# Programming Lab

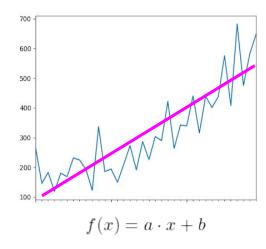
Parte 9

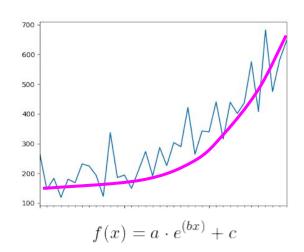
Lavorare veramente 2: fittiamo un modello

Stefano Alberto Russo

### Cosa vuol dire fare il "fit" di un modello

- Per "fit" di un modello si intende farlo "aderire" ai dati.
- Per esempio, stimare i coefficienti di una retta (detto anche regressione lineare) o di una curva (regressione esponenziale)

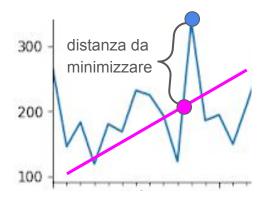




### Come si fa il "fit" di un modello

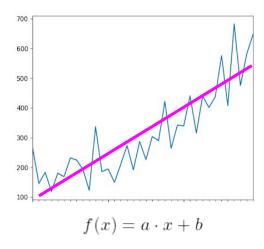
 Per calcolare i coefficienti di queste funzioni in modo che "aderiscano" al meglio ai dati si usano metodologie statistiche di minimizzazione della distanza, <u>punto per punto</u>, tra i dati e la curva (più o meno).

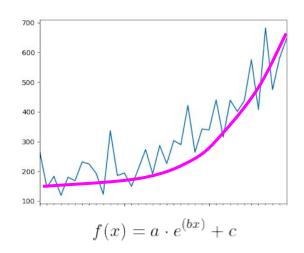
→ Non lo vedremo, ma lo studierete a breve.



### Cosa vuol dire fare il "fit" di un modello

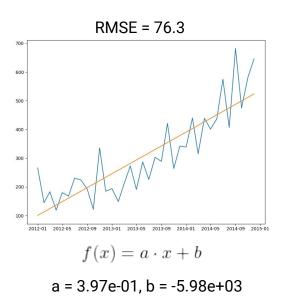
 Minimizzando la distanza punto punto trovo i coefficienti che mi fanno aderire meglio la mia retta o curva e posso calcolare l'errore, che mi permette di valutare il modello (come vedremo la prossima ed ultima lezione)

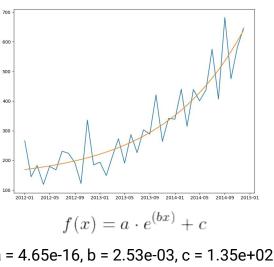




### Cosa vuol dire fare il "fit" di un modello

Minimizzando la distanza punto punto trovo i coefficienti che mi fanno aderire meglio la mia retta o curva e posso calcolare l'errore, che mi permette di valutare il modello (come vedremo la prossima ed ultima lezione)





RMSE = 60.9

a = 4.65e-16, b = 2.53e-03, c = 1.35e+02

# Come faremo noi un "fit" di esempio

 Vediamo un esempio molto più semplice di una retta o una curva esponenziale, perchè in fin dei conti fare il "fit" di un modello vuol dire semplicemente sfruttare i dati per modellare meglio il fenomeno.

→ Prenderemo l'incremento medio delle vendite di shampoo su *tutto* il dataset, non solo sugli ultimi tre (o "n") mesi come fatto l'altra volta.

#### Il nostro modello "fittabile"

Creiamo un nuovo modello per le vendite dello shampoo, tale per cui:

Le vendite dello shampoo al tempo **t+1** sono date da

- l'incremento medio negli **n** mesi precedenti,
- applicato sulle vendite al tempo **t**.
- mediato con l'incremento medio su tutto il dataset

# Esempio

Mese	Passo temporale	Vendite
Maggio	non rilevante	8
Giugno	non rilevante 19	
Luglio	non rilevante	31
Agosto	non rilevante 41	
Settembre	t-2	50
Ottobre	t-1	52
Novembre	t (adesso)	60
Dicembre	t+1	?

