

BRANCH AND BOUND → SE IL PROBLEMA È DI MAX, PRIMA DI APPROCCIARNE L'ES. LO TRASFORMO IN MINIMO

↳ UTILIZZA IL METODO DEL SIMPLESSO

↳ ALGORITMO CHE RISOLVE PROBLEMI DI PL. (VARIABILI ∈ ℝ). MI DÀ LA SOLUZIONE OTTIMA DI UN PROBLEMA MA NON TENE CONTO SE LE VARIABILI DEVONO ESSERE INTERE

• IL B&B USA IL SIMPLESSO PER TROVARE SOLUZIONI PARZIALI → AGGIUNGE RAMIFICAZIONI (ES: 3.5 ⇒ x ≤ 3 ∨ x ≥ 4) → SCARTA I RAMI CHE NON PORTANO AD UNA SOLUZIONE MIGLIORE

↳ USATO PER PROBLEMI CHE NON DEVONO AVERE DECIMALI (ES. QUANTITÀ DI OGGETTI, PERSONE ECC...)

↳ PASSIAMO DA PL → PLI / PLM

• VOGLIAMO RISOLVERE IL PROBLEMA DI PLI: (z = {0, ±1, ±2 ...});

$$\begin{cases} \min c^T x \\ x \in Q_0 \\ x \in \mathbb{Z}^n \end{cases} \equiv \begin{cases} \min c^T x \\ x \in S_0 \end{cases}$$

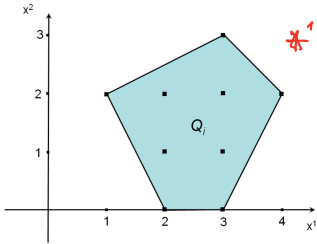
GENERICO POLIEDRO IN ℝⁿ
 DOWE SO CHE: Q₀ = {x ∈ ℝⁿ; Ax ≥ b}

*² RISOLVENDO IL 1° PROBLEMA, AVRO UN RISULTATO x₀ CHE SARÀ SICURAMENTE MINORE O UGUALE RISPETTO A QUELLO CHE TROVEREI NEL 2° PROBLEMA.

$$S_0 = Q_0 \cap \mathbb{Z}^n$$

• S₀ CONTIENE TUTTI I PUNTI DEL POLIEDRO Q₀ A COORDINATE INTERE

• ASSUMIAMO CHE IL PROBLEMA NON SIA ILLIMITATO INFERIORMENTE



⇒ ESEMPIO Q_i CON i=0: COSA È S₀?
 ↳ P.TI A COORDINATE INTERE ∈ Q₀: S₀

Figura 1: Il poliedro Q₀ e l'insieme S₀ = {(1,2), (2,0), (2,1), (2,2), (3,0), (3,1), (3,2), (3,3), (4,2)} dei punti a coordinate intere in esso contenuti, i.e. S₀ ⊆ Q₀.

PREMESSE

↳ I PUNTI S_i; NON È DETTO CHE SIANO SUI VERTICI DEL POLIEDRO (PUÒ SUCCEDERE COME IN FIGURA)

$$\begin{cases} x_0 \text{ sol. di: } \begin{cases} \min c^T x \\ x \in Q_0 \end{cases} \text{ PROBLEMA RILASCIATO} \\ \hat{x}_0 \text{ sol. di: } \begin{cases} \min c^T x \\ x \in S_0 \end{cases} \text{ PROBLEMA SOLO INTERO} \end{cases} \quad f(\hat{x}_0) \geq f(x_0) \quad [\text{DETTO ANCHE IN } *^2] \text{ POICHÉ } S_0 \subseteq Q_0$$

↳ **BRANCHING**: SUDDIVIDE LA REGIONE AMMISSIBILE S₀ IN SOTTOPROBLEMI
 RANIFICARE

$$S_0 = \bigcup_{i=1}^k S_i \quad \emptyset = S_i \cap S_j \quad 0 \leq i \neq j \leq k$$

$$S_0 = \{S_1, S_2, \dots, S_k\}$$
 (Note: k is arbitrary, and p_i are points in S_i)

• P_i È IL PROBLEMA A COORDINATE INTERE CHE IO OTTENDO DOPO AVER EFFETTUATO LA PARTIZIONE

↳ **BOUNDING**: RISOLVO SOLO UNA PARTE DI QUESTI SOTTO-PROBLEMI ⇒ NON LI RISOLVO A VARIABILI INTERE, MA COME UN CLASSICO PL.

