

positioning

```
[program=makeindex,columns=2,intoc=true,options=-s ../../general/pyro.ist] first-  
pagestyle=empty, othercode=
```

```
|||||
```

```
todolistitemize2 [todolist]label=
```

```
--[[Require library for Lua library]] require("lualibs.lua")
```

```
function tableMerge(t1, t2) for k,v in pairs(t2) do if type(v) == "table" then if  
type(t1[k] or false) == "table" then tableMerge(t1[k] or , t2[k] or ) else t1[k] =  
v end else t1[k] = v end end return t1 end
```

```
--[[Opens the two metadata file]] local specificFile = io.open('metadata.json') lo-  
cal folderFile = io.open('../metadata.json') local genericFile = io.open('../meta-  
data.json')
```

```
--[[Reads the files]] local specificJsonString = specificFile:read('*a') local folderJ-  
sonString = folderFile:read('*a') local generalJsonString = genericFile:read('*a')
```

```
--[[Closes the files]] specificFile.close() folderFile.close() genericFile.close()
```

```
--[[Convert the Json strings in Lua dictionaries]] local specificJson = utilities.json.tolua(speci-  
ficJsonString) local folderJson = utilities.json.tolua(folderJsonString) local gen-  
eralJson = utilities.json.tolua(generalJsonString)
```

```
--[[Merge top layer of dictionaries, so that the specific one overrides the generic  
one.]]
```

```
metadata = tableMerge(tableMerge(generalJson, folderJson), specificJson)
```

```
if true then tex.print(")
```

```
input
```

```
main/../../general/italian.tex") else tex.print(")
```

```
input
```

```
main/../../general/english.tex") end
```

folFOLFirst Order Logic

```
--[[Load data into variables to simplify code afterwards]] title = metadata["title"] cfu = metadata["cfu"] year = meta-  
data["year"] degree = metadata["degree"] university = metadata["university"] notesType = metadata["notesType"]  
professors = metadata["professors"] authors = metadata["authors"]
```

```

tex.print("
MakeUppercase
textbf
large"..title.."")

```

```

for key, value in pairs(professors) do tex.print('Prof. '..value["name"] .. " " .. value["surname"].."
") end  if cfu > 0 then tex.print(cfu.." CFU
") end

```

```

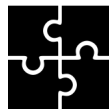
for key, value in pairs(authors) do tex.print('
textbf'..value["name"] .. " " .. value["surname"].."
") end

```

```

tex.print(notesType.."
")  tex.print(year.."
")

```



```

tex.print(degree.."
")  tex.print(university.."
")  Italy
October 16, 2017

```

**TITLEPAGE NOT RENDERED!  
RECOMPILE WITH LATEX!**

# Contents

<b>1</b>	<b>Chapter 2</b>	<b>2</b>
1.1	Modelli quadratici . . . . .	2
1.1.1	Casi Possibili . . . . .	2
1.1.2	Esempio . . . . .	2
1.2	Introduzione agli algoritmi . . . . .	2
1.2.1	Quanto è buono un algoritmo di ottimizzazione? . . . . .	2
1.2.2	Come determiniamo un punto di minimo . . . . .	3
1.2.3	Condizioni di Wolfe . . . . .	3
1.2.4	Condizione di curvatura . . . . .	3
<b>2</b>	<b>Ampl</b>	<b>5</b>
2.1	Introduzione alla programmazione lineare . . . . .	5
2.1.1	Tips & Tricks . . . . .	5
2.1.2	Primo esempio . . . . .	5
2.1.3	Secondo esempio con separazione dei dati dal model . . . . .	6
2.1.4	Primo laboratorio . . . . .	7
2.2	Secondo laboratorio . . . . .	9
2.2.1	Primo esercizio . . . . .	9
2.2.2	Secondo esercizio . . . . .	10

# Chapter 1

# Chapter 2

## 1.1 Modelli quadratici

Algoritmi di ottimizzazione che approssimano localmente  $f$  con modelli quadratici:

$$\min f(x) = \frac{1}{2}x^T Qx - b^T x, \text{ t.c. } x \in R^n$$

dove  $Q$  è una matrice quadrata di ordine  $n$ .

