



UNIVERSITÀ DEGLI STUDI DI PADOVA

FACOLTÀ DI INGEGNERIA

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Informatica

TESINA DI RICERCA OPERATIVA 2

**TRAVELLING SALESMAN
PROBLEM**

Autori

Raffaele Di Nardo Di Maio 1204879

Cristina Fabris 1205722

ANNO ACCADEMICO 2019-2020

Indice

1	Introduzione	1
2	Istanze e soluzioni del problema	3
2.1	Istanze	3
2.2	Soluzioni	4
3	Risoluzione del problema	5
3.1	Modelli compatti	6
3.1.1	Formulazione sequenziale	7
3.1.2	Formulazione basata sul flusso	8
3.2	Loop	9
4	Performance	13
4.1	Performance variabilty	13
4.2	Analisi tabulare	14
4.3	Performance profiling	15
4.4	Analisi degli algoritmi sviluppati	16
5	Appendice	17
5.1	CPLEX	17
5.1.1	Funzioni	17
5.1.1.1	Costruzione modello	17
5.1.1.2	Calcolo della soluzione	20
5.1.1.3	Lazy constraints	21
5.1.2	Parametri	23
5.1.3	Costanti utili	24
5.2	Gnuplot	24
5.3	perprof.py	26

Introduzione

L'intera tesina verterà sul Travelling Salesman Problem. Quest'ultimo si pone l'obiettivo di trovare un tour ottimo, ovvero di costo minimo, all'intero di un grafo orientato.

In questa trattazione verranno analizzate soluzioni algoritmiche per una sua variante, detta simmetrica, che viene applicata a un grafo completo non orientato.

Di seguito viene riportata la formulazione matematica di tale versione:

$$\begin{cases} \min \sum_{e \in E} c_e x_e \\ \sum_{e \in \delta(v)} x_e = 2 & \forall v \in V \\ \sum_{e \in E(S)} x_e \leq |S| - 1 & \forall S \subsetneq V : |S| \geq 3 \end{cases}$$

Un'istanza di tale problema viene definita normalmente da un grafo, per cui ad ogni nodo viene associata un numero intero (Es. $\Pi = \{1, 2, 3, \dots, n\}$).

I risolutori che verranno applicati al problema sono di due tipologie:

- **Risolutori esatti**

basati sul Branch & Bound. I più conosciuti sono:

- **IBM ILOG CPLEX**
gratuito se utilizzato solo a livello accademico.
- **XPRESS**
- **Gurobi**
- **CBC**
l'unico Open-Source tra questi

- **Risolutori euristici (meta-euristici)**
algoritmi che forniscono una soluzione approssimata.

Esempio di risolutori: Concorde [2]

William Cook [1]

Istanze e soluzioni del problema

2.1 Istanze

Le istanze del problema, analizzate durante il corso, sono punti dello spazio 2D, identificati quindi da due coordinate (x,y) . Per generare istanza enormi del problema, si utilizza un approccio particolare in cui viene definito un insieme di punti a partire da un'immagine già esistente.

La vicinanza dei punti generati dipende dalla scala di grigi all'interno dell'immagine (es. generazione di punti a partire dal dipinto della Gioconda[3]). Le istanze che vengono elaborate dai programmi, creati durante il corso, utilizzano il template **TSPlib**. Di seguito viene riportato il contenuto di un file di questa tipologia.

```
1 NAME : esempio
2 COMMENT : Grafo costituito da 5 nodi
3 TYPE : TSP
4 DIMENSION : 5
5 EDGE_WEIGHT_TYPE : ATT
6 NODE_COORD_SECTION
7 1 6734 1453
8 2 2233 10
9 3 5530 1424
10 4 401 841
11 5 3082 1644
12 EOF
```

Listing 2.1: esempio.tsp

Le parole chiave più importanti, contenute in questi file 2.1, sono:

- **NAME**
seguito dal nome dell'istanza TSPlib
- **COMMENT**
seguito da un commento associato all'istanza

- **TYPE**
seguito dalla tipologia dell'istanza
- **DIMENSION**
seguito dal numero di nodi nel grafo (*num_nodi*)
- **EDGE_WEIGHT_TYPE**
seguito dalla specifica del tipo di calcolo che viene effettuato per ricavare il costo del tour
- **NODE_COORD_SECTION**
inizio della sezione composta di *num_nodi* righe in cui vengono riportate le caratteristiche di ciascun nodo, nella forma seguente:

indice_nodo	coordinata_x	coordinata_y
-------------	--------------	--------------
- **EOF**
decreta la fine del file

2.2 Soluzioni

Una soluzione del problema è una sequenza di nodi che corrisponde ad una permutazione dell'istanza (es. $S = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ tale che $x_i = x_j \iff x_i \in \Pi \wedge x_j \in \Pi \wedge x_i = x_j \forall i \neq j$). Poichè in questa variante non esiste alcuna origine, ogni tour può essere descritto da due versi di percorrenza e l'origine può essere un nodo qualsiasi del grafo.