IN SINTESI: B Q B

✓ Cosa succede in Branch and Bound:

1. Parti da un problema di PLI (Programmazione Lineare Intera)
 - Vuoi massimizzare o minimizzare, ma con variabili intere.
2. Lo rilassi → cioè togli il vincolo di interezza e lo trasformi in un problema di PL classico (questo si chiama proprio rilassamento lineare).
3. Risolvi il rilassamento lineare (es. con il simplesso):
 - Se trovi una soluzione intera, hai finito ✓
 - Se la soluzione ha valori non interi, devi ramificare (fare "branch")
4. Branch: dividi il problema in due sotto-problemi, aggiungendo vincoli per forzare la variabile non intera a diventare intera (es. $x = 2.5 \Rightarrow x \leq 2$ e $x \geq 3$)
5. Ripeti: per ogni ramo, fai di nuovo il rilassamento lineare → se trovi una soluzione intera, tienila; altrimenti, branchi ancora.
6. Bound: se un ramo:
 - Ha una soluzione peggiore di quella che hai già trovata intera
 - O è irrealizzabile
 allora lo scarti (cioè fai il "bound").

OBIETTIVO: TROVARE LA SOLUZIONE INTERA MIGLIORE

• DIVIDO IN VARI PASSI IL METODO:

- 1) 1. Sia $\tilde{z} = c^T \tilde{x}$ l'ottimo corrente (ovvero l'approssimazione corrente di una soluzione per (1). Il punto \tilde{x} può essere calcolato in qualsiasi modo, anche attraverso ispezione visiva o tecniche euristiche) di (P_0) , corrispondente al punto a coordinate intere $\tilde{x} \in \mathbb{Z}^n$. Nel caso peggiore, ovvero se non si è in grado di stimarlo in nessun modo, si pone $\tilde{z} = +\infty$ e \tilde{x} si pone non noto.
- 2) 2. Sia \mathcal{L} la lista dei cosiddetti problemi aperti (P_i) , $i \geq 0$ (dei quali cioè è ancora necessario cercare un possibile bound per la soluzione). All'inizio della procedura \mathcal{L} contiene solo il problema iniziale (P_0) , ovvero si pone

$$\mathcal{L} = \{(P_0)\}.$$

↓
PROBLEMA INIZIALE: $\min c^T x$
 $x \in S_0$

↑ PIANCÈ NON SI SVUOTA LA LISTA

- 3) 3. Si estrae dalla lista \mathcal{L} il problema (P_i) (la scelta del problema (P_i) da estrarre dalla lista \mathcal{L} , i.e. la regola di estrazione, è arbitraria) e se ne risolve il rilassamento (PL_i) con le seguenti regole:
 - (a) se (PL_i) ammette soluzione x_i e risulta $z_i \geq \tilde{z}$, allora si chiude (P_i) , ovvero il sottoproblema (P_i) non può contenere alcuna soluzione a coordinate intere migliore della soluzione corrente \tilde{x} , in quanto risulta comunque $c^T \tilde{x}_i \geq c^T \tilde{x} = z_i \geq \tilde{z}$;
 - (b) se (PL_i) ha un insieme ammissibile vuoto, allora si chiude (P_i) , in quanto il sottoproblema (P_i) è anch'esso vuoto. Quindi (P_i) non può contenere alcuna soluzione a coordinate intere migliore della soluzione corrente \tilde{x} ;
 - (c) se (PL_i) ammette soluzione x_i e risulta $z_i < \tilde{z}$, allora ci sono due possibili casi:
 - se $x_i \in \mathbb{Z}^n$ (ovvero se x_i ha tutte componenti intere), allora si pone $\tilde{x} = x_i$, $\tilde{z} = c^T x_i$ e si chiude il sottoproblema (P_i) (in quanto x_i è anch'esso soluzione di (P_i)), ovvero

