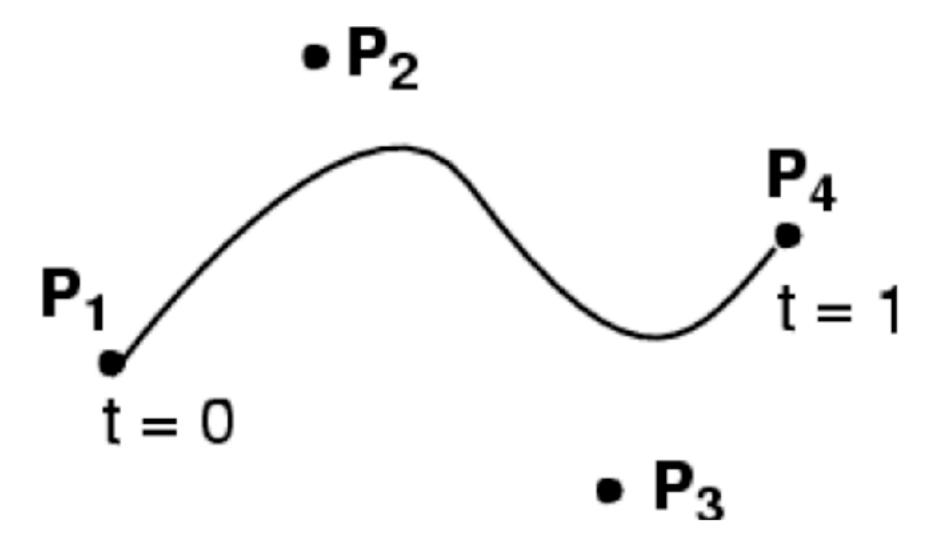
Cuya representación gráfica ser



MATLAB demo

Curvas de Bezier

- User specifies 4 control points P1 ... P4
- Curve goes through (interpolates) the ends P1, P4
- Approximates the two other ones
- Cubic polynomial



Curvas de Bezier

•
$$P(t) = (1-t)^3$$
 P1
+ $3t(1-t)^2$ P2
+ $3t^2(1-t)$ P3
+ t^3 P4

That is,

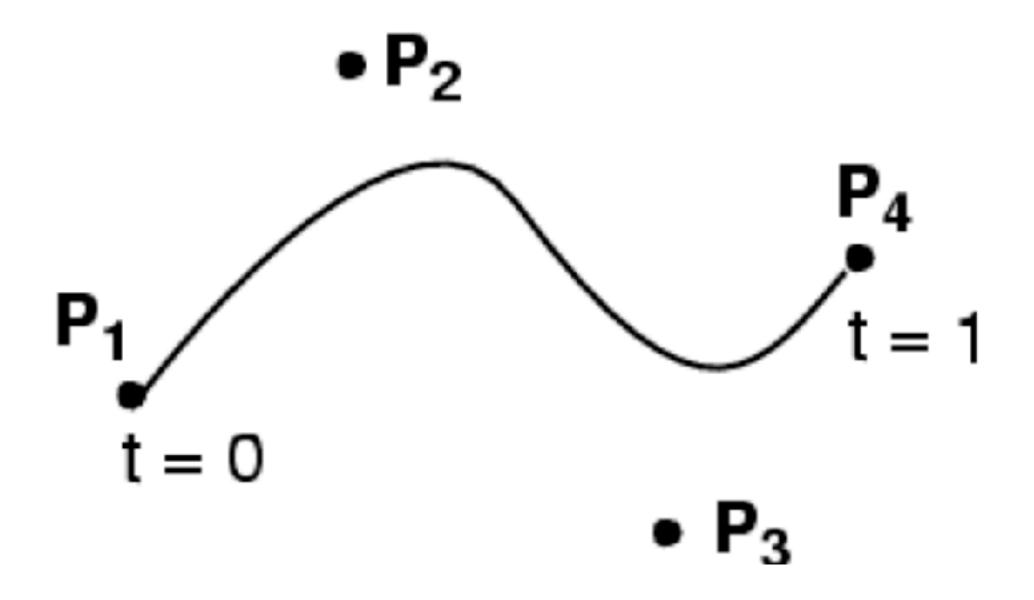
$$x(t) = (1-t)^{3} x_{1} + 3t(1-t)^{2} x_{2} + 3t^{2}(1-t) x_{3} + t^{3} x_{4}$$

