# Algoritmi Numerici e Strumenti di Calcolo

SUPSI Dipartimento Tecnologie Innovative

Gianni Grasso

18 ottobre 2024

Classe: I1B

Anno scolastico: 2024/2025

# Indice

1	Intr	roduzione
<b>2</b>	Rap	presentazione dei numeri
	2.1	Algoritmo di Horner
		2.1.1 Valutazione di un polinomio
		2.1.2 Applicazione
		2.1.3 Horner inverso
	2.2	Complemento a due
		2.2.1 Interpretare le consegne
	2.3	Horner su numeri razionali
	2.4	Horner su numeri reali

# 1 Introduzione

La complessità (o efficenza) di un algoritmo è la quantità di risorse necessaria per la risoluzione di un determinato problema. Le risorse possono essere quantificate in termini di memoria o **tempo computazionale**.

La complessità temporale viene solitamente misurata contando il numero di operazioni elementari che devono essere svolte dall'algoritmo e viene espressa tramite la **notazione O-grande**, che si concentra sul termine di grado maggiore, escludendo i coefficienti e i termini di grado inferiore. Ad esempio, supponiamo che un determinato algoritmo richieda di svolgere  $2n^3 + 4n^2 + n$ , la sua complessità temporale è definita come  $O(n^3)$  perchè il termine maggiore è  $n^3$ .

Ecco altri esempi di complessità temporali, dalla minore alla maggiore:

- O(1), tempo costante
- $O(\log n)$ , tempo logaritmico
- O(n), tempo lineare
- $O(n^2)$ , tempo quadratico
- $O(n^3)$ , tempo cubico

Facciamo un esempio pratico, scriviamo un algoritmo per sommare i primi n numeri interi partendo da 1. Il metodo più intuitivo sarebbe di rappresentarlo come:

$$S_n = \sum_{i=1}^n i = 1 + 2 + \dots + n$$

questo algoritmo richiede di svolgere n-1 addizioni, la sua complessità temporale è quindi O(n), ossia lineare.

Proviamo ora a trovare un algoritmo che faccia la medesima cosa ma con una complessità minore, consideriamo

$$S_n = \frac{n(n+1)}{2}$$

la cui validità può essere dimostrata matematicamente per induzione, non verrà dimostrata in questo documento.

Proviamo ad applicare questa seconda formula ai casi n=100 e n=1000:

$$S_{100} = \frac{100 + 101}{2} = 5050$$

$$S_{1000} = \frac{1000 + 10001}{2} = 500500$$

Notiamo che, in entrambi i casi, abbiamo dovuto effettuare solo tre operazioni distinte (un'addizione, una moltiplicazione e una divisione). Possiamo concludere che la complessità temporale di questo algoritmo è O(1), ossia è costante e **indipendente dal valore di n**, a prescindere da quanto esso sia grande, preferiamo quindi usare il secondo algoritmo rispetto al primo.

# 2 Rappresentazione dei numeri

# 2.1 Algoritmo di Horner

#### 2.1.1 Valutazione di un polinomio

Per capire Horner dobbiamo prima fare degli step intermedi che dimostrano la sua effettiva utilità, consideriamo un generico polinomio di terzo grado:

$$P(x) = a_3 x^3 + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

dove  $a_0, ..., a_3$  sono coefficienti reali qualsiasi.

Calcoliamo quante operazioni sono necessarie per calcolare il valore del polinomio P(x) in un generico punto  $x_0$  effettuando le moltiplicazioni e le addizioni richieste:

$$P(x_0) = \underbrace{a_3 x_0^3}_{3 \text{ molt.}} + \underbrace{a_2 x_0^2}_{2 \text{ molt.}} + \underbrace{a_1 x_0}_{1 \text{ molt.}} + a_0$$

notiamo che sono necessarie esattamente 6 moltiplicazioni e 3 addizioni.

Ora invece consideriamo un generico polinomio di grado n:

$$P(x) = \sum_{k=0}^{n} a_k x^k = a_0 + a_1 x + \dots + a_n x^n$$

dove  $a_0, ..., a_n$  sono coefficienti reali qualsiasi.

Abbiamo quindi lo stesso scenario del caso precedente ma con un polinomio di grado n invece che di grado 3. Procediamo in modo analogo a quanto fatto prima per determinare il numero di operazioni necessarie per calcolare il valore del polinomio  $x_0$ :

$$P(x_0) = \underbrace{a_n x_0^n}_{\text{n molt.}} + \underbrace{a_{n-1} x_0^{n-1}}_{\text{n - 1 molt.}} + \dots + \underbrace{a_1 x_0}_{\text{1 molt.}} + a_0$$

Sfruttando la formula introdotta nello scorso capitolo risulta che servono:

$$\underbrace{\frac{n(n+1)}{2} + n}_{\text{molt}} = \frac{1}{2}n^2 + \frac{3}{2}n$$

operazioni, che corrispondono a una complessità temporale **quadratica**, ossia  $O(n^2)$ , poiché il termine maggiore è  $n^2$ .