$$\mathcal{L} = \mathcal{L} \setminus \{(P_i)\};$$

- se $x_i \notin \mathbb{Z}^n$ (ovvero se x_i NON ha tutte componenti intere), allora si partiziona il problema (P_i) nei due sottoproblemi (P_{i+1}) e (P_{i+2}) , e si pone

$$\mathcal{L} = \mathcal{L} \setminus \{(P_i)\} \cup \{(P_{i+1}), (P_{i+2})\},$$

ovvero da \mathcal{L} si toglie (P_i) e si inseriscono (P_{i+1}) e (P_{i+2}) . In particolare, se la componente j -sima x_i^j del vettore x_i risulta NON intera*, i.e.

$$x_i^j = \alpha \notin \mathbb{Z},$$

allora il problema (P_i) viene 'partizionato' nei due sottoproblemi

*Qualora vi siano più componenti del vettore x_i non intere, se ne sceglie arbitrariamente una.

$$\begin{aligned} \min c^T x \\ x \in S_i \\ x^j \leq \lfloor \alpha \rfloor \end{aligned} \quad (P_{i+1})$$

e

$$\begin{aligned} \min c^T x \\ x \in S_i \\ x^j \geq \lceil \alpha \rceil + 1. \end{aligned} \quad (P_{i+2})$$

essendo $\lfloor \alpha \rfloor$ la parte intera inferiore di α . Ai problemi P_{i+1} e P_{i+2} vengono associati i problemi rilassati (PL_{i+1}) e (PL_{i+2}) , ottenuti 'suddividendo' (PL_i) come segue:

$$\begin{aligned} \min c^T x \\ x \in Q_i \\ x^j \leq \lfloor \alpha \rfloor \end{aligned} \quad (PL_{i+1})$$

e

$$\begin{aligned} \min c^T x \\ x \in Q_i \\ x^j \geq \lceil \alpha \rceil + 1. \end{aligned} \quad (PL_{i+2})$$

Ciò garantisce che (si veda anche la Figura 2)

$$S_i = S_{i+1} \cup S_{i+2} \quad \text{e} \quad \emptyset = S_{i+1} \cap S_{i+2}.$$

INTERO \tilde{x}
||

- OTTIMO CORRENTE: UN PUNTO $\in S_0$ CHE RIESCO A TROVARE FACILMENTE.
- SE NON LO TROVO \tilde{x} E $\tilde{z} = +\infty$ PER CONVENZIONE

CON REGOLA BS, FIFO, LIFO ...

- ESTRAIAMO DALLA LISTA UNO DEI PROBLEMI (INIZIALMENTE CI SARÀ SOLO P_0)

Lo risolvo il RILASSAMENTO DEL PROBLEMA $\rightarrow P_0 \Rightarrow \min c^T x$
 $x \in Q_0$ PERCHÉ CON RILASSAMENTO "TORNO INDIETRA", SENZA RILASS. ANZI NUTO S_0 .

- a) → SE IL RILASSAMENTO È \geq ALLA MIGLIOR SOL. INTERA, ALLORA POSSO SCARTARE IL PROBLEMA P_0 (O P_i IN GEN.).
Lo risolvo RILASSAMENTO LINEARE DI UN SOTTOPROBLEMA P_i → OTTENGO SOL. x_i (NON INTERO) E CALCOLO $z_i = c^T x_i$ E LO CONFRONTO CON $\tilde{z} = c^T \tilde{x}$ → DOVREI AVERE GIÀ
Lo SE $z_i \geq \tilde{z}$; ALLORA CHIUDO IL PROBLEMA P_i
- Lo SE SOL. È IMPOSSIBILE CHIUDO PROBLEMA

- b) → SE L'INSIEME AMMISSIBILE DEL PROBLEMA CORRENTE P_i È VUOTO, ALLORA CHIUDO IL PROBLEMA

- c) Lo SE LA NUOVA SOL. x (DEL PLI) È MEGLIO DI \tilde{x} : $z < \tilde{z}$ HA x NON È INTERO, ALLORA NON SARÀ LA SOLUZIONE. SE INVECE x È INTERO E FA SÌ CHE $z \geq \tilde{z}$ ALLORA LO AGGIORNO COME MIGLIOR SOLUZIONE E CHIUDO IL PROBLEMA