$$y(t) = (1-t)^{3} y_{1} + 3t(1-t)^{2} y_{2} + 3t^{2}(1-t) y_{3} + t^{3} y_{4}$$

Curvas de Bezier

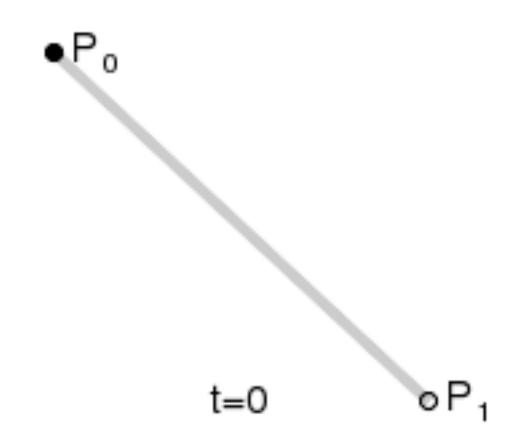
•
$$P(t) = (1-t)^3$$
 P1
+ $3t(1-t)^2$ P2
+ $3t^2(1-t)$ P3
+ t^3 P4

Verify what happens for t=0 and t=1



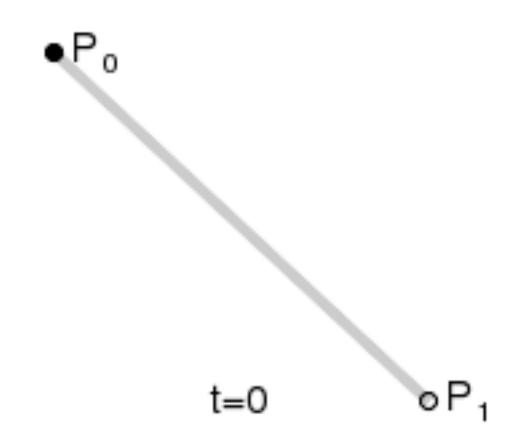
Lineales

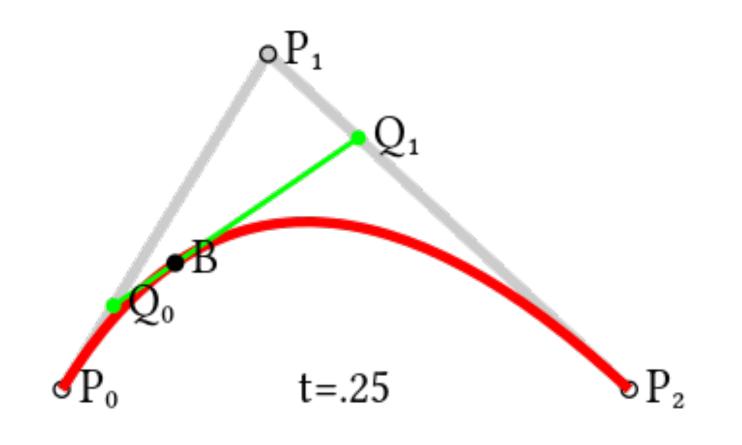
$$\mathbf{B}(t) = \mathbf{P}_0 + t(\mathbf{P}_1 - \mathbf{P}_0) = (1 - t)\mathbf{P}_0 + t\mathbf{P}_1$$

