

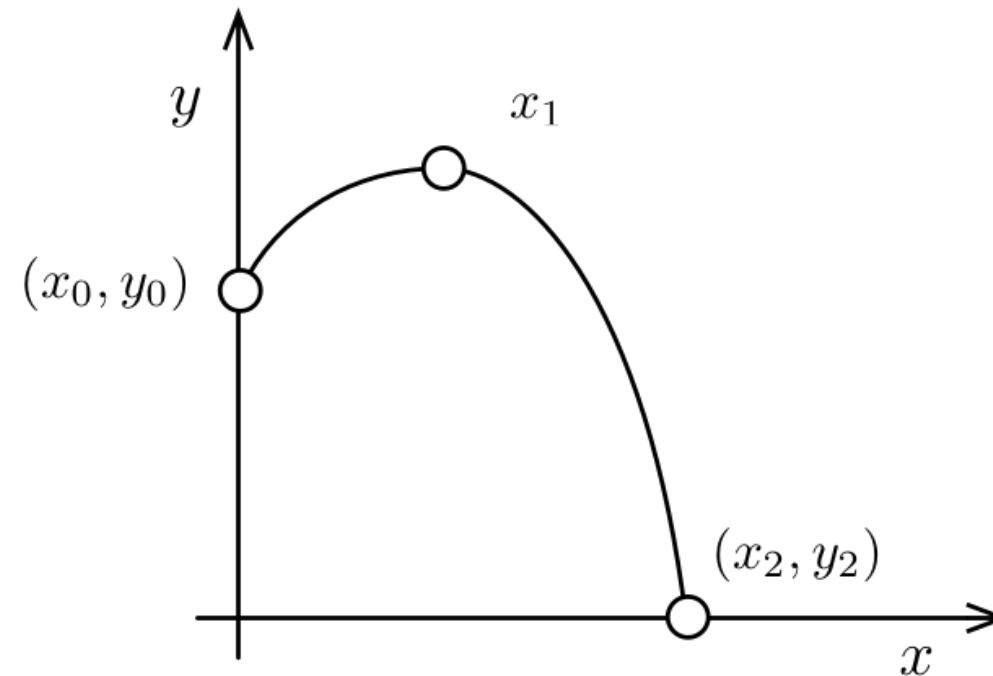
# Problemi di Progettazione di Curve

---



# Problemi di Progettazione di Curve

Si vuole progettare una arcata a ridosso di una parete verticale



La curva che descrive l'arcata:

- Deve essere ancorata ad un punto noto  $(x_0, y_0)$  sulla parete
- Deve essere ancorata ad un punto noto  $(x_2, y_2)$  a terra
- Deve raggiungere l'altezza massima per  $x = x_1$  (con  $x_1$  noto)



# Problemi di Progettazione di Curve

**Un approccio: trattiamo la curva come una funzione  $f(x)$**

In questo modo possiamo tradurre le condizioni in equazioni:

- Deve essere ancorata ad un punto noto  $(x_0, y_0)$  sulla parete

$$f(x_0) = y_0$$

- Deve essere ancorata ad un punto noto  $(x_2, y_2)$  a terra

$$f(x_2) = y_2$$

- Deve raggiungere l'altezza massima per  $x = x_1$  (con  $x_1$  noto)

$$f'(x_1) = y_1$$

Così come sono ci dicono ben poco...



# Problemi di Progettazione di Curve

**Ci serve una assunzione sulla classe della funzione  $f(x)$**

Per esempio possiamo assumere che  $f(x)$  sia polinomiale, i.e.:

$$f(x) = \sum_{i=0}^n \alpha_i x^i$$

Le nostre condizioni allora diventano:



# Problemi di Progettazione di Curve

Ci siamo quasi! Guardiamole meglio:

passaggio per  $(x_0, y_0)$

$$\sum_{i=0}^n \alpha_i x_0^i = y_0$$

passaggio per  $(x_1, y_1)$

$$\sum_{i=0}^n \alpha_i x_1^i = y_1$$

annullamento di  $f'(x_1)$

$$\sum_{i=1}^n i \alpha_i x_1^{i-1} = 0$$

- Le incognite sono i **parametri della funzione**  $\alpha_i$  e non le  $x$ !
- Abbiamo tre condizioni, quindi ci servono tre variabili

i.e.  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2 \Rightarrow$  secondo grado