La rappresentazione di tali istanze è stata svolta attraverso l'utilizzo del programma Gnuplot. Per avere dettagli riguardanti il suo utilizzo vedi Sezione 5.2.

Risoluzione del problema

Per poter utilizzare gli algoritmi di risoluzione forniti da CPLEX è necessario costruire il modello matematico del problema, legato all'istanza precedentemente descritta.

CPLEX ha due meccanismi di acquisizione dell'istanza:

1. **modalità interattiva:**
in cui il modello viene letto da un file precedentemente generato (*model.lp*)
2. **creazione nel programma:**
il modello viene creato attraverso le API del linguaggio usato per la scrittura del programma

Le strutture utilizzate da CPLEX sono due (vedi Figura 3.1):

- **ENV (environment):** contiene i parametri necessari all'esecuzione e al salvataggio dei risultati
- **LP:** contiene il modello che viene analizzato da CPLEX durante la computazione del problema di ottimizzazione

Ad ogni ENV è possibile associare più LP, in modo da poter risolvere in parallelo più problemi di ottimizzazione, ma nel nostro caso ne sarà sufficiente solo uno.

Per convenzione è stato deciso di etichettare i rami (i, j) dell'istanza rispettando la proprietà $i < j$. In Figura 3.2 è riportato lo schema degli indici che vengono utilizzati per etichettare le variabili.

In questa figura le celle (i, j) bianche, sono quelle effettivamente utilizzate per indicare un arco secondo la convenzione. Il numero all'interno di queste caselle rappresenta invece l'ordine in cui queste variabili vengono inserite nel modello e quindi gli indici associati da CPLEX per accedere alla soluzione. Il modello così strutturato richiede però l'inserimento di un esponenziale nu-

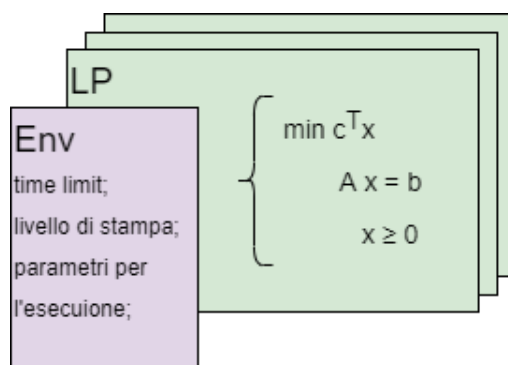


Figura 3.1: Strutture CPLEX

		j					
		0	1	2	3	4	5
i	0		0	1	2	3	4
	1			5	6	7	8
	2				9	10	11
	3					12	13
	4						14
	5						

Figura 3.2: Indici della matrice

mero di vincoli per l'eliminazione dei sub-tour, vengono quindi ora descritti altri modelli che ovvino a questo problema.

3.1 Modelli compatti

I modelli compatti del Travelling Salesman Problem, sono formulazioni il cui numero di variabili e di vincoli è polinomiale nella taglia dell'istanza. In particolare, in quelle analizzate in seguito, sono entrambi $O(n^2)$, con $n = \text{numero di nodi}$.

I modelli compatti sono però applicabili solo a grafi orientati. Per poterli sfruttare per la risoluzione del TSP simmetrico, è necessario per ogni ramo dell'istanza (i, j) , inserire nel modello i corrispondenti rami orientati in entrambe le direzioni (i, j) e (j, i) . Questo comporta un significativo rallen-

tamento nella computazione della soluzione, in quanto l'algoritmo, ogni volta che scarta un ramo (i, j) dalla soluzione ottima, verifica se il corrispondente (j, i) potrebbe invece appartenere. Questo non può però essere possibile, essendo i due rami in realtà lo stesso nella nostra istanza iniziale.

3.1.1 Formulazione sequenziale

Miller, Tucker e Zemlin, nella loro formulazione del modello, hanno introdotto una nuova variabile u_i per ogni nodo i e imposto che, nella soluzione ottima, il suo valore rispettasse dei nuovi vincoli. Questi servivano a garantire che venisse seguito un ordine di percorrenza di tutti i nodi. In questo modo hanno eliminato la creazione di sub-tour, mantenendo il numero di vincoli e di variabili polinomiale. Nello specifico il loro modello è così strutturato:

$$\min \sum_{i \in V} \sum_{j \in V} c_{i,j} x_{i,j} \quad (3.1)$$

$$\sum_{i \in V} x_{ih} = 1 \quad \forall h \in V \quad (3.2)$$

$$\sum_{j \in V} x_{hj} = 1 \quad \forall h \in V \quad (3.3)$$

$$u_i - u_j + n x_{i,j} \leq n - 1 \quad \forall i, j \in V - \{1\}, i \neq j \quad (3.4)$$

$$0 \leq u_i \leq n - 2 \quad \forall i \in V - \{1\} \quad (3.5)$$

Esistono due diversi modi per implementare questo modello sfruttando le funzioni di CPLEX.

Nel primo i nuovi vincoli vengono aggiunti come visto in precedenza. In questo modo, durante la fase di preprocessamento, il programma è già a conoscenza di tutti i vincoli che dovrà rispettare la soluzione ottima. Ciò gli permette di migliorare i coefficienti presenti, prima ancora di iniziare la computazione dell'ottimo.