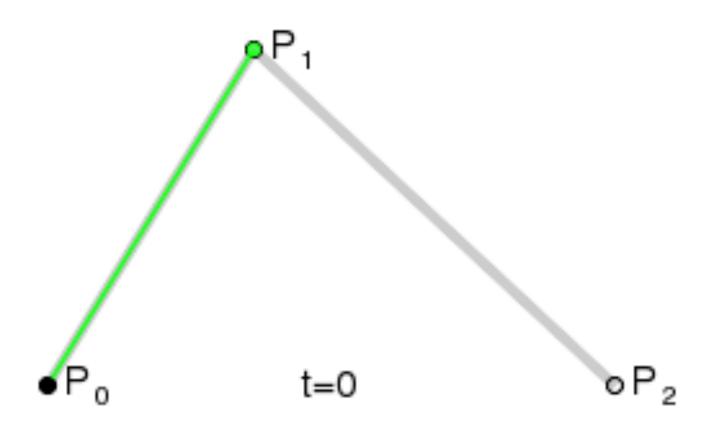


Lineales

$$\mathbf{B}(t) = \mathbf{P}_0 + t(\mathbf{P}_1 - \mathbf{P}_0) = (1 - t)\mathbf{P}_0 + t\mathbf{P}_1$$

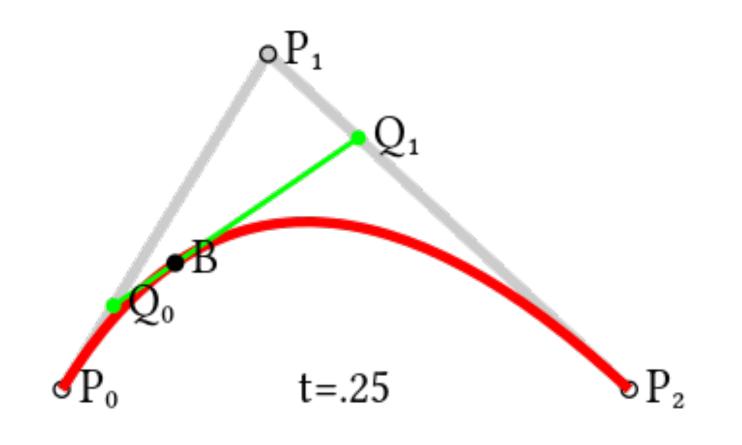


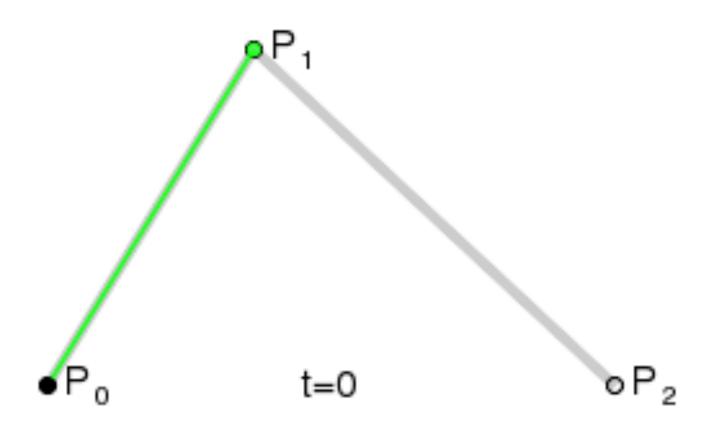




Cuadrática

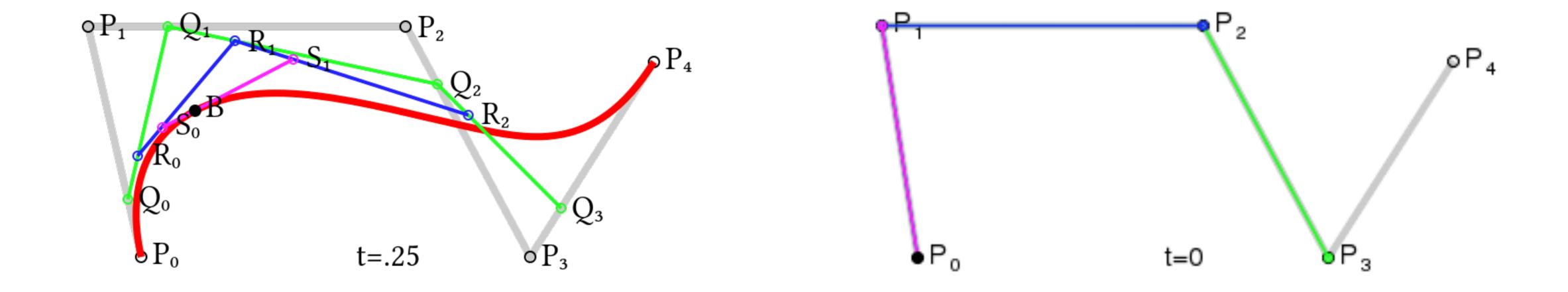
$$\mathbf{B}(t) = (1-t)^2 \mathbf{P}_0 + 2(1-t)t \mathbf{P}_1 + t^2 \mathbf{P}_2$$