- Lo SE HO DOVUTO SUDDIVIDERE DI NUOVO, TOLGO IL PROBLEMA E AGGIUNGO I SOTTO-PROBLEMI ALLA LISTA E RICONFINO

• MI FERMO QUANDO LA LISTA \mathcal{L} È VUOTA

• GRAFICO PER VISUALIZZARE SUDDIVISIONE IN SOTTO-PROBLEMI P_{i+1} e P_{i+2} :

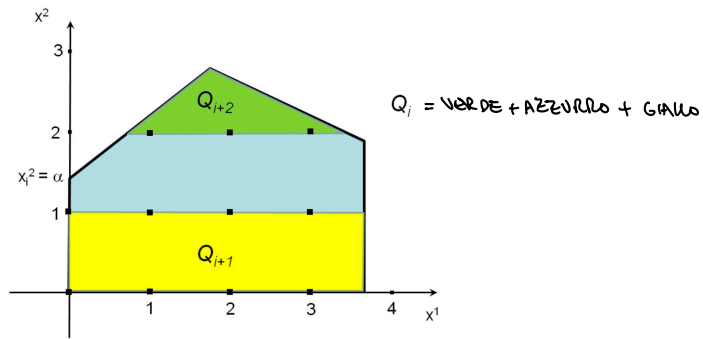


Figura 2: A partire dal poliedro Q_i si generano i poliedri $Q_{i+1} = Q_i \cap \{x \in \mathbb{R}^2 : x^2 \leq [\alpha]\}$ e $Q_{i+2} = Q_i \cap \{x \in \mathbb{R}^2 : x^2 \geq [\alpha] + 1\}$, così che $S_{i+1} \subseteq Q_{i+1}$ e $S_{i+2} \subseteq Q_{i+2}$.

IL B & B PER PROBLEMI DI KNAPSACK BINARIO

ZAINO 0-1

↳ CASO PARTICOLARE DI PLI → SI PUÒ RILASARE $x_j \in [0, 1]$ → POSSO RISOLVERE RILASSAMENTO CON SIMPLESSO → SE SOL. $\notin \mathbb{Z}$, USO B & B

Vogliamo risolvere il problema di PLI

$$\max \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

$$\sum_{j=1}^n a_j x_j \leq b,$$

$$x \in \{0, 1\}^n,$$

PROB. INTERO
(K_0)

- IMMAGINIAMO UNO ZAINO CON VOLUME = b
- ↳ QUALE PRIORITÀ DARE A QUALI OGGETTI?
- ↳ x_j OGGETTO J-ESIMO: = 0 SE NON INSERISCO, 1 ALTRIMENTI
- ↳ a_j VOLUME DELL'OGGETTO J-ESIMO
- ↳ c_j UTILITÀ DELL'OGGETTO J-ESIMO (DIPENDE DALLE PRIORITÀ DI OGNI PERSONA)

che rappresenta la massimizzazione dell'utilità di inserire oggetti di volume finito in uno zaino (knapsack). In particolare si ha che

- " c_j " rappresenta l'utilità di inserire l'oggetto j -simo nello zaino
- " a_j " rappresenta il volume dell'oggetto j -simo
- " b " rappresenta il volume dello zaino
- " $x_j \in \{0, 1\}$ ", con $x_j = 1$ se l'oggetto j -simo viene inserito nello zaino, e $x_j = 0$ altrimenti.