# Problemi di Progettazione di Curve

In questo modo otteniamo il sistema di equazioni:

$$\alpha_2 x_0^2 + \alpha_1 x_0 + \alpha_0 = y_0$$

$$\alpha_2 x_2^2 + \alpha_1 x_2 + \alpha_0 = y_2$$

$$2\alpha_2 x_1 + \alpha_1 = 0$$

- Che è **lineare** nelle incognite  $\alpha_2, \alpha_1, \alpha_0$

**La tecnica vista è un metodo generale per progettare curve:**

- Si ipotizza una struttura per la curva da costruire (e.g. polinomio)
- Si determina il numero di gradi di libertà (coefficienti) necessari
- Si traducono i vincoli del problema in equazioni
- Si risolvono le equazioni per determinare i parametri



# Soluzione di Sistemi Lineari

Come possiamo risolvere il nostro sistema?

$$\alpha_2 x_0^2 + \alpha_1 x_0 + \alpha_0 = y_0$$

$$\alpha_2 x_2^2 + \alpha_1 x_2 + \alpha_0 = y_2$$

$$2\alpha_2 x_1 + \alpha_1 = 0$$

Ci sono una varietà di metodi disponibili:

- E.g. eliminazione di Gauss
- E.g. Singular Value Decomposition

Possiamo pensare di eseguirli a mano

- ...Oppure possiamo usare l'**implementazione fornita da** `numpy`



# Soluzione di Sistemi Lineari

Il primo passo è formulare il sistema in **forma matriciale**

$$\alpha_2 x_0^2 + \alpha_1 x_0 + \alpha_0 = y_0$$

$$\alpha_2 x_2^2 + \alpha_1 x_2 + \alpha_0 = y_2$$

$$2\alpha_2 x_1 + \alpha_1 = 0$$

Nel nostro caso otteniamo:

$$\begin{pmatrix} x_0^2 & x_0 & 1 \\ x_2^2 & x_2 & 1 \\ 2x_1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_2 \\ \alpha_1 \\ \alpha_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_2 \\ 0 \end{pmatrix}$$





# Soluzione di Sistemi Lineari

Quindi costruiamo degli array corrispondenti a:

- La matrice dei coefficienti (di solito denotata con  $A$ )
- La colonna dei termini noti (di solito denotata con  $b$ )

Di nuovo, nel nostro caso abbiamo:

$$A = \begin{pmatrix} x_0^2 & x_0 & 1 \\ x_2^2 & x_2 & 1 \\ 2x_1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_2 \\ \alpha_1 \\ \alpha_0 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_2 \\ 0 \end{pmatrix}$$



# Soluzione di Sistemi Lineari

Per esempio, possiamo usare:

```
In [5]: import numpy as np

x0, x1, x2 = 0, 2, 6
y0, y2 = 3, 0

A = np.array([[x0**2, x0, 1],
               [x2**2, x2, 1],
               [2*x1, 1, 0]])

b = np.array([y0, y2, 0])
print('A = ')
print(A)
print('b = ')
print(b)
```

```
A =
[[ 0  0  1]
 [36  6  1]
 [ 4  1  0]]
b =
[3 0 0]
```



# Soluzione di Sistemi Lineari

Per risolvere il sistema possiamo usare la funzione `numpy.linalg.solve`

```
In [6]: help(np.linalg.solve)
```

Help on function solve in module numpy.linalg:

`solve(a, b)`

Solve a linear matrix equation, or system of linear scalar equations.

Computes the "exact" solution, ``x``, of the well-determined, i.e., full rank, linear matrix equation ``ax = b``.

Parameters

-----

`a : (... , M, M) array_like`  
Coefficient matrix.

`b : {... , M, ), (... , M, K)}, array_like`  
Ordinate or "dependent variable" values.

Returns

-----

`x : {... , M, ), (... , M, K)} ndarray`  
Solution to the system `a x = b`. Returned shape is identical to ``b``.