Se ora consideriamo nuovamente il polinomio di terzo grado di prima possiamo notare che esso può essere riscritto come:

$$P(x) = a_3 x^3 + a_2 x^2 + a_1 x + a_0 = ((a_3 x + a_2)x + a_1)x + a_0$$

la cui correttezza può essere verificata sviluppando i conti. Notiamo che il numero di operazioni è diminuito, prima erano 6 moltiplicazioni e 3 addizioni mentre con la nuova formula le moltiplicazioni sono 3.

Questa formula può essere generalizzata ad un polinomio di grado n:

$$P(x_0) = (((a_n x_0 + a_{n-1})x_0 + a_{n-2}) \cdot ...)x_0 + a_0$$

che corrisponde all'algoritmo di Horner, che consente di risolvere un polinomio mediante n moltiplicazioni e n addizioni (come visto prima). In totale sono quindi necessarie 2n operazioni e ciò corrisponde a una complessita temporale lineare, ossia O(n).

#### 2.1.2 Applicazione

L'algoritmo di Horner è utile per passare da un sistema di numerazione qualsiasi al sistema decimale (ad esempio da binario a decimale).

Se consideriamo ad esempio il numero 3152, possiamo scriverlo come:

$$3152 = 3 \cdot 1000 + 1 \cdot 100 + 5 \cdot 10 + 2$$
$$= 3 \cdot 10^{3} + 1 \cdot 10^{2} + 5 \cdot 10^{1} + 2 \cdot 10^{0}$$

A ciascuna cifra viene attribuita una diversa potenza di 10 in base alla posizione che occupa all'interno del numero considerato. Un generico numero  $x \in \mathbb{N}$  può essere scritto come:

$$x = a_n 10^n + a_{n-1} 10^{n-1} + \dots + a_0 = \sum_{i=0}^n a_i 10^i$$

dove  $a_0, ..., a_n$  corrisponde alle cifre del numero.

Possiamo notare che la scrittura riportata è analoga a quella vista nella dimostrazione, che possiamo quindi riscrivere il numero come:

$$x = (((a_n \cdot 10 + a_{n-1}) \cdot 10 + a_{n-2}) \cdot \dots) \cdot 10 + a_0$$

Per quanto riguarda gli altri sistemi numerici vale lo stesso discorso, consideriamo quindi un numero in una qualsiasi base b e scriviamolo nel corrispondente in base 10:

$$x = a_n b^n + a_{n-1} b^{n-1} + \dots + a_0 = \sum_{i=0}^n a_i b^i$$

Ad esempio se vogliamo convertire 12013 in base 10, svolgiamo questi calcoli:

$$1201_3 = \sum_{i=0}^{3} a_i 3^i$$
  
= 1 \cdot 3^3 + 2 \cdot 3^2 + 0 \cdot 3^1 + 1 \cdot 3^0  
= 27 + 18 + 1 = 46\_{10}

Che utilizzando l'algoritmo di Horner diventa:

$$1201_3 = ((1 \cdot 3 + 2) \cdot 3 + 0) \cdot 3 + 1$$
$$= (5 \cdot 3 + 0) \cdot 3 + 1$$
$$= 15 \cdot 3 + 1 = 46_{10}$$

#### 2.1.3 Horner inverso

L'algoritmo di Horner inverso, o algoritmo del modulo, consente invece di passare da base 10 a base b.

# 2.2 Complemento a due

Vogliamo ora ampliare i numeri rappresentabili, grazie all'algoritmo di Horner infatti possiamo rappresentare solo i numeri naturali  $\mathbb{N} = \{0, 1, 2, 3, 4, ...\}$ . Ci serve quindi un modo per rappresentare anche i numeri interi  $\mathbb{Z} = \{..., -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, ...\}$ , ovvero il complemento a due. Gli insiemi interi positivi e negativi sono indicati rispettivamente con  $\mathbb{Z}^+, \mathbb{Z}^-$ .