### 1.1.1 Casi Possibili

-  $Q$  non è semi-definita positiva:  $f$  non ha un minimo. -  $Q$  è definita positiva:  $x^* = Q^{-1}b$  è l'unico minimo locale. Il punto  $x^*$  è il **punto di ottimo globale**. -  $Q$  è definita semi-positiva: -  $Q$  non è singolare:  $x^* = Q^{-1}b$  è l'unico minimo globale. -  $Q$  è singolare: - non ho soluzioni. - ho infinite soluzioni.

### 1.1.2 Esempio

$$f(x, y) = \frac{1}{2}(ax^2 + by^2) - x$$

Riscrivo nei termini della formula per l'algoritmo:

$$f(x) = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & 0 \\ 0 & b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## 1.2 Introduzione agli algoritmi

Metodi di ottimizzazione continua:

- Dato un punto di inizio  $x_0$ , generiam una sequenza  $x_k$   $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k$ . - Terminato l'algoritmo, quando le condizioni necessarie sono soddisfatte con una certa precisione, per esempio  $\nabla f(x_k) \leq \epsilon$  - Monotone algorithms requires that  $f(x_k) < f(x_{k-1}) \forall k$

### 1.2.1 Quanto è buono un algoritmo di ottimizzazione?

Un algoritmo è **decente** se **converge**.

**Definizione 1.2.1 (Convergente globalmente)** *Un algoritmo è chiamato convergente globalmente se converge a un punto  $x^*$*

// PERSE COSE DA SLIDE QUI

Un algoritmo è **buono** se **converge rapidamente**

Chiamando  $x_k$  una sequenza in  $R^n$  che converge a  $x^*$ . La **convergenza** è chiamata:

- **Q-lineare** se  $\exists r \in (0, 1)$  s.t.  $\frac{x_{k+1} - x^*}{x_k - x^*} \leq r$ , for  $k \geq \bar{k}$
- **Q-superlineare** se  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - x^*}{x_k - x^*} = 0$
- **Q-quadratica** se  $\exists C > 0$  s.t.  $\frac{x_{k+1} - x^*}{x_k - x^*} \leq C$ , for  $k \geq \bar{k}$

Q-quadratica  $\Rightarrow$  superlineare  $\Rightarrow$  lineare.

## 1.2.2 Come determiniamo un punto di minimo

### Line search

Dato il punto corrente determino la direzione e dopo di che determino di quanto muovermi.

### Trust Region

Costruisco un modello quadratico in base alle informazioni locali, quindi scelgo un parametro  $\Delta k$ , un raggio, e scelgo la direzione risolvendo un problema di ottimizzazione vincolato al parametro  $\Delta k$ .

## 1.2.3 Condizioni di Wolfe

Per essere efficiente, la **linesearch inesatta** richiede alcune condizioni:

### Decremento sufficiente

Sono accettabili solo i valori di  $\phi(\alpha)$  che siano inferiori a quelli della funzione.

$$f(\mathbf{x} + \alpha \mathbf{d}) \leq f(\mathbf{x}) + c_1 \alpha \nabla f(\mathbf{x})^T \mathbf{d}, c \in (0, 1)$$

$$\phi(\alpha) \leq \phi(0) + \alpha c_1 \phi'(0)$$

## 1.2.4 Condizione di curvatura

$$\nabla f(\mathbf{x} + \alpha \mathbf{d})^T \mathbf{d} \geq c_2 \nabla f(\mathbf{x})^T \mathbf{d}$$

STUDIARE BENE TEOREMA DI ZOUTENDIJK CON DIMOSTRAZIONE

```
[ grid=major, samples=80, xlabel=x, ylabel=y, zlabel=z ]
3[surf, unbounded coords=jump] 100(y-x^2)^2 + (1-x)^2;
```

# Chapter 2

## Ampl

### 2.1 Introduzione alla programmazione lineare

Per risolvere un problema utilizzando ampl è necessario utilizzare 3 tipi diversi di file:

1. Model file (.mod)
2. Data file (.dat)
3. Command file (.run)

Ampl carica questi file e li invia al *solver* (cplex, minos, ...), che quindi legge ed elabora il *Command file*.

