

# Ricerca Operativa - Laboratorio

## Lezione 8 - Risoluzione di Problemi di Programmazione Non Lineare

Docente: Luigi De Giovanni

Dipartimento di Matematica "Tullio Levi-Civita"  
Università degli Studi di Padova

`luigi@math.unipd.it`  
`https://www.math.unipd.it/~luigi/`

Corso di Laurea Magistrale in Matematica  
Università degli Studi di Padova  
a.a. 2019–2020

# Problemi di PNL: modelli e risolutori

Per risolvere un problema di programmazione non lineare in AMPL, si può usare il solutore MINOS (usa metodi basati su gradiente proiettato e funzioni di penalità).

# Problemi di PNL: modelli e risolutori

Per risolvere un problema di programmazione non lineare in AMPL, si può usare il solutore MINOS (usa metodi basati su gradiente proiettato e funzioni di penalità).

N.B. Nel caso non lineare, l'ottenimento di una soluzione non è garantito!

# Problemi di PNL: modelli e risolutori

Per risolvere un problema di programmazione non lineare in AMPL, si può usare il solutore MINOS (usa metodi basati su gradiente proiettato e funzioni di penalità).

N.B. Nel caso non lineare, l'ottenimento di una soluzione non è garantito!



Può essere necessario:

- inizializzare l'algoritmo in maniera opportuna...  
Per inizializzare le variabili si usa:
  - nel file `.dat` o nel file `.run`, il comando `let x := 1`
  - oppure si può scrivere `var x := 1` nel file `.mod`
- riformulare in modo opportuno (e.g. trasformare la f.o.)

## Esempio 8.1

Dato il parametro  $L \geq 0$ , determinare i lati  $a$ ,  $b$  e  $c$  del triangolo di area massima il cui perimetro sia uguale a  $L$  (si consideri il caso  $L = 100$ ).

## Esempio 8.1

Dato il parametro  $L \geq 0$ , determinare i lati  $a$ ,  $b$  e  $c$  del triangolo di area massima il cui perimetro sia uguale a  $L$  (si consideri il caso  $L = 100$ ).

È possibile dimostrare che la soluzione del problema è  $a = b = c = L/3$ , per ogni valore di  $L \geq 0$ .

## Esempio 8.1

Dato il parametro  $L \geq 0$ , determinare i lati  $a$ ,  $b$  e  $c$  del triangolo di area massima il cui perimetro sia uguale a  $L$  (si consideri il caso  $L = 100$ ).

È possibile dimostrare che la soluzione del problema è  $a = b = c = L/3$ , per ogni valore di  $L \geq 0$ .

Formulare il problema come modello di programmazione matematica e verificare se MINOS riesce a risolverlo a partire da  $a = b = c = 1$  e da diverse altre soluzioni iniziali.

## Problemi di PNL: un esempio (ii)

```
_____ triangolo0.mod _____  
  
param L >= 0; # perimetro  
  
var x := 1, >=0;  
var y := 1, >=0;  
var z := 1, >=0;  
  
# formula di Erone per il calcolo dell'area  
maximize f : sqrt(L/2*(L/2-x)*(L/2-y)*(L/2-z));  
  
s.t. v_perimetro: x + y + z = L;
```

---



# Problemi di PNL: un esempio (iii)

```
_____ triangolo.mod _____  
  
param L >= 0; # perimetro  
  
var x := 1, >=0;  
var y := 1, >=0;  
var z := 1, >=0;  
  
# formula di Erone per il calcolo del quadrato dell'area  
maximize f : L/2*(L/2-x)*(L/2-y)*(L/2-z);  
  
s.t. v_perimetro: x + y + z = L;
```

---

# Problemi di PNL: un esempio (iv)

```
_____ triangolo.dat _____
```

```
param L := 100;
```

```
_____ triangolo.run _____
```

```
reset;
```

```
#model triangolo0.mod;
```

```
model triangolo.mod;
```

```
data triangolo.dat;
```

```
#let x:=30; let y:=30; let z:=30;
```

```
option solver MINOS;
```

```
solve;
```

```
display sqrt(f); #f
```

```
display x,y,z;
```

Le difficoltà incontrate dai solutori per PNL durante il processo di risoluzione sono più marcate nel caso di:

- non linearità molto marcate,
- funzioni non differenziabili o non continue.