Si tratta di un problema di Programmazione Lineare Intera, in cui è presente un solo vincolo, a parte i vincoli di interezza (binari), che può essere risolto quindi con il metodo del B&B. A tal fine, se si usa il B&B risulta piuttosto agevole la soluzione del rilassamento lineare (KL_0) di (K_0), senza usare il Metodo del Simpleso. Infatti, si ha per (KL_0) l'espressione

$$\max \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

$$\sum_{j=1}^n a_j x_j \leq b,$$

$$0 \leq x_j \leq 1, \quad j = 1, \dots, n.$$

(KL_0)
↳ RILASATO

PRIORITÀ

- IMMAGINIAMO $c_j = 0$: ALLORA L'OGGETTO NON VERREBBE INSERITO (NON MI SERVE)
- SE $a_j = 0$ L'OGGETTO NON OCCUPA SPAZIO

Per ottenere una soluzione di quest'ultimo, valgono le seguenti osservazioni:

(i) se $c_j = 0$ allora la variabile x_j non contribuisce alla massimizzazione della funzione obiettivo e basterà pertanto porre:

- $x_j = 0$ se $a_j \geq 0$ (non uso parte del volume dello zaino per contenere il j -simo oggetto)
- $x_j = 1$ se $a_j < 0$ (uso parte del volume dello zaino per contenere il j -simo oggetto) → AUMENTA VOLUME

(ii) se $a_j = 0$ allora la variabile x_j non influenza il vincolo sul volume dello zaino, pertanto basterà porre:

- $x_j = 0$ se $c_j \leq 0$ (non decremento l'utilità includendo l'oggetto j -simo) → NON OCCUPA SPAZIO MA NON SERVE A NULLA (NON DÀ FASTIDIO PER $c_j < 0$)
 - $x_j = 1$ se $c_j > 0$ (incremento l'utilità includendo l'oggetto j -simo)
- ↳ NON OCCUPA SPAZIO MA MI SERVE

(iii) se $c_j a_j \neq 0$ allora senza scapito di generalità si può assumere che sia

$$c_j > 0, \quad a_j > 0,$$

in quanto altrimenti (ragionando come per (i) e (ii))

- se $c_j < 0$ e $a_j > 0$ ⇒ basta porre $x_j = 0$ → NON MI SERVE ED OCCUPA SPAZIO
- se $c_j > 0$ e $a_j < 0$ ⇒ basta porre $x_j = 1$ → MI SERVE L'OGGETTO E MI CARA VOLUME
- se $c_j < 0$ e $a_j < 0$ ⇒ basta effettuare il cambio di variabile $x_j = 1 - y_j$, con $y_j \in \{0, 1\}$,

ottenendo così un problema risultante con tutti coefficienti positivi.

$a > 0, c > 0$ NON DEVO FARE NULLA

$a < 0, c < 0$ ⇒ SOSTITUISCO x_j CON $1 - y_j$ CON $y_j \in \{0, 1\}$

(iv) Ottenuto il nuovo problema di PLI, nel quale è stato assegnato un valore a $n - m$ variabili (con $m \leq n$) applicando (i), (ii) e (iii), si ordinano (eventualmente rinominandole) le restanti m variabili, non assegnate ai punti (i), (ii) e (iii), in base al rapporto c_j/a_j non crescente, i.e.

$$\frac{c_1}{a_1} \geq \frac{c_2}{a_2} \geq \dots \geq \frac{c_m}{a_m}.$$

↳ RIORDINO VARIABILI CON RAPPORTO BENEFICIO - COSTO

Si determina ora l'indice h , con $1 \leq h \leq m$, tale che (si ricordi che dopo aver applicato (i)-(iii), si avrà al punto (iv) che $a_j > 0, j \geq 1$)

$$\sum_{j=1}^h a_j \leq b \quad \text{e} \quad \sum_{j=1}^{h+1} a_j > b$$

e si sceglie

$$\begin{cases} x_j = 1, & j = 1, \dots, h \\ x_{h+1} = \frac{b - \sum_{j=1}^h a_j}{a_{h+1}} < 1 \\ x_j = 0, & j = h+2, \dots, m. \end{cases}$$

↳ IL PIÙ ALTO È IL MIGLIORE (ES. RAPPORTO PESO - POTENZA)

↳ UTILITÀ SPAZIO OCCUPATO

↳ LE RIORDINO QUASI TUTTE: QUELLE SCARTATE A PRIORI NON CONTANO

RIMANGA NEL BUDGET

$$\sum_{j=1}^h a_j \leq b \quad \text{E CHE SE ARRIVASSI AD } h+1, \text{ ALLORA}$$

