

OTTIMIZZAZIONE

Programmazione Lineare Intera (PLI)

- 1) Imposto il sistema di disequazioni ricavandolo dalle condizioni che trovo nel testo dell'esercizio. Una di queste condizioni (implicita) è che le variabili siano non nulle (≥ 0) e intere
- 2) Disegno la regione ammissibile F , identificata da un poliedro (solitamente a 3 o 4 lati)
- 3) Disegno il fascio di rette della funzione obiettivo ψ (ovvero quello che richiede l'esercizio, ad esempio massimizzare il profitto) ponendo $\psi = \text{costante}$
- 4) Determino la direzione di miglioramento del fascio di rette, ovvero in che direzione devo spostare la mia retta affinché soddisfi la richiesta dell'esercizio
- 5) Determino l'ultima intersezione del fascio di rette con la regione ammissibile lungo la direzione di miglioramento; questa sarà la soluzione ottima (frazionaria)
- 6) Applico il metodo Branch-And-Bound per trovare la soluzione ottima intera:
 - a. Inizio ad applicare una nuova restrizione alla variabile imposta dal testo dell'esercizio
 - b. Questa restrizione mi genera due nuovi sottoproblemi (branch = ramifica): considero per primo quello imposto dal testo
 - c. Disegno la nuova regione ammissibile
 - d. Trovo la soluzione ottima del rilassamento continuo della nuova regione ammissibile
 - i. Se è continua, ho finito di esplorare questo nodo e esploro i rimanenti
 - ii. Se è frazionaria, calcolo l'upper bound di questa soluzione (U) sostituendo i suoi valori alla funzione obiettivo e arrotondando all'intero più vicino per difetto; poi ricomincio dal punto a.
 - iii. Se la regione ammissibile è vuota, scrivo \emptyset a fianco del nodo (bound = limita) ed esploro i rimanenti
 - e. Finite le iterazioni, la soluzione ottima sarà quella intera di valore più elevato se voglio massimizzare la funzione obiettivo o quella di valore più basso se voglio minimizzarla.

Trucco: ogni upper bound mi dice quanto vale al massimo la soluzione ottima da quel nodo in poi; pertanto, se visitando un altro nodo trovo una soluzione ottima intera pari o superiore all'upper bound precedente, posso evitare di esplorare il nodo in quanto il problema mi chiede UNA soluzione ottima; il nodo precedente viene quindi UCCISO.

Ulteriori richieste

Se ci viene chiesto di studiare la soluzione ottima del rilassamento continuo con una restrizione con un parametro al posto del termine noto ($5x_1 + 4x_2 \leq \alpha$), guardo com'è la regione ammissibile al variare di α

- se la regione ammissibile ha la forma di un quadrilatero, la soluzione ottima sarà l'intersezione tra le due rette (quella nota e quella con il parametro)
- se la regione ammissibile si riduce a un triangolo, la soluzione ottima avrà una coordinata nulla trovo quindi il caso limite, ovvero il valore di α per cui dal quadrilatero passo al triangolo e scrivo la soluzione ottima generale al variare di α .

Se ci viene chiesto di studiare la soluzione ottima del rilassamento continuo per una funzione obiettivo con parametro come coefficiente ($\beta x_1 + x_2$), stabilisco come varia la mia retta al variare di β . In generale, la retta ruoterà e distinguerò alcuni casi limite (ad esempio, se è parallela a una certa retta piuttosto che a un'altra)

che mi faranno variare le soluzioni ottime. Come prima, alla fine unisco tutti i risultati e ottengo le soluzioni ottime al variare del parametro β .