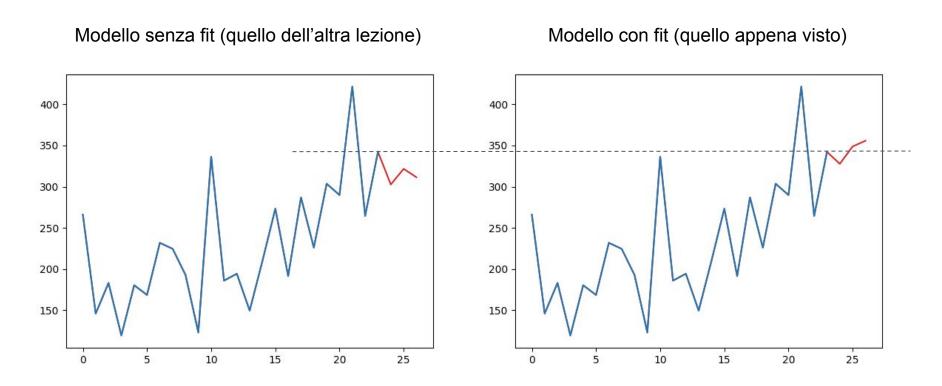
Uso tre mesi precedenti per la predizione (n=3)

# Esempio

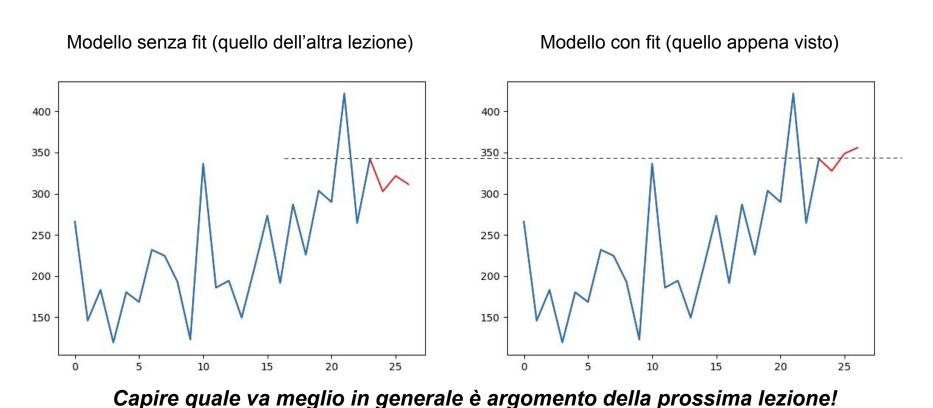
Mese	Passo temporale	Vendite
Maggio	non rilevante	8
Giugno	non rilevante	19
Luglio	non rilevante	31
Agosto	non rilevante	41
Settembre	t-2	50
Ottobre	t-1	52
Novembre	t (adesso)	60
Dicembre	t+1	60 + ( ( ( (11+12+10) / 3) + ( (2+8) / 2) ) / 2 ) = 68

(con il modello dell'altra lezione era 65)

### Predizioni a confronto sulle vendite di shampoo



### Predizioni a confronto sulle vendite di shampoo



### Esercizio

Estendete il modello della lezione precedente **IncrementModel** come **FitIncrementModel**, andando ad implementare il metodo *fit()*.

Il fit deve, come appena descritto, calcolare l'incremento medio su tutto il dataset e salvarlo da qualche parte (es: self.global\_avg\_increment).

Poi sovrascrivete il metodo *predict()* in modo che usi l'incremento medio su tutto il dataset come descritto nelle slides precedenti.

Usate l'esempio numerico delle slides prima di provare con i dati delle vendite di shampoo!!

### Esercizio

#### Nota:

- Le funzioni fit e predict devono ricevere i dati "pronti" in input
- Considerare di scrivere una funzione compute\_avg\_increment()

## P.S.: per graficare i dati e/o la predizione:

```
data = [8,19,31,41,50,52,60]
prediction = 68

from matplotlib import pyplot
pyplot.plot(data + [prediction], color='tab:red')
pyplot.plot(data, color='tab:blue')
pyplot.show()
```

(una volta che si vede il grafico, premere assieme "crontol" e "c" nel terminale per "uccidere" lo script Python, liberando lo schermo e riprendendo il controllo del terminale)