↳ SETTO LE VARIABILI $x_j = 1$ IN MODO CHE LA SOMMA SFORERAI IL BUDGET b

ESEMPIO

DIAMO UN ESEMPIO DELLA PRECEDENTE PROCEDURA (i)-(iv) PER LA SOL. DEL KNAPSACK BINARIO: (SU RILASAMENTO)

$$\begin{aligned} \max & 4x_1 + 2x_2 + 3x_3 - 5x_4 - x_5 + x_6 \\ & 3x_1 - 3x_2 + x_3 + x_4 - x_5 \leq \frac{1}{2} \\ & x \in \{0,1\}^6, \end{aligned}$$

(K₀)

CREA PIÙ SPAZIO NELLO ZAINO

x₁ → NON FACILISSIMO NUOVA (SIA F OBIETT. CHE VINCOLO > 0)

x₂ → = 1 PERCHÉ CREA SPAZIO ED È UTILE

x₃ → NIENTE

x₄ → NON È UTILE (NON MI SERVE OCCUPA SPAZIO (c_j < 0, a > 0 ⇒ x_j = 0) → x₄ = 0

x₅ → a < 0, c < 0 → x₅ = 1 - y₅ CON y₅ ∈ {0,1}

x₆ → = 1 PERCHÉ NON OCCUPA SPAZIO E MI È UTILE (c_j > 0)

il cui rilassamento (K_{L0}) risulta essere

$$\begin{aligned} \max & 4x_1 + 2x_2 + 3x_3 - 5x_4 - x_5 + x_6 \\ & 3x_1 - 3x_2 + x_3 + x_4 - x_5 \leq \frac{1}{2} \\ & 0 \leq x_j \leq 1, \quad j = 1, \dots, 6. \end{aligned}$$

(K_{L0})

Usando i risultati in (i), (ii) e (iii) possiamo assegnare facilmente il valore di alcune variabili (i.e. x₂^{*} = 1, x₄^{*} = 0, x₆^{*} = 1), ottenendo in particolare il problema equivalente

$$\begin{aligned} \max & 4x_1 + 2 \cdot 1 + 3x_3 - 5 \cdot 0 - (1 - y_5) + 1 \\ & 3x_1 - 3 \cdot 1 + x_3 + 1 \cdot 0 - (1 - y_5) \leq 0.5 \\ & 0 \leq x_1, x_3, y_5 \leq 1, \end{aligned}$$

ovvero

$$\begin{aligned} \max & 4x_1 + 3x_3 + y_5 + 2 \\ & 3x_1 + x_3 + y_5 \leq 4.5 \\ & 0 \leq x_1, x_3, y_5 \leq 1. \end{aligned}$$

→ SOSTITUISCO CON I NUOVI VAL. TROVATI

Si provvede ora, in base a (iv), ad ordinare in modo non crescente i rapporti dei coefficienti delle restanti 3 variabili (x₁, x₃ e y₅), i.e.

$$\begin{array}{ccc} x_3 & x_1 & y_5 \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow \\ \frac{3}{1} & \geq & \frac{4}{3} \geq \frac{1}{1} \end{array}$$

ORDINE DECRESCENTE IN BASE A GRANDEZZA RAPPORTO

e di conseguenza si passa a risolvere (riordinando le variabili) il problema

$$\begin{aligned} \max & 3x_3 + 4x_1 + y_5 + 2 \\ & 3x_3 + 3x_1 + y_5 \leq 4.5, \\ & 0 \leq x_1, x_3, y_5 \leq 1. \end{aligned}$$

→ x₃ = 1 ∧ x₁ = 1 MI RIMANE 0.5 DI SPAZIO

ADORA y₅ DEVO METTERLO A 0.5

In base a (iv), essendo h = 2, risulta per la soluzione

x₃^{*} = 1

x₁^{*} = 1

y₅^{*} = $\frac{4.5 - (1+3)}{1} = 0.5$

h = N° DI VARIABILI CHE POSSO SETTARE A 1

e pertanto la soluzione finale del rilassamento (K_{L0}) è data da

x₁^{*} = 1; x₂^{*} = 1; x₃^{*} = 1; x₄^{*} = 0; x₅^{*} = 1 - y₅^{*} = 0.5; x₆^{*} = 1.