Raises

-----



# Soluzione di Sistemi Lineari

Vediamo un esempio di soluzione completa

```
In [10]: import numpy as np

x0, x1, x2 = 0, 2, 6
y0, y2 = 3, 0

A = np.array([[x0**2, x0, 1],
               [x2**2, x2, 1],
               [2*x1, 1, 0]])

b = np.array([y0, y2, 0])

alpha = np.linalg.solve(A, b)
print(f'alpha = {alpha}')
alpha_2, alpha_1, alpha_0 = alpha

alpha = [-0.25  1.   3. ]
```



# Disegnare la Curva

## Possiamo poi procedere a disegnare la curva

Iniziamo valutando la nostra curva per un insieme di valori  $x$

```
In [14]: x = np.linspace(x0, x2, 10)
y = alpha_2 * x**2 + alpha_1 * x + alpha_0
print(f'x = {x}')
print(f'y = {y}')
```

```
x = [0.          0.66666667 1.33333333 2.          2.66666667 3.33333333
      4.          4.66666667 5.33333333 6.          ]
y = [ 3.00000000e+00  3.55555556e+00  3.88888889e+00  4.00000000e+00
      3.88888889e+00  3.55555556e+00  3.00000000e+00  2.22222222e+00
      1.22222222e+00 -8.88178420e-16]
```

- La funzione `numpy.linspace` genera un array di valori equispaziati
  - ...Esattamente come la `linspace` che avevamo definito tempo fa
- Per calcolare  $y$  facciamo uso del calcolo vettoriale

E.g.  $x**2$  è un array con i quadrati degli elementi in  $x$



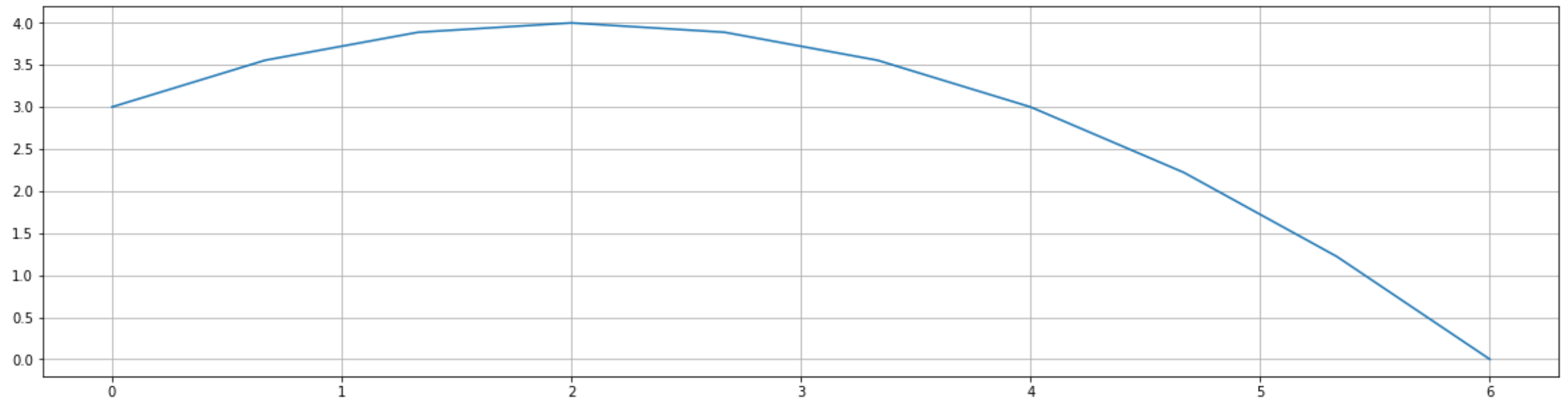
# Disegnare la Curva

## Possiamo poi procedere a disegnare la curva

Il grafico vero e proprio possiamo farlo nel solito modo

```
In [15]: from matplotlib import pyplot as plt
```

```
plt.figure(figsize=(20, 5))  
plt.plot(x, y)  
plt.grid()  
plt.show()
```



# Uso di un Pacchetto

## Includiamo il codice nel pacchetto example.arc

- Una funzione `example.arc.fit_curve` per ottenere i coefficienti
- Una funzione `example.arc.draw_curve` per disegnare la curva

```
In [3]: %load_ext autoreload
%autoreload 2
from example import arc
x0, x1, x2 = 0, 2, 6
y0, y2 = 3, 0
alpha_2, alpha_1, alpha_0 = arc.fit_curve(x0, x1, x2, y0, y2)
arc.draw_curve(alpha_2, alpha_1, alpha_0, x0, x2)
```

The autoreload extension is already loaded. To reload it, use:

```
%reload_ext autoreload
```