Problemi sui grafi

- Albero ricoprente di costo minimo (SST – Shortest Spanning Tree) \rightarrow si applica solo a grafi non orientati \rightarrow **Algoritmo di Prim**
- Cammino più corto tra due vertici (SP – Shortest Path) \rightarrow **Algoritmo di Dijkstra**

Algoritmo di Prim – Strutture dati

- $E' \rightarrow$ insieme dei lati scelti (\emptyset all'inizio)
- $W \rightarrow$ insieme dei vertici contenuti nell'albero "in costruzione" (all'inizio $W = \{v_1\}$)
- $b(v)$ ($v \in V \setminus W$) \rightarrow vertice di W più vicino al vertice v

Algoritmo di Prim – Codice

```
Begin
  W:={v1};
  E':=  $\emptyset$ ;
  for each v  $\in V \setminus \{v_1\}$  do b(v):= v1;
  while (w $\neq$ V) do begin
    determina v*  $\in V \setminus W$  tale che c(v*,b(v*)) è minimo;
    w:=w  $\cup$  {v*};
    E':=E'  $\cup$  {(v*,b(v*))};
    for each v  $\in V \setminus W$  do
      if c(v,v*)<c(v,b(v)) then b(v):=b*;
    end;
  end;
End.
```

Nota: per trovare l'albero ricoprente di costo massimo, mi basta considerare i costi come negativi e applicare Prim (ovviamente il costo totale andrà nuovamente cambiato di segno per risultare positivo!), oppure sostituire, nell'algoritmo di Prim, al posto della parola "minimo" la parola "massimo".

Algoritmo di Dijkstra – Strutture dati

- $s \rightarrow$ vertice iniziale; $t \rightarrow$ vertice finale
- $W \rightarrow$ insieme dei vertici raggiunti con il cammino minimo da s
- $\text{pred}(v)$ ($v \in V$) \rightarrow vertice che precede v nel cammino "corrente" da s a v
- $L(v)$ ($v \in V$) \rightarrow costo del cammino minimo da s a v che passa solo per vertici di W

Algoritmo di Dijkstra – Codice

```
Begin
  W:={s};
  pred(s):=NULL;
  L(s):=0;
  for each v  $\in V \setminus \{s\}$  do begin
    pred(v):=s;
    L(v):=c(s,v);
  end;
  while W $\neq$ V do begin
```

```

determina  $v^* \in V \setminus W$  tale che  $L(v^*)$  è minimo;
 $W := W \cup \{v^*\}$ ;
for each  $v \in V \setminus W$  do
  if  $(L(v^*) + c(v^*, v) < L(v))$  then begin
     $L(v) := L(v^*) + c(v^*, v)$ ;
     $pred(v) := v^*$ ;
  end;
end;
End.

```

Nota: in realtà, l'algoritmo di Dijkstra trova il cammino minimo da s a tutti gli altri vertici.

Nota: per trovare il cammino da s a t tale che il massimo costo di un arco sia minimizzato, mi basta sostituire al posto di *if $L(v^*) + c(v^*, v) < L(v)$ then $L(v) := L(v^*) + c(v^*, v)$; $pred(v) := v^*$* le istruzioni *if $L(v) > \max\{L(v^*), c(v^*, v)\}$ then $L(v) := \max\{L(v^*), c(v^*, v)\}$; $pred(v) := v^*$* ;

Metodo CPM (Cost Plus Method) – Cammino massimo da s a t

Il grafico a cui lo applico deve essere orientato e aciclico (non deve contenere cicli orientati)

- 1) Procedura NUMBER: numero i vertici in modo che da nessun vertice punti a uno di indice inferiore
 - a. Considero un vertice con nessun arco entrante e gli do il primo indice libero
 - b. Cancello il vertice considerato e tutti i suoi archi
 - c. Ripeto il procedimento finché non ho coperto tutti i vertici
- 2) Calcolo i TMIN per ogni vertice


```

TMIN0 := 0;
for k := 1 to n+1 do
  TMINk := max {TMINi + d(vi, vk), ... }; (per ogni arco entrante in vk)
      
```
- 3) Memorizzando $pred(v_i)$ per ogni vertice ricostruisco facilmente i cammini

Memorizzazione di grafi – Metodo Forward Star

Il mio grafo viene memorizzato attraverso tre vettori:

- f o u : indica a quali vertici è collegato ciascun vertice; per utilizzarlo, numero da 1 a n i valori presenti e considero il secondo vettore.
- p : definito in modo tale che l'insieme dei vertici collegati a v_i va da $p[i]$ fino a $p[i+1]-1$ in f .
- c : indica i costi di ciascun arco (in corrispondenza con f)

Esempio