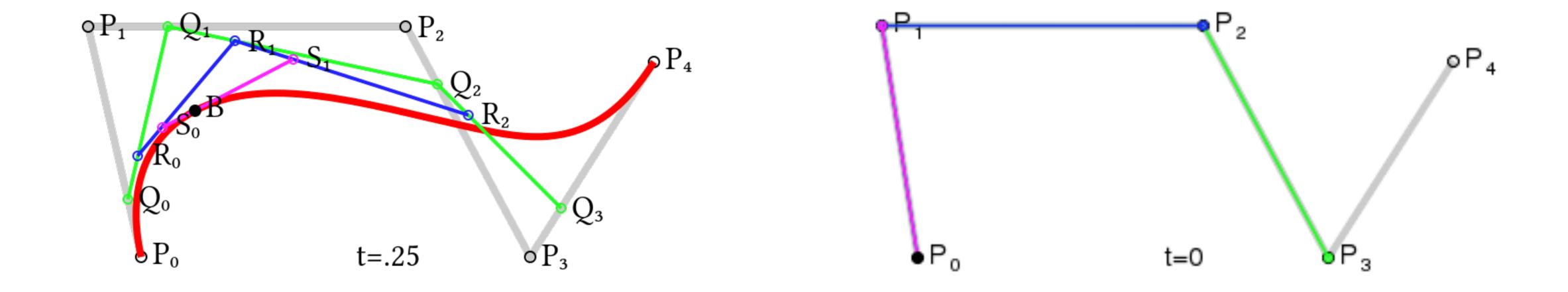


Cuadrática

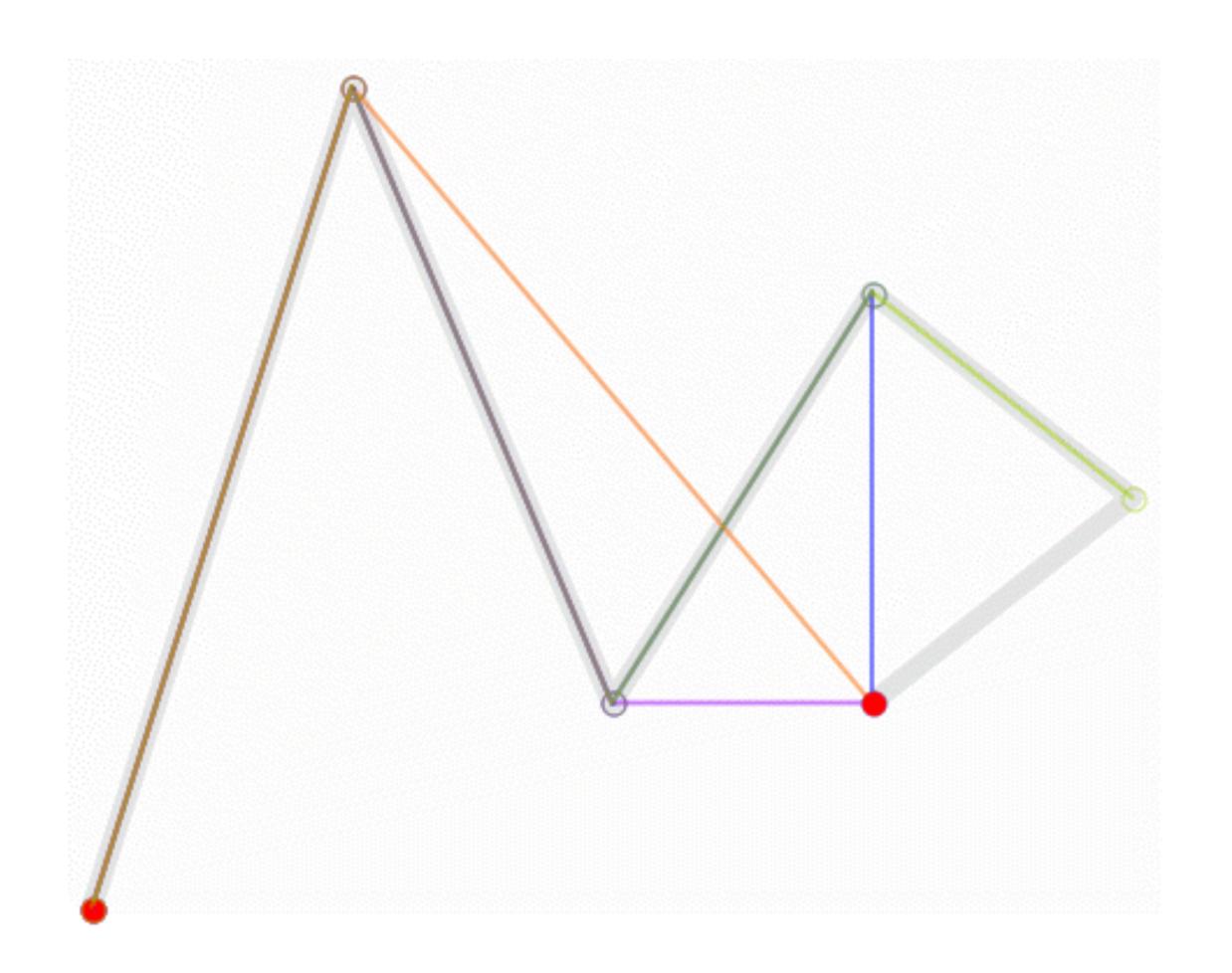
$$\mathbf{B}(t) = (1-t)^2 \mathbf{P}_0 + 2(1-t)t \mathbf{P}_1 + t^2 \mathbf{P}_2$$