# Problemi di PNL: modelli e solutori bis

Le difficoltà incontrate dai solutori per PNL durante il processo di risoluzione sono più marcate nel caso di:

- non linearità molto marcate,
- funzioni non differenziabili o non continue.

In questi casi bisogna considerare gli accorgimenti già accennati:

- fare attenzione al punto iniziale,
- riformulare per cercare di eliminare (se possibile) anomalie.

## Esempio 8.2

Sia dato l'intero  $N > 0$  e la sfera in  $\mathbb{R}^3$  di centro l'origine e raggio  $R > 0$ . Determinare la posizione di  $N$  punti sulla sfera, tali che questi risultino a distanza massima tra loro (si consideri il caso numerico  $R = 100$  e  $N = 2$ ).

## Esempio 8.2

Sia dato l'intero  $N > 0$  e la sfera in  $\mathbb{R}^3$  di centro l'origine e raggio  $R > 0$ . Determinare la posizione di  $N$  punti sulla sfera, tali che questi risultino a distanza massima tra loro (si consideri il caso numerico  $R = 100$  e  $N = 2$ ).

Osservazione: nel caso  $N = 2$ , i punti devono trovarsi da parti opposte rispetto ad un qualsiasi asse della sfera.

## Esempio 8.2

Sia dato l'intero  $N > 0$  e la sfera in  $\mathbb{R}^3$  di centro l'origine e raggio  $R > 0$ . Determinare la posizione di  $N$  punti sulla sfera, tali che questi risultino a distanza massima tra loro (si consideri il caso numerico  $R = 100$  e  $N = 2$ ).

Osservazione: nel caso  $N = 2$ , i punti devono trovarsi da parti opposte rispetto ad un qualsiasi asse della sfera.

Formulare il problema come modello di programmazione matematica e usare l'osservazione precedente per verificare se MINOS riesce a risolverlo.

# Problemi di PNL: un altro esempio (ii)

Una prima formulazione del problema:



# Problemi di PNL: un altro esempio (ii)

Una prima formulazione del problema:

$$\begin{aligned} \max \quad & \min_{i,j \in \{1..N\}} \|x_i - x_j\| \\ & \|x_i\| \leq R \quad \forall i \in \{1..N\} \\ & x_i \in \mathbb{R}^3 \quad \forall i \in \{1..N\} \end{aligned}$$

# Problemi di PNL: un altro esempio (ii)

Una prima formulazione del problema:

$$\begin{aligned} \max \quad & \min_{i,j \in \{1..N\}} \|x_i - x_j\| \\ & \|x_i\| \leq R \quad \forall i \in \{1..N\} \\ & x_i \in \mathbb{R}^3 \quad \forall i \in \{1..N\} \end{aligned}$$

Accorgimento 1: riformulare la funzione min

# Problemi di PNL: un altro esempio (iii)

sferal.mod

```
param R; # raggio
param N; # numero punti
```

```
var x{j in 1..N} := 0;
var y{j in 1..N} := 0;
var z{j in 1..N} := 0;
var t := 0, >=0;
```

```
maximize f : t;
```

```
s.t. v_dist{i in 1..N, j in 1..N : i<>j} :
    t <= sqrt((x[i]-x[j])**2+(y[i]-y[j])**2+(z[i]-z[j])**2);
```

```
s.t. v_sfera{i in 1..N} :
    sqrt(x[i]**2 + y[i]**2 + z[i]**2) <= R;
```

# Problemi di PNL: un altro esempio (iv)

## Accorgimento 2: evitare ulteriori non-smoothess (sqrt)

```
_____ sfera2.mod _____  
  
param R; # raggio  
param N; # numero punti  
  
var x{j in 1..N} := 0;  
var y{j in 1..N} := 0;  
var z{j in 1..N} := 0;  
var t := 0, >=0;  
  
maximize f : t**2;  
  
s.t. v_dist{i in 1..N, j in 1..N : i<>j} :  
    t**2 <= (x[i]-x[j])**2+(y[i]-y[j])**2+(z[i]-z[j])**2;  
  
s.t. v_sfera{i in 1..N} :  
    x[i]**2 + y[i]**2 + z[i]**2 <= R**2;
```