Il secondo metodo, invece, sfrutta l'inserimento nel modello di vincoli detti "lazy constraints". Questi non sono noti al programma dall'inizio, ma vengono inseriti all'interno di un pool di vincoli. Nel momento in cui viene

calcolata una soluzione, CPLEX verifica che vengano rispettati tutti i vincoli presenti nel pool. Se ne trova uno violato lo aggiunge al modello e ripete la computazione. Questo approccio permette, per risolvere lo stesso problema, di eseguire calcoli su un modello più piccolo, ma può aumentare i tempi di computazione non fornendo a CPLEX tutte le informazioni dall'inizio.

3.1.2 Formulazione basata sul flusso

Nella formulazione di Gavish e Graves, per impedire la formazione di sub-tour all'interno della soluzione ottima, viene introdotto un nuovo vincolo per ogni ramo del grafo. Questo permette di regolare il flusso $y_{i,j}$, con $i \neq j$, che lo attraversa. Inoltre è stato necessario aggiungere anche dei vincoli, detti "vincoli di accoppiamento", che collegassero i flussi alle variabili $x_{i,j}$. Il loro modello è quindi così strutturato:

$$\min \sum_{i \in V} \sum_{j \in V} c_{i,j} x_{i,j} \quad (3.6)$$

$$\sum_{i \in V} x_{ih} = 1 \quad \forall h \in V \quad (3.7)$$

$$\sum_{j \in V} x_{hj} = 1 \quad \forall h \in V \quad (3.8)$$

$$\sum_{j \in V} y_{1,j} = 1 \quad (3.9)$$

$$\sum_{j \in V} y_{h,j} = \sum_{i \in V} y_{i,h} - 1 \quad \forall h \in V - \{1\} \quad (3.10)$$

$$y_{i,j} \leq (n-1) x_{i,j} \quad \forall i, j \in V, i \neq j \quad (3.11)$$

La soluzione di questo modello risulta però essere lontana dalla convex hull. Per migliorarla è possibile sostituire il vincolo (3.11) con

$$y_{i,j} \leq (n-2) x_{i,j} \quad \forall i \neq j$$

mentre per gli altri valori di i e j è necessario lasciare i vincoli originali. Per evitare che la soluzione ottima contenga sia l'arco $x_{i,j}$ che $x_{j,i}$, che nella nostra istanza iniziale corrispondono allo stesso arco, viene anche aggiunto il seguente vincolo:

$$x_{i,j} + x_{j,i} \leq 1 \quad \forall i, j \in V \text{ con } i < j$$

3.2 Loop

Negli anni '60, Jacques F. Benders sviluppò un approccio generale, applicabile a qualsiasi problema di programmazione lineare, per ridurre il numero esponenziale di alcuni vincoli specifici inseriti nel modello.

Utilizzando questo metodo, il modello viene scritto senza quei vincoli e poi questi verranno aggiunti in seguito durante la risoluzione del problema. Nel caso in cui la soluzione ottima, calcolata a partire da questo modello, non rispetti un vincolo di quelli rimossi, viene aggiunto al modello.

Nella seguente parte, viene riportata l'applicazione specifica di loop al problema TSP. I vincoli di Subtour Elimination sono in numero esponenziale e sono:

$$\sum_{e \in E(S)} x_e \leq |S| - 1 \quad \forall S \subset V : |S| \geq 2 \quad (3.12)$$

o equivalentemente:

$$\sum_{e \in \delta(S)} x_e \geq 2 \quad \forall S \subset V : |S| \geq 2 \quad (3.13)$$

Viene definito un nuovo modello per il problema del commesso viaggiatore simmetrico, in cui vengono rimossi tali vincoli, aggiungendo così la possibilità di avere dei subtour nella soluzione finale.

Viene risolto il problema e nel caso in cui ci sia più di una componente connessa, viene aggiunto al modello un vincolo di subtour elimination per ogni ciclo generato.

All'aumentare del numero di vincoli, il costo della soluzione ottenuta da

Algorithm 1 Risoluzione del problema

Require: *MODEL* = Modello TSP simmetrico senza vincoli di Subtour elimination**Ensure:** *x*: soluzione intera senza subtour

```

x ← solve(MODEL)
num_comps ← comps(x)

while num_comps ≥ 2 do
  Add  $\sum_{e \in \delta(S_k)} x_e \leq |S_k| - 1 \quad \forall \text{ componente connessa } S_k$ 
  if num_comps ≥ 2 then
    x ← solve(MODEL)
    num_comps ← comps(x)
  end if
end while

```

CPLEX peggiora o resta identica a quella elaborata all'iterazione precedente del metodo loop.

Il numero di iterazioni che vengono effettuate dall'algoritmo non è conosciuto e potrebbe essere anche molto elevato. Nel caso peggiore vengono inseriti tutti i vincoli di Subtour elimination, ovvero un numero esponenziale di disequazioni, soprattutto con istanze clusterizzate.