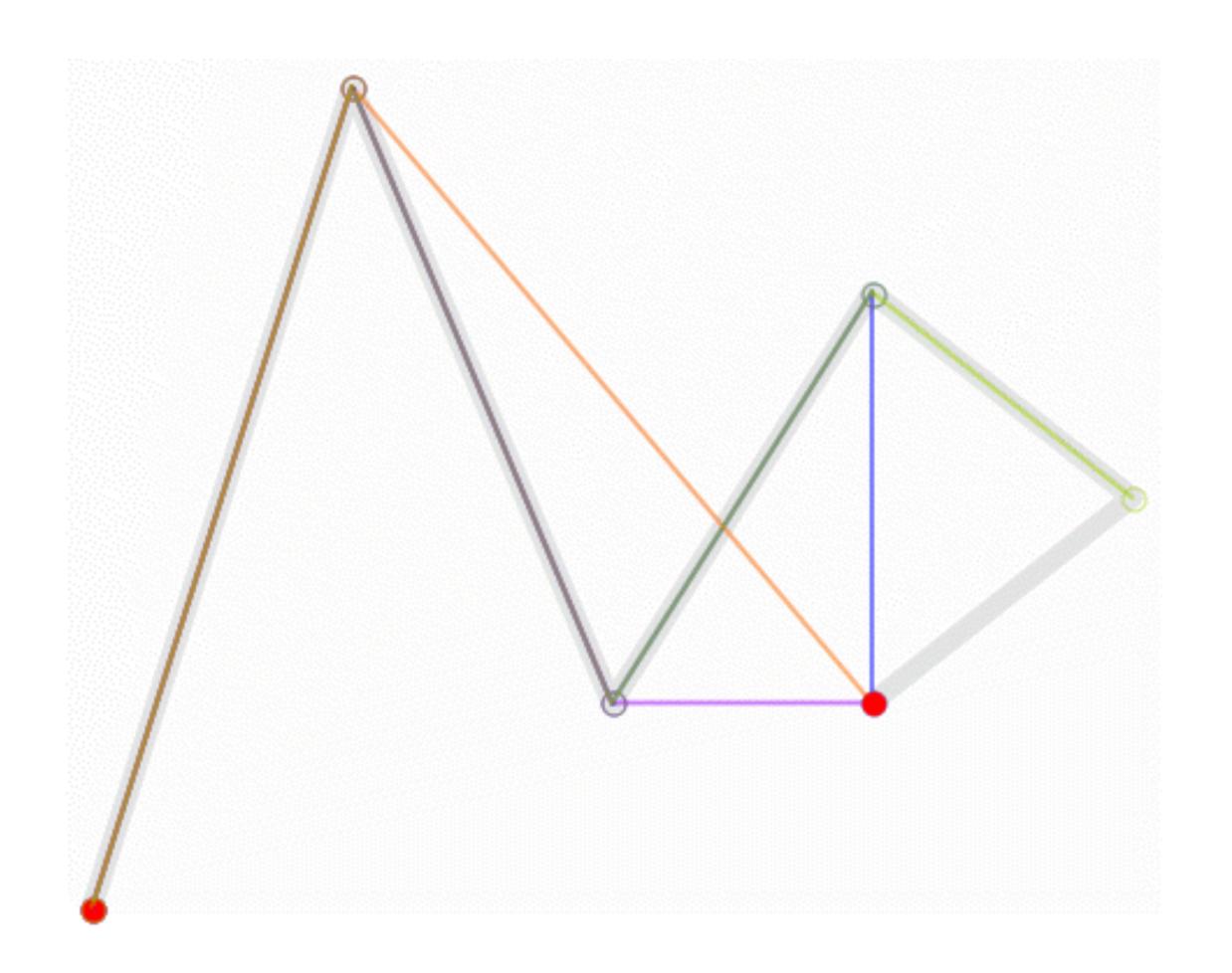


Bezier de grado 4

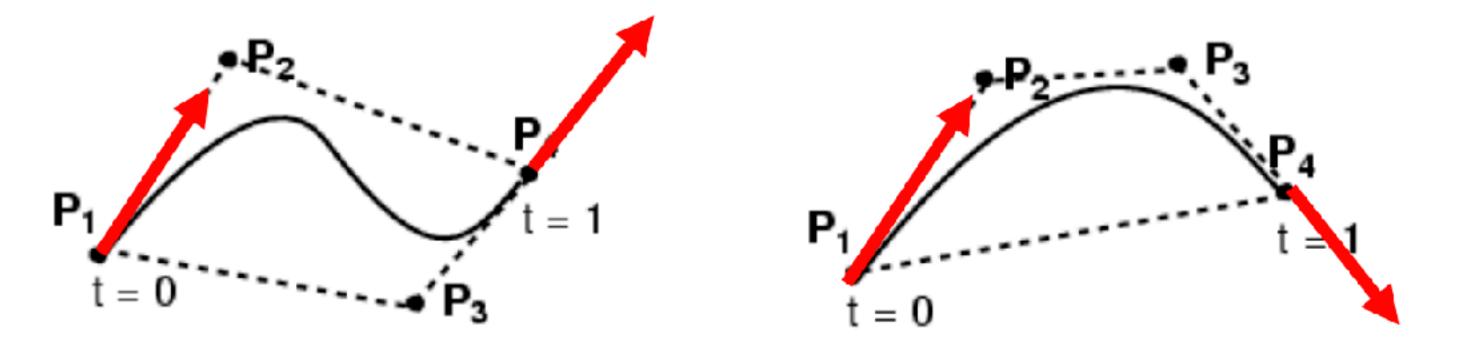


Bezier de grado 4





- 4 control points
- Curve passes through first & last control point
- Curve is tangent at P1 to (P1-P2) and at P4 to (P4-P3)



 P_3 P_4 t = 1

A Bézier curve is bounded by the convex hull of its control points.

