

Algoritmi e complessità

Francesco Tomaselli

16 febbraio 2021

Indice

1	Algoritmi di approssimazione	2
1.1	Classi di complessità	2
1.1.1	Complessità algoritmica	2
1.1.2	Complessità strutturale	2
1.2	Problemi di ottimizzazione	3
1.2.1	Classi di ottimizzazione	4

1 Algoritmi di approssimazione

In questa parte si introdurranno gli algoritmi di approssimazione, dopo aver accennato ad alcuni concetti preliminari legati alla complessità. Si definiranno in particolari classi di problemi, e si definiranno alcune tecniche note nella risoluzione di problemi di ottimizzazione.

1.1 Classi di complessità

Partiamo dalla definizione di algoritmo, per poi arrivare a definire le classi di complessità note.

Algoritmo Un algoritmo per un problema Π può essere visto come una *black-box* che verrà indicata con A , che opera come segue:
dato un input $x \in I_\Pi$, l'algoritmo A produrrà un output $y \in O_\Pi$, tale che $y \in Sol_\Pi(x)$.

1.1.1 Complessità algoritmica

La complessità algoritmica è lo studio del dispendio di risorse di un algoritmo. Un esempio è il tempo: $T_a : I_\Pi \rightarrow \mathbb{N}$, possiamo passare in una notazione $t_a : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ dove il dominio è la lunghezza di input, in quel caso si avrà che $t_a(n) : \max\{T_a(n), x \in I_\Pi, |x| = n\}$

Date due soluzioni, è preferibile quella asintoticamente minima, più formalmente, quella a numeratore tale che $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{t_1}{t_2} = \infty$.

1.1.2 Complessità strutturale

Si definiscono ora due classi di problemi, P e NP , per poi introdurre i concetti di *riducibilità polinomiale* e di *NP-completezza*.

Classe P La classe P corrisponde ai problemi decisionali per cui esiste un algoritmo che opera in tempo polinomiale, ovvero:

$$P = \{\Pi \mid \Pi \text{ decisionale}, \exists A \text{ per } \Pi, \text{ t.c. } t_a(n) = O(\text{Polinomio})\}$$

Classe NP La classe NP corrisponde ai problemi decisionali per cui esiste un algoritmo che opera in tempo polinomiale su una macchina non deterministica, ovvero:

$$NP = \{\Pi \mid \Pi \text{ decisionale}, \exists A \text{ per } \Pi, \text{ t.c. } t_a(n) = O(\text{Polinomio}) \\ \text{su una macchina non deterministica}\}$$

Riducibilità polinomiale Un problema si dice riducibile polinomialmente se esiste un mapping del suo input in un input per un algoritmo polinomiale, ovvero:

$$\Pi_1 \leq_p \Pi_2 \text{ sse } \exists f : 2^* \rightarrow 2^* \text{ t.c.}$$

1. f è calcolabile in tempo polinomiale
2. $\forall x \in I_{\Pi_1}, f(x) \in I_{\Pi_2}, \text{Sol}_{\Pi_1}(x) = \text{Sol}_{\Pi_2}(f(x))$

NP completezza Un problema Π è NP completo sse $\forall \Pi' \in NP, \Pi' \leq_p \Pi, \Pi \in NP$. Ovvero se ogni problema in NP è riducibile polinomialmente al problema che si sta considerando.

Teorema 1.1. *SAT è NP completo.*

Corollario 1.1.1. *Se $\Pi_1 \leq_p \Pi_2$ e Π_1 è NP completo, allora Π_2 è NP completo.*

Dimostrazione. $\Pi' \in NP, \Pi' \leq_p \Pi_1 \leq_p \Pi_2$, quindi Π_2 è NP completo. \square

Osservazione 1. *Se trovassi un problema Π NP completo t.c., $\Pi' \leq_p \Pi$, allora $P=NP$.*

1.2 Problemi di ottimizzazione

Nella definizione di un problema di ottimizzazione bisogna tenere conto dei seguenti parametri:

1. Insieme di input I_{Π}
2. Insieme di output O_{Π}
3. $F_{\Pi} : I_{\Pi} \rightarrow 2^{O_{\Pi}} \setminus \{\emptyset\}$, $F_{\Pi}(x)$ indica le soluzioni accettabili per l'input x
4. $C_{\Pi} : I_{\Pi} \times O_{\Pi} \rightarrow \mathbb{Q}^{>0}$, funzione obiettivo, con $C_{\Pi}(x, y)$ si indica il valore della funzione obiettivo per l'input x , con soluzione $y \in O_{\Pi}$
5. $t_{\Pi} \in \{min, max\}$, ovvero il criterio del problema.

Osservazione 2. $\text{Sol}(x) = \{y^* \in O_{\Pi} | y^* \in F_{\Pi}, \forall y' \in F_{\Pi}, c(x, y^*) \leq (\geq) c(x, y')\}$

Problema di decisione associato Dato un problema di ottimizzazione Π esiste un problema di decisione associato $\hat{\Pi}$.

L'idea è quella di considerare un input del problema originale e un costo alla soluzione, e rispondere in base all'esistenza di una soluzione con quel costo.

In particolare:

$$I_{\hat{\Pi}} = I_{\Pi} \times \mathbb{Q}^{>0}$$

$$(x, \theta) = C_{\Pi}(x, y^*(x)) \leq (\geq) \theta$$

1.2.1 Classi di ottimizzazione

PO

NPO