*Gli esempi che seguono sono tratti dal canale youtube "Yong Wang": [https://www.youtube.com/channel/UCXEnJBeaJx3P87A\\_UfZpd0Q](https://www.youtube.com/channel/UCXEnJBeaJx3P87A_UfZpd0Q)*

#### 2.1.1 Tips & Tricks

1. Quando si hanno problemi ad identificare il path dei file *.mod*, *.dat* e *.run* è sufficiente fare click destro e selezionare **AMPL commands**.
2. Volendo stampare i valori di una variabile si può usare **display nome-variabile**.

#### 2.1.2 Primo esempio

Esempio di Model file

```
1  # PART 1: DECISION VARIABLES
2  var x1 >= 0; # first variable
3  var x2 >= 0; # second variable
4
5  # PART 2: OBJECTIVE FUNCTION
6  maximize z: 300*x1 + 200*x2;
7
8  # PART 3: CONSTRAINTS
9  s.t. M1:    2*x1 +   x2 <= 8; #s.t. significa "subject to"
10 s.t. M2:     x1 + 2*x2 <= 8;
```

## Esempio di Command file

```
1  #RESET THE AMPL ENVIROMENT
2  reset;
3
4  #LOAD THE MODEL
5  model example1.mod;
6
7  #CHANGE THE SOLVER (optional)
8  option solver cplex;
9
10 #SOLVE
11 solve;
12
13 #SHOW RESULTS
14 display x1, x2, z;
```

### 2.1.3 Secondo esempio con separazione dei dati dal model

#### Data file

```
1  param n := 4;
2  param m := 4;
3
4  param    C :=
5      1    50
6      2    20
7      3    30
8      4    80;
9  param    A:   1    2    3    4:=
10     1    400    200    150    500
11     2     3     2     0     0
12     3     2     2     4     4
13     4     2     4     1     5;
14  param    B :=
15     1    500
16     2     7
17     3    10
18     4     8;
```

#### Model file

```
1  param n;
2  param m;
3  set J := {1..n};  #set of decision variables
4  set I := {1..m};  #set of constraints
5
6  param C {J} >= 0;  #objective function coefficients
7  param A {I,J} >= 0;  #constraint coefficients matrix
```



```

8  param B {I} >= 0;  #rhs of the constraints
9
10 var X {J} >=0;  #decision variables
11
12 minimize z:  sum {j in J} C[j] * X[j];
13
14 s.t. Constraint {i in I}:
15     sum {j in J} A[i,j] * X[j] >= B[i];

```

## Command file

```

1  #RESET THE AMPL ENVIROMENT
2  reset;
3
4  #LOAD THE MODEL
5  model example2.mod;
6
7  #LOAD THE DATA
8  data example2.dat;
9
10 #DISPLAY THE PROBLEM FORMULATION
11 expand z, Constraint;
12
13 #CHANGE THE SOLVER (optional)
14 option solver cplex;
15
16 #SOLVE
17 solve;
18
19 #SHOW RESULTS
20 display X, z;

```

## 2.1.4 Primo laboratorio

### Data file

```

1  data;
2
3  set PROD := bands coils;
4
5  param:      rate  profit  market :=
6    bands    200    25     6000
7    coils    140    30     4000 ;
8
9  param avail := 40;

```

## Model file

```
1  set PROD;  # products
2
3  param rate {PROD} > 0;      # tons produced per hour
4  param avail >= 0;          # hours available in week
5
6  param profit {PROD};        # profit per ton
7  param market {PROD} >= 0;   # limit on tons sold in week
8
9  var Make {p in PROD} >= 0, <= market[p]; # tons produced
10
11 maximize Total_Profit: sum {p in PROD} profit[p] * Make[p];
12
13      # Objective: total profits from all products
14
15 subject to Time: sum {p in PROD} (1/rate[p]) * Make[p] <= avail;
16
17      # Constraint: total of hours used by all
18      # products may not exceed hours available
```

## 2.2 Secondo laboratorio

### 2.2.1 Primo esercizio

Data file

```
1 data;
2
3 param: ORIG: supply := # defines set "ORIG" and param "supply"
4     GARY 1400
5     CLEV 2600
6     PITT 2900 ;
7
8 param: DEST: demand := # defines "DEST" and "demand"
9     FRA 900
10    DET 1200
11    LAN 600
12    WIN 400
13    STL 1700
14    FRE 1100
15    LAF 1000 ;
16
17 param cost:
18     FRA DET LAN WIN STL FRE LAF :=
19     GARY 39 14 11 14 16 82 8
20     CLEV 27 9 12 9 26 95 17
21     PITT 24 14 17 13 28 99 20 ;
```