# Problemi di PNL: un altro esempio (v)

## Accorgimento 3: cambiare soluzione iniziale

\_\_\_\_\_ sfera3.mod \_\_\_\_\_

```
param R; # raggio
param N; # numero punti

var x{j in 1..N} := 0;
var y{j in 1..N} := 0;
var z{j in 1..N} := 1*(-1)^j;
var t := 1, >=0;

maximize f : t**2;

s.t. v_dist{i in 1..N, j in 1..N : i<>j} :
    t**2 <= (x[i]-x[j])**2+(y[i]-y[j])**2+(z[i]-z[j])**2;

s.t. v_sfera{i in 1..N} :
    x[i]**2 + y[i]**2 + z[i]**2 <= R**2;
```

# Problemi di PNL: un altro esempio (vi)

sfera.dat

```
param R := 100;  
param N := 2;
```

sfera.run

```
reset;  
#model sfera1.mod  
#model sfera2.mod  
model sfera3.mod  
data sfera.dat;  
  
option solver MINOS;  
solve;  
  
display t;  
display x,y,z;
```

## Esercizio 8.1

Si assuma di avere  $n$  titoli con rendimento aleatorio nei prossimi  $T$  periodi. Sia  $b = 1$  il budget disponibile. Determinare come comporre un portafoglio ottimo (i.e., con varianza minima) al variare del rendimento minimo atteso  $r_m$  tra 1.01 e 1.1 (con passo 0.01). Mostrare, ad ogni iterazione, il portafoglio ottenuto (cioè l'elenco dei titoli, includendo solo quelli con quantità da investire  $> 0.0001$ ), il valor medio e la varianza del rendimento. Si consideri il caso in cui i rendimenti sono distribuiti in modo uniforme tra 0,8 e 1,3.

# Esercizio proposto (ii)

Ricordiamo che, se  $r_{it}$  è il rendimento del titolo  $i = 1, \dots, n$  nell'intervallo temporale  $t = 1, \dots, T$ , abbiamo:

- rendimento medio:  $\bar{r}_i = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T r_{it}, \quad i = 1, \dots, n,$
- covarianza:  $\Sigma_{ij} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (r_{it} - \bar{r}_i)(r_{jt} - \bar{r}_j), \quad i, j = 1, \dots, n.$



## Esercizio proposto (ii)

Ricordiamo che, se  $r_{it}$  è il rendimento del titolo  $i = 1, \dots, n$  nell'intervallo temporale  $t = 1, \dots, T$ , abbiamo:

- rendimento medio:  $\bar{r}_i = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T r_{it}, \quad i = 1, \dots, n,$
- covarianza:  $\Sigma_{ij} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (r_{it} - \bar{r}_i)(r_{jt} - \bar{r}_j), \quad i, j = 1, \dots, n.$

Formulazione:

- Variabili:  $x_i$  è la quantità di denaro investita nel titolo  $i = 1, \dots, n$
- Funzione obiettivo:  $x^T \Sigma x$  (varianza del rendimento da minimizzare)
- Vincoli:
  - $e^T x = b$  (budget)
  - $\bar{r}^T x \geq r_m$  (rendimento minimo atteso)
  - $x \geq 0$  (no vendite allo scoperto)

# Esercizio proposto (iii)

```
_____ portfolio.mod _____

param t_begin; param t_end;
param n; # numero titoli
set A := 1..n; # insieme asset
set T := {t_begin..t_end}; # intervallo temporale

param b; # budget
param r_min; # rendimento minimo atteso
param u_min; param u_max; # estremi distr. uniforme
param r{A,T} := Uniform(u_min,u_max); # rendimenti titoli

# calcolo rendimento medio
param r_avg{i in A} := (sum{t in T} r[i,t]) / card(T);

# calcolo matrice covarianza
param cov{i in A, j in A} :=
  (sum{t in T} (r[i,t]-r_avg[i])*(r[j,t]-r_avg[j])) /card(T);
```