•
$$P(t) = (1-t)^3$$
 P1
+ $3t(1-t)^2$ P2
+ $3t^2(1-t)$ P3
+ t^3 P4

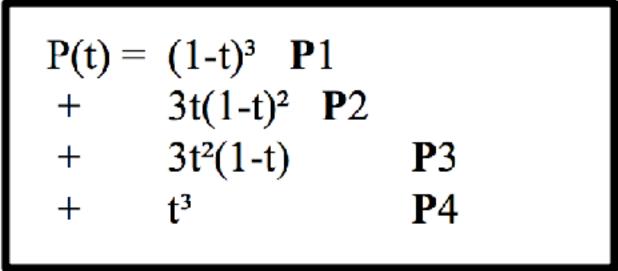
¿Por qué funciona?

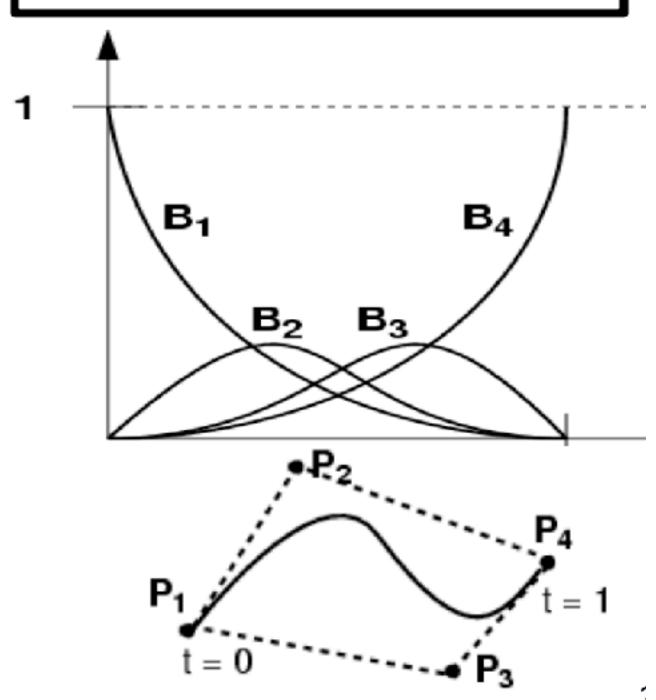
•
$$P(t) = (1-t)^3$$
 P1
+ $3t(1-t)^2$ P2
+ $3t^2(1-t)$ P3
+ t^3 P4

¿Por qué funciona?



- P(t) is a weighted combination of the 4 control points with weights:
 - $-B1(t)=(1-t)^3$
 - $-B2(t)=3t(1-t)^2$
 - $-B3(t)=3t^2(1-t)$
 - $B4(t) = t^3$
- First, P1 is the most influential point, then P2, P3, and P4





$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i I_{n,i}(t)$$
 Polinomio de Bernstein

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$
 Polinomio de Bernstein

$$J_{n,i}(t) = \frac{n!}{i!(n-i)!}t^{i}(1-t)^{n-i}$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$
 Polinomio de Bernstein

$$J_{n,i}(t) = \frac{n!}{i!(n-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i} = \frac{6}{i!(3-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i}$$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$
 Polinomio de Bernstein

$$J_{n,i}(t) = \frac{n!}{i!(n-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i} = \frac{6}{i!(3-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i}$$

$$P(t) = B_0 J_{3,0}(t) + B_1 J_{3,1}(t) + B_2 J_{3,2}(t) + B_3 J_{3,3}(t)$$

= $(1-t)^3 P_0 + 3t(1-t)^2 P_1 + 3t^2(1-t)P_2 + t^3 P_3$

$$P(t) = \sum_{i=0}^{n} B_i J_{n,i}(t)$$
 Polinomio de Bernstein

$$J_{n,i}(t) = \frac{n!}{i!(n-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i} = \frac{6}{i!(3-i)!} t^{i} (1-t)^{n-i}$$

$$P(t) = B_0 J_{3,0}(t) + B_1 J_{3,1}(t) + B_2 J_{3,2}(t) + B_3 J_{3,3}(t)$$

$$= (1-t)^3 P_0 + 3t(1-t)^2 P_1 + 3t^2(1-t)P_2 + t^3 P_3$$

MATLAB demo

Inkscape demo

- ¿Podemos juntamos 2 o más curvas?
- ¿Podemos escalar, rotar o trasladar curvas?