Model file

```
1 set ORIG; # origins
2 set DEST; # destinations
3
4 param supply {ORIG} >= 0; # amounts available at origins
5 param demand {DEST} >= 0; # amounts required at destinations
6
7     check: sum {i in ORIG} supply[i] = sum {j in DEST} demand[j];
8
9 param cost {ORIG,DEST} >= 0; # shipment costs per unit
10 var Trans {ORIG,DEST} >= 0; # units to be shipped
11
12 minimize Total_Cost:
13     sum {i in ORIG, j in DEST} cost[i,j] * Trans[i,j];
14
15 subject to Supply {i in ORIG}:
16     sum {j in DEST} Trans[i,j] = supply[i];
17
18 subject to Demand {j in DEST}:
19     sum {i in ORIG} Trans[i,j] = demand[j];
```

Una volta inclusi i due file va eseguito il comando *solve* e si ottiene:

```

1 MINOS 5.51: optimal solution found.
2 13 iterations, objective 196200

```

Un possibile Command file che va ad includere ed eseguire i file potrebbe essere:

```

1 model transp.mod;
2 data transp.dat;
3 solve;

```

## 2.2.2 Secondo esercizio

Data file

```

1 data;
2
3 set ORIG := GARY CLEV PITT ;
4 set DEST := FRA DET LAN WIN STL FRE LAF ;
5 set PROD := bands coils plate ;
6
7 param supply (tr):  GARY    CLEV    PITT :=
8     bands    400    700    800
9     coils    800    1600   1800
10    plate    200    300    300 ;
11
12 param demand (tr):
13     FRA    DET    LAN    WIN    STL    FRE    LAF :=
14    bands   300    300    100    75    650    225    250
15    coils   500    750    400    250   950    850    500
16    plate   100    100     0     50    200    100    250 ;
17
18 param limit default 625 ;
19
20 param cost :=
21
22    [*,*,bands]:  FRA    DET    LAN    WIN    STL    FRE    LAF :=
23    GARY    30    10     8    10    11    71     6
24    CLEV    22     7    10     7    21    82    13
25    PITT    19    11    12    10    25    83    15
26
27    [*,*,coils]:  FRA    DET    LAN    WIN    STL    FRE    LAF :=
28    GARY    39    14    11    14    16    82     8
29    CLEV    27     9    12     9    26    95    17
30    PITT    24    14    17    13    28    99    20
31
32    [*,*,plate]:  FRA    DET    LAN    WIN    STL    FRE    LAF :=
33    GARY    41    15    12    16    17    86     8
34    CLEV    29     9    13     9    28    99    18
35    PITT    26    14    17    13    31   104    20 ;

```

## Model file

```
1  set ORIG;    # origins
2  set DEST;    # destinations
3  set PROD;    # products
4
5  param supply {ORIG,PROD} >= 0;  # amounts available at origins
6  param demand {DEST,PROD} >= 0;  # amounts required at destinations
7
8      check {p in PROD}:
9          sum {i in ORIG} supply[i,p] = sum {j in DEST} demand[j,p];
10
11 param limit {ORIG,DEST} >= 0;
12
13 param cost {ORIG,DEST,PROD} >= 0;  # shipment costs per unit
14 var Trans {ORIG,DEST,PROD} >= 0;  # units to be shipped
15
16 minimize Total_Cost:
17     sum {i in ORIG, j in DEST, p in PROD}
18         cost[i,j,p] * Trans[i,j,p];
19
20 subject to Supply {i in ORIG, p in PROD}:
21     sum {j in DEST} Trans[i,j,p] = supply[i,p];
22
23 subject to Demand {j in DEST, p in PROD}:
24     sum {i in ORIG} Trans[i,j,p] = demand[j,p];
25
26 subject to Multi {i in ORIG, j in DEST}:
27     sum {p in PROD} Trans[i,j,p] <= limit[i,j];
```