Inoltre il problema principale di questo algoritmo è la generazione, ad ogni iterazione, di un albero completo di branching, eliminando quello precedente sviluppato.

In passato, con le versioni del MIP solver di CPLEX degli anni '60, questa operazione era molto onerosa mentre attualmente il metodo loop garantisce la risoluzione, anche di istanze molto grandi, in tempi ragionevoli. Questo non accade invece per il Branch & Bound in quanto vengono aggiunte nuove ramificazioni all'albero già esistente.

L'introduzione di nuovi vincoli di Subtour Elimination, solo nel momento in cui si presenta una loro violazione, permette di ridurre la dimensione del modello ma riduce l'attività di pre-processamento svolta da CPLEX prima di cominciare la risoluzione del problema. Nella fase di pre-processing infatti, vengono applicati algoritmi euristici e cambiamenti dei coefficienti nel modello, in base ai vincoli inseriti.

L'algoritmo può essere modificato svolgendo prima il metodo loop con l'aggiunta di parametri differenti da quelli utilizzati di default del risolutore

CPLEX. In seguito viene effettuato nuovamente l'algoritmo di Benders ma questa volta nella sua versione esatta, in modo da migliorare la soluzione meta-euristica trovata nella prima parte.

Quest'ottimizzazione è basata sul fatto che CPLEX salvi alcune soluzioni, ottenute in precedenza dal risolutore sullo stesso modello, e le sfrutti come bound nel nuovo modello. Per questo motivo, alcune delle soluzioni metaeuristiche ottenute nella prima fase vengono sfruttate come bound nella seconda.

Performance

La metrica di confronto, utilizzata nell'analisi degli algoritmi, è il tempo complessivo di creazione e risoluzione del modello. Ciascuna modalità di risoluzione viene applicata a diverse istanze di TSPLib, con un numero differente di nodi.

4.1 Performance variability

Nel corso degli anni '90, gli ingegneri di CPLEX scoprirono che il tempo di risoluzione variasse significativamente in diversi sistemi operativi. Con alcune istanze, le performance migliori si avevano su UNIX mentre con altre su Windows.

Il motivo di tale comportamento venne in seguito studiato ed attribuito alla diversa scelta effettuata dai sistemi operativi nel decretare l'ordine delle variabili su cui viene svolto l'albero decisionale.

Le scelte svolte inizialmente, nella definizione dei primi nodi dell'albero, si ripercuotono sulla sua successiva evoluzione.

Proprio per questo motivo, su alcune istanze, UNIX riusciva a risolvere il problema in tempo minore rispetto a Windows, mentre su altre accadeva l'opposto.

Da questi studi, evinse che il Branch and Cut è un sistema caotico e che quindi piccole variazioni delle condizioni iniziali generano grandi differenze nei risultati finali.

Per questo motivo, alcuni algoritmi presentati in questo report, sono stati studiati al variare di alcune condizioni iniziali:

- **Random Seed**

definisce il seme da cui CPLEX genera una sequenza di numeri pseudo-casuali (vedi Sezione 5.1.2).

Nel momento in cui CPLEX nota che diverse variabili frazionarie hanno

lo stesso valore, il risolutore sceglie casualmente su quale di queste applicare il Branch.

- **Gap**
intervallo massimo, tra il valore della migliore funzione obiettivo intera e il valore della funzione di costo del miglior nodo rimanente, che permette di decretare il raggiungimento dell'ottimo secondo CPLEX (vedi Sezione 5.1.2).
- **Node limit**
massimo numero di nodi risolti prima che l'algoritmo termini senza raggiungere l'ottimalità (vedi Sezione 5.1.2).
- **Populate limit**
massimo numero di soluzioni MIP generate per il pool di soluzioni durante ogni chiamata della procedura di popolazione (vedi Sezione 5.1.2).

La variazione del primo di questi parametri permette di apportare significative modifiche al tempo di risoluzione, non modificando la reale ottimalità della soluzione.

La variazione degli altri parametri permette invece di ottenere una soluzione meta-euristica, ovvero un'approssimazione più lasca di quella ottima.

4.2 Analisi tabulare

Un metodo non molto efficiente per lo studio delle performance degli algoritmi, utilizza una struttura tabulare in cui viene inserita una riga per ogni istanza del problema.

Inoltre vengono riportati i tempi di esecuzione degli algoritmi su ognuno dei grafi analizzati. Nell'ultima riga per ciascun algoritmo viene riportata la media geometrica dei suoi tempi di esecuzione (vedi esempio in Tabella 4.1).

Solitamente viene impostato un TIME LIMIT uguale per tutti gli algoritmi. Questo rappresenta nella tabella il valore del tempo di esecuzione per un algoritmo che ha impiegato un ammontare di tempo, maggiore o uguale a TIME LIMIT. Spesso viene dato più peso al TIME LIMIT, inserendolo nella tabella con, ad esempio, peso 10 (ovvero $\text{TIME LIMIT} \cdot 10$).

La debolezza di tale calcolo delle performance risiede nel fatto che non sempre la media descrive l'efficienza di un soluzione. Infatti non influisce unicamente il tempo di risoluzione del modello ma anche quello necessario alla sua creazione.