Il complemento a due è in grado di rappresentare i numeri interi tramite l'uso delle seguenti regole:

- 1. il primo bit indica sempre il segno del numero (0 positivo e 1 negativo)
- 2. se il primo bit è 0, il numero viene letto in base 10 usando Horner(bit)
- 3. se il primo bit è 1, il numero viene letto in base 10 come  $-(2^n Horner(bit))$

Facciamo alcuni esempi per quanto riguarda l'ultimo caso:

1100<sub>2</sub>, il primo bit è 1, segno negativo 
$$Horner(1100) = (1 \cdot 2 + 1) \cdot 2 + \dots = 12$$
$$-(2^4 - Horner(1100)) = -(16 - 12) = -4_{10}$$

un altro esempio:

$$1011 = 11_{10}$$
$$-(2^4 - 11) = -(16 - 11) = -5$$

Consideriamo ora anche l'algoritmo di Horner inverso, che ci permette di passare da un numero intero alla sua rappresentazione in binario. Abbiamo quindi due casi distinti:

- 1. se il numero  $x \in \mathbb{Z}_0^+$ , applichiamo l'algoritmo inverso
- 2. se il numero  $x \in \mathbb{Z}_0^-$ , dobbiamo risolvere la seguente equazione per i <u>bit</u>:

$$x = -(2^{n} - Horner(bit))$$

$$\iff x = -2^{n} + Horner(bit)$$

$$\iff Horner(bit) = 2^{n} + x$$

$$\iff bit = invHorner(2^{n} + x)$$

dove invHorner indica l'inverso dell'algoritmo di Horner e n il numero di bit da cui è composta la memoria.

### 2.2.1 Interpretare le consegne

Durante lo svolgimento degli esercizi verranno menzionati spesso short inte unsigned short into simili. Possiamo descriverli in questo modo:

- Complemento a due
  - short int 16 bit
  - int 32 bit
  - long int 64 bit
- Unsigned (come numero naturale)
  - short int 16 bit
  - int 32 bit
  - long int 64 bit

#### 2.3 Horner su numeri razionali

Vogliamo ampliare ulteriormente i numeri rappresentabili. Fino ad ora pssiamo rappresentare tutti i numeri interi  $\mathbb{Z} = ..., -3, -2, -1, 0, +1, +2, +3, ...$  Ci serve quindi un modo per rappresentare i numeri razionali, per farlo possiamo utilzare **Horner** sulla parte decimale di un numero.

Per convertire numeri razionali da base 10 a base b possiamo usare sempre l'algoritmo di Horner, con alcuni accorgimenti:

- 1. separiamo la parte intera dalla parte decimale
- 2. per la parte intera, usiamo l'algoritmo di Horner normalmente
- 3. per la parte decimale, usiamo una versione modificata che utilizza la funzione INT() per calcolare la parte intera di un numero

Ecco un esempio da base 10 a base 2:

$$int(0.1875 * 2) = 0(MSB)$$

$$int(0.375 * 2) = 0$$

$$int(0.75 * 2) = 1$$

$$int(0.5 * 2) = 1(LSB)$$

$$\Rightarrow 0.1875_{10} = 0.0011_{2}$$

e uno da base 2 a base 10, in questo caso si parte dal LSB:

$$1 \longrightarrow \frac{0}{2} + 1 = 1$$

$$1 \longrightarrow \frac{1}{2} + 1 = 1.5$$

$$0 \longrightarrow \frac{1.5}{2} + 0 = 0.75$$

$$0 \longrightarrow \frac{0.75}{2} + 0 = 0.375$$

$$\longrightarrow \frac{0.375}{2} = 0.1875$$

#### 2.4 Horner su numeri reali

Al punto in cui siamo arrivati ora non abbiamo modo di esprimere delle radici con Horner. Vogliamo dunque ampliare l'insieme razionale  $\mathbb{Q}$  ed estenderlo a tutti i numeri reali  $\mathbb{R}$ .

Il problema qui è che i numeri reali sono infiniti, mentre i numeri rappresentabili da un computer sono finiti. Dobbiamo quindi scegliere dei **numeri macchina**, ovvero i valori che possiamo effettivamente rappresentare, i valori che non sono numeri macchina vengono aapprossimati al numero macchina più vicino.

Per evitare errori di approssimazioni utilizziamo la notazione scientifica, consideriamo però una notazione scientifica in base 2 e non in base 10 come siamo abituati.

Per farlo possiamo usare il formato float, dati 32 bit esso si basa sulla seguente allocazione:

- 1. il primo bit per il segno (1 se negativo, 0 se positivo)
- 2. 8 bit per l'esponente
- 3. i rimanenti 23 bit per la mantissa (1.XXX)
- 4. infine la base (della notazione scientifica) è sempre pari a 2

Nota: è sempre possibile scrivere il numero da rappresentare nella forma della mantissa.

Nota: il formato float <u>non</u> utilizza il complemento a due.