Istanza	Sequential	Flow	Loop
att48	212.3	12.5	4.3
...
a280	3200	2500.8	1300.5
	2120.3	1800.3	1000.4

Tabella 4.1: Tabella di performance con **TIME LIMIT=3200**.

4.3 Performance profiling

Questo metodo prevede la classificazione dei tempi di esecuzione degli algoritmi in base al numero percentuale di successi, rispetto a un fattore moltiplicativo (ratio) del tempo di esecuzione (vedi Figura 4.1).

L'andamento del performance profile di un algoritmo è monotono crescente. Il valore assunto per ogni ratio dagli algoritmi all'interno del grafico è la percentuale del numero di istanze che l'algoritmo risolve con quel fattore rispetto all'ottimo di quel caso.

Spesso questi grafici vengono rappresentati in scala logaritmica per notare al meglio le differenze ed avere una migliore raffigurazione, più semplice da essere analizzata visivamente.

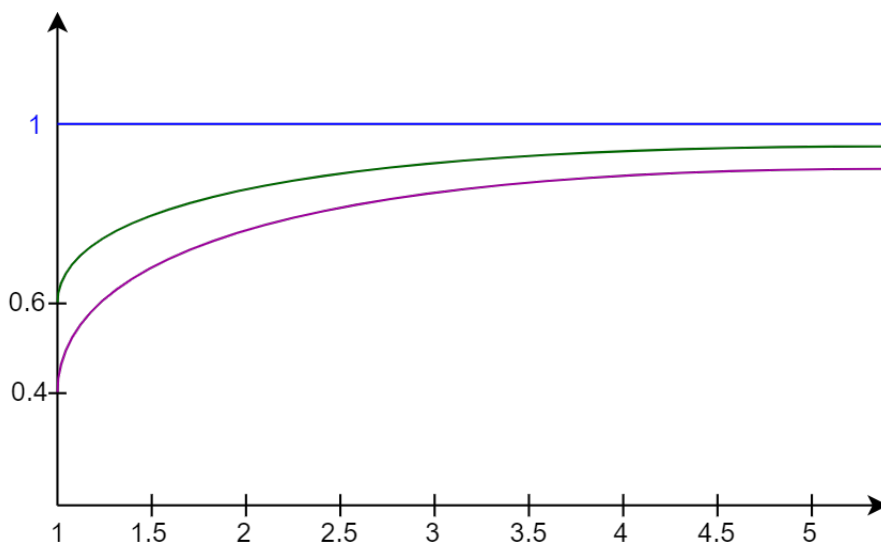


Figura 4.1: Performance profile di due algoritmi.

Per creare il performance profile degli algoritmi implementati, è stato utilizzato il programma python riportato nella Sezione 5.3.

4.4 Analisi degli algoritmi sviluppati

Appendice

In questa sezione verranno approfondite alcune funzioni di CPLEX necessarie ad implementare gli algoritmi descritti nei capitoli precedenti. Inoltre vengono analizzati tutti gli altri programmi, utilizzati nella stampa delle soluzioni e nell'analisi delle performance.

5.1 CPLEX

5.1.1 Funzioni

5.1.1.1 Costruzione modello

Per poter costruire il modello da analizzare, come prima cosa, è necessario creare un puntatore alle due strutture dati utilizzate da CPLEX.

```
1  int error;  
2  CPXENVptr env = CPXopenCPLEX(&error);  
3  CPXLPptr lp = CPXcreateprob(env, &error, "TSP");
```

Listing 5.1: modelTSP.txt

La funzione alla riga 2 alloca la memoria necessaria e riempie la struttura con valori di default. Nel caso in cui non termini con successo memorizza un codice d'errore in *error*.

La funzione invocata nella riga successiva, invece, associa la struttura LP all'ENV che gli viene fornito. Il terzo parametro passato, nell'esempio "TSP", sarà il nome del modello creato. Al termine di queste operazioni verrà quindi creato un modello vuoto. All'interno del nostro programma per inizializzarlo è stata costruita la seguente funzione:

```
void cplex_build_model(istanza_problema , env , lv);
```

All'interno di **cplex_build_model()** viene aggiunta una colonna alla volta al modello, definendo quindi anche la funzione obiettivo. Le variabili aggiunte

- istanza_problema:** puntatore alla struttura che contiene l'istanza del problema (letta dal file TSPlib)
- env:** puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV precedentemente creata
- lp:** puntatore di tipo CPXLPptr alla struttura LP precedentemente creata

corrispondono agli archi del grafo e per ciascuno di questi viene calcolato il costo come distanza euclidea. La funzione necessaria ad inserire colonne e definire la funzione di costo è la seguente:

```
CPXnewcols(env, lp, num_colonne, costi, lower_bound,
           upper_bound, tipi_variabili, nomi_variabili);
```

- env:** puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV precedentemente creata
- lp:** di tipo CPXLPptr, è un puntatore alla struttura LP precedentemente creata
- num_colonne:** numero di colonne da inserire
- costi:** vettore dei costi relativi agli archi da inserire
- lower_bound:** vettore contenente i lower bound dei valori assumibili dalle variabili da inserire
- upper_bound:** vettore contenente gli upper bound dei valori assumibili dalle variabili da inserire
- tipi_variabili:** vettore contenente la tipologia delle variabili da inserire
- nomi_variabili:** vettore di stringhe contenenti i nomi delle variabili da inserire

La generica colonna **i**, aggiunta dalla funzione, sarà definita dalle informazioni contenute all'interno della posizione **i** degli array, ricevuti come parametri.

Nel programma elaborato durante il corso, viene aggiunta una colonna alla volta all'interno del modello. Per far ciò, è necessario comunque utilizzare riferimenti alle informazioni da inserire, in modo da ovviare il problema riguardante la tipologia di argomenti richiesti, che sono array. Ad esempio, nel nostro caso, la tipologia di una nuova variabile inserita sarà un riferimento al carattere **'B'**, che la identifica come binaria.

Per poter inserire il primo insieme di vincoli del problema

$$\sum_{e \in \delta(v)} x_e = 2 \quad \forall v \in V$$

viene invece sfruttata la seguente funzione:

```
CPXnewrows(env, lp, numero_righe, termini_noti,
            tipi_vincoli, range_valori, nomi_vincoli);
```

env: puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV precedentemente creata

lp: puntatore di tipo CPXLPptr alla struttura LP precedentemente creata

numero_righe: numero di righe (vincoli) da inserire

termini_noti: vettore dei termini noti dei vincoli

tipi_vincoli: vettore di caratteri che specifica il tipo di vincoli da inserire. Ogni carattere può assumere:

- 'L' per vincolo \leq
- 'E' per vincolo $=$
- 'G' per vincolo \geq
- 'R' per vincolo definito in un intervallo

range_valori: vettore di range per i valori di ogni vincolo (nel nostro caso è NULL)

nomi_vincoli: vettore di stringhe contenenti i nomi delle variabili da inserire

In modo analogo all'inserimento delle colonne, nel nostro programma viene aggiunta una riga alla volta nel modello. L'*i*-esima riga aggiunta corrispon-

derà al vincolo imposto sul nodo i -esimo, imponendo a 1 il coefficiente della variabile $x_{k,j}$ se $k = i$ $j = i$ per ogni variabile del modello.

5.1.1.2 Calcolo della soluzione

Per ottenere la soluzione ottima del problema di ottimizzazione del problema correlato al modello definito in cplex, vengono utilizzate due fasi:

- **Risoluzione del problema di ottimizzazione**

```
CPXmipopt( env , lp );
```

env: puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV precedentemente creata

lp: puntatore di tipo CPXLPptr alla struttura LP precedentemente creata

- **Ottenimento della soluzione**

```
CPXgetx( env , lp , x , inizio , fine );
```

env: puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV precedentemente creata

lp: puntatore di tipo CPXLPptr alla struttura LP precedentemente creata

x: puntatore a un vettore di double in cui verranno salvati

Questa funzione salva in x tutte le variabili che hanno indice $i \in [inizio, fine]$ e quindi x deve essere un vettore di almeno $fine - inizio + 1$ valori. Nel nostro programma, vengono analizzati i valori di tutte le variabili in gioco.

i valori delle variabili ottenuti dalla soluzione ottima

inizio: primo indice della variabile di cui si vuole memorizzare
ed analizzare il valore

fine: indice dell'ultima variabile di cui si vuole memorizzare
ed analizzare il valore

Per questo motivo **inizio=0** e **fine=num_colonne - 1**¹². In seguito il nostro programma analizza la correttezza della soluzione svolgendo la verifica su:

- *valori assunti dalle variabili*
ciascun $x_{i,j}$ assume valore 0 o 1 con una tolleranza di $\epsilon = 10^{-5}$
- *grado di ciascun nodo*
il tour è composto al massimo da due archi che toccano lo stesso nodo

5.1.1.3 Lazy constraints

Nel caso in cui si voglia sfruttare la possibilità di verificare se è stato rispettato un vincolo, solo al termine della computazione della soluzione, è necessario inserire un "lazy constraint". Per fare ciò viene utilizzata la seguente funzione:

```
CPXaddlazyconstraints(env, lp, num_vincoli, nnz,
                     termine_costante, tipo_vincolo, posizione_iniziale,
                     indici, valori, nome_vincolo);
```

env: puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV
precedentemente creata

lp: puntatore di tipo CPXLPptr alla struttura LP
precedentemente creata

num_vincoli: numero di vincoli da inserire

nnz: vettore con il numeri di variabili per ogni vincolo

¹numero di variabili=CPXgetnumcols(env,lp);

²numero di vincoli=CPXgetnumrows(env,lp);

- termine_costante:** vettore dei termini noti dei vincoli
- tipi_vincoli:** vettore di caratteri che specifica il tipo di vincoli da inserire. Ogni carattere può assumere:
 'L' per vincolo \leq
 'E' per vincolo $=$
 'G' per vincolo \geq
 'R' per vincolo definito in un intervallo
- posizione_iniziale:** vettore con le posizione iniziali dei coefficienti nei vincoli
- indici:** vettore di vettori contenenti gli indici delle variabili appartenenti al vincolo
- valori:** vettore di vettori con i coefficienti delle variabili del vincolo
- nome_vincolo:** vettore con i nomi dei vincoli

In modo analogo alle due funzioni precedentemente descritte per l'aggiunta di righe e colonne, nel nostro modello viene inserito un vincolo per volta. Per impostare correttamente i coefficienti delle variabili presenti nel vincolo, vengono sfruttati i due array *indici* e *valori*. Come rappresentato in Figura 5.1, all'interno della posizione i -esima del vettore di indici è presente la posizione dell' i -esima variabile del vincolo da inserire (nell'esempio in figura $indici[i] = j$). Mentre l' i -esima posizione del vettore di valori contiene il corrispondente coefficiente (in questo caso c_j).



Figura 5.1: Array lazy constraints

5.1.2 Parametri

Con le seguenti funzioni è possibile modificare i parametri di impostazione di CPLEX, altrimenti impostati ai valori di default. Nel caso in cui si tratti di parametri di tipo INT è necessario invocare:

```
CPXsetintparam(env, numero_parametro, nuovo_valore);
```

mentre se di tipo DOUBLE:

```
CPXsetdblparam(env, numero_parametro, nuovo_valore);
```

In entrambe le funzioni:

- env:** puntatore di tipo CPXENVptr alla struttura ENV di cui si vogliono cambiare i parametri
- numero_parametro:** intero corrispondente al parametro da modificare (vedi Tabella 5.1)
- nuovo_valore:** nuovo valore (rispettivamente intero o double) del parametro

CPX_PARAM_EPGAP	tolleranza dell'intervallo tra la migliore funzione obiettivo intera e la funzione obiettivo del miglior nodo rimanente.
CPX_PARAM_NODELIM	massimo numero di nodi da risolvere prima che l'algoritmo termini senza aver aggiunto l'ottimalità (0 impone di fermarsi alla radice).
CPX_PARAM_POPULATELIM	Limita il numero di soluzioni MIP generate per il pool di soluzioni durante ogni chiamata alla procedura populate.
CPX_PARAM_SCRIND	visione o meno dei messaggi di log di CPLEX

Tabella 5.1: Parametri.

5.1.3 Costanti utili

Di seguito sono riportate alcune macro utili di CPLEX, insieme ai loro corrispondenti valori:

CPX_ON	1 valore da assegnare ad alcuni parametri per abilitarli
CPX_OFF	0 valore da assegnare ad alcuni parametri per disabilitarli
CPX_INFBOUND	$+\infty$ massimo valore intero utilizzabile in CPLEX

5.2 Gnuplot

Una volta ottenuta la soluzione del problema di ottimizzazione, viene disegnato il grafo per facilitare all'utente la comprensione della sua correttezza. Per fare ciò viene utilizzato Gnuplot, un programma di tipo command-driven. Per poterlo utilizzare all'interno del proprio programma esistono due metodi:

- Collegare la libreria ed invocare le sue funzioni all'interno del nostro programma
- Collegare l'eseguibile interattivo al proprio programma. In questo caso i comandi deve essere passati all'eseguibile attraverso un file di testo e l'utilizzo di un pipe.

In questa trattazione è stato scelto il secondo metodo. All'interno del file è possibile specificare a Gnuplot le caratteristiche grafiche che deve aver il grafo. Di seguito viene riportato un esempio di tale file.

```

1 set style line 1 \
2   linecolor rgb '#0000ff' \
3   linetype 1 linewidth 1 \
4   pointtype 7 pointsize 0.5
5
6 plot 'solution.dat' with linespoints linestyle 1 title "Solution"
7   ,'' using 1:2:( sprintf("%d", $3)) notitle with labels center
8   offset 1
9
10 set term png

```

```
11 set output "solution.png"
12 replot
```

Listing 5.2: style.txt

Nell'esempio sopra riportato, nella prima parte viene definito lo stile, il colore delle linee e la tipologia di punti, che verranno in seguito visualizzati all'interno del grafico prodotto.

In seguito viene effettuato il plot del grafo in una finestra, utilizzando il primo e secondo valore di ciascuna riga del file **solution.dat** come coordinate mentre il terzo valore viene utilizzato come etichetta.

Il file **solution.dat** contiene le informazioni relative alla soluzione del grafico in cui ciascuna riga ha la seguente forma:

```
coordinata_x    coordinata_y    posizione_in_tour
```

coordinata_x rappresenta la coordinata x del nodo;

posizione_in_tour rappresenta la coordinata y del nodo;

posizione_in_tour rappresenta l'ordine del nodo all'interno del tour, assunto come nodo di origine il nodo 1.

Il grafico viene generato dal comando **plot**, leggendo tutte le righe non vuote e disegnando un punto nella posizione (**coordinata_x,coordinata_y**) del grafico 2D. In seguito viene tracciata una linea solo tra coppie di punti, legati a righe consecutive non vuote all'interno di **solution.dat**.

Attraverso le istruzioni riportate nelle righe 10-12 di **style.txt**, viene invece salvato il grafico appena generato nell'immagine **solution.png**.

Di seguito vengono riportate le varie fasi necessarie alla definizione di un pipe e al passaggio di questo al programma GNUplot:

- **Definizione del pipe**

```
1 FILE* pipe = _popen(GNUPLOT_EXE, "w");
```

dove **GNUPLOT_EXE** è una stringa composta dal percorso completo dell'eseguibile di GNUplot, seguita dall'argomento **-persistent** (es. *"D:/Programs/GNUplot/bin/gnuplot -persistent"*).

- **Passaggio delle istruzioni a GNUplot**

```
2 f = fopen("style.txt", "r");
3
```

```

4 char line[180];
5 while (fgets(line, 180, f) != NULL)
6 {
7     fprintf(pipe, "%s ", line);
8 }
9
10 fclose(f);

```

viene passata una riga alla volta, del file **style.txt**, a GNUplot mediante il pipe precedentemente creato.

- **Chiusura del pipe**

```

11 _pclose(pipe);

```

5.3 perprof.py

Il programma utilizzato per la creazione del performance profile dei diversi algoritmo è perprof.py[4]. Di seguito vengono riportati i principali argomenti da linea di comando che possono essere utilizzati:

-D delimiter	specifica che delimiter verrà usato come separatore tra le parole in una riga
-M value	imposta value come il massimo valore di ratio (asse x)
-S value	value rappresenta la quantità che viene sommata a ciascun tempo di esecuzione prima del confronto. Questo parametro è utile per non enfatizzare troppo le differenze di pochi ms tra gli algoritmi.
-L	stampa in scala logaritmica
-T value	nel file passato al programma, il TIME LIMIT=value
-P "title"	title è il titolo del plot
-X value	nome dell'asse x (default='Time Ratio')
-B	plot in bianco e nero

Di seguito viene riportato un esempio dell'esecuzione del programma, del suo input e del suo output:

- **comando**

```
python perfprof.py -D , -T 3600 -S 2 -M 20 esempio.csv
out.pdf -P "all_instances , shift 2 sec.s"
```

- **file di input con i dati**

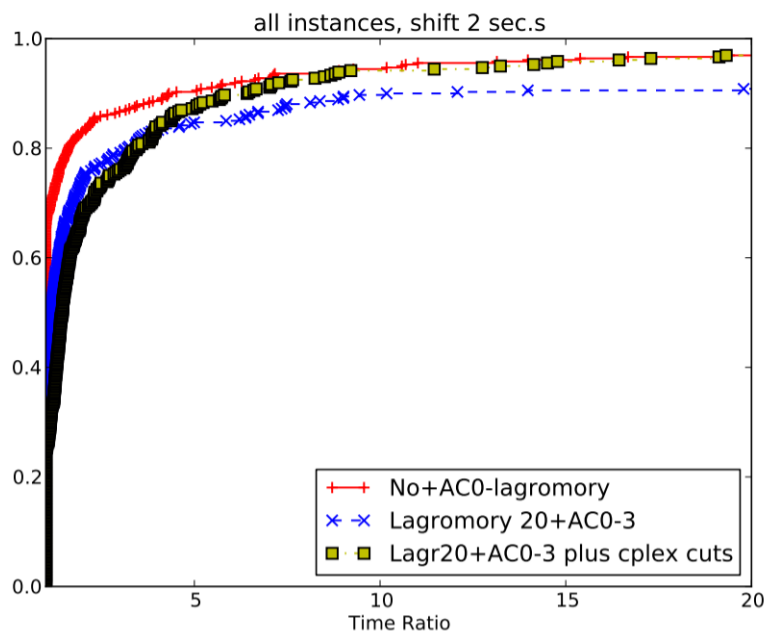
Viene riportato parte del contenuto di esempio.csv .

```
3, Alg1 , Alg2 , Alg3
model_1.lp , 2.696693, 3.272468, 2.434147
model_2.lp , 0.407689, 1.631921, 1.198957
model_3.lp , 0.333669, 0.432553, 0.966638
```

La prima riga deve necessariamente contenere in ordine il numero di algoritmi analizzati e i loro nomi. Nelle righe seguenti viene riportato invece il nome del file lp e i tempi di esecuzione elencati secondo la sequenza di algoritmi specificata all'inizio. Ogni campo di ciascuna riga deve essere separato dal delimitatore specificato all'avvio del programma attraverso l'opzione -D.

- **immagine di output**

Il grafico viene restituito nel file out.pdf specificato da line di comando chiamando il programma.



Bibliografia

- [1] <http://www.math.uwaterloo.ca/tsp/>
- [2] <http://www.math.uwaterloo.ca/tsp/concorde/index.html>
- [3] <http://www.math.uwaterloo.ca/tsp/data/ml/monalisa.html>
- [4] Dolan, E. D., Moré, J.J., *Benchmarking optimization software with performance profiles*, Mathematical Programming, vol. 91, n. 2, pp. 201–213, 2002, Springer