## Esercizio proposto (iv)

```
# modello  
var x{A} >=0;  
  
minimize f: sum{i in A, j in A} cov[i,j]*x[i]*x[j] ;  
  
subject to v_budget: sum{i in A} x[i] = b;  
subject to v_reward: sum{i in A} r_avg[i]*x[i] >= r_min;
```

---

```
_____ portfolio.dat _____  
  
param t_begin := 1; param t_end := 22;  
param n := 8;  
param b := 1;  
param u_min := 0.8; param u_max := 1.3;
```

---

# Esercizio proposto (v)

portfolio.run

```
reset;
option randseed 1;
model portfolio.mod;
data portfolio.dat;

for {q in 1.01..1.1 by 0.01} {
    let r_min := q;
    printf "\nRendimento minimo atteso = %f\n", r_min > "log.txt";
    solve;
    printf "Valor medio rendimento = %f\n" ,
    sum{i in A} r_avg[i]*x[i] > "log.txt" ;
    printf "Varianza rendimento = %f\n", f > "log.txt";
    printf "Composizione portafoglio:\n" > "log.txt";
    for {i in A} {
        if (x[i] > 0.0001) then {
            printf "x[%d] = %f\n", i, x[i] > "log.txt";
        }
    }
}
```

## Esempio 8.3

Si richiede di posizionare  $n$  cerchi all'interno del quadrato con vertici  $\{0, 1\}^2$  in modo che i cerchi non si sovrappongano e il raggio, uguale per tutti, sia il più grande possibile.

Risolvere il problema con un algoritmo multi-start.

# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (ii)

Variabili:

- $x_i$  è la coordinata  $x$  del centro dell' $i$ -esimo cerchio,
- $y_i$  è la coordinata  $y$  del centro dell' $i$ -esimo cerchio,
- $r$  è il raggio dei cerchi.

max  $r$

$$x_i - r \geq 0, \quad i = 1, \dots, n$$

$$x_i + r \leq 1, \quad i = 1, \dots, n$$

$$y_i - r \geq 0, \quad i = 1, \dots, n$$

$$y_i + r \leq 1, \quad i = 1, \dots, n$$

$$(x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2 \geq (2r)^2, \quad i, j = 1, \dots, n, \quad i \neq j$$

$$r \geq 0$$

# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (iii)

Raggio massimo al variare di  $n$  (per confrontare la soluzione ottenuta):

1	0.500000000000
2	0.292893218813
3	0.254333095030
4	0.250000000000
5	0.207106781187
6	0.187680601147
7	0.174457630187
8	0.170540688701
9	0.166666666667
10	0.148204322565
11	0.142399237696
12	0.139958844038
13	0.133993513499
14	0.129331793710
15	0.127166547515
16	0.125000000000
17	0.117196742783
18	0.115521432464
19	0.112265437571
20	0.111382347512

# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (iv)

```
_____ cerchi.mod _____  
  
param N;  
set Cerchi := 1..N;  
  
var x{Cerchi} := Uniform(0,1);  
var y{Cerchi} := Uniform(0,1);  
var r := Uniform(0,1), >= 0;  
  
maximize f : r;  
  
s.t. v_quad_x_l{i in Cerchi}: x[i] - r >= 0;  
s.t. v_quad_x_u{i in Cerchi}: x[i] + r <= 1;  
s.t. v_quad_y_l{i in Cerchi}: y[i] - r >= 0;  
s.t. v_quad_y_u{i in Cerchi}: y[i] + r <= 1;  
s.t. v_dist{i in Cerchi, j in Cerchi : i<j} :  
    (x[i]-x[j])^2 + (y[i]-y[j])^2 >= (2*r)^2;
```



# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (v)

---

cerchi.dat

---

```
param N := 3;
```

---

cerchi.run

---

```
reset;
```

```
option randseed 1;
```

```
model cerchi.mod;
```

```
data cerchi.dat;
```

```
option solver minos;
```

```
solve;
```

```
display x,y,r;
```

---

# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (vii)

\_\_\_\_\_ cerchi\_multistart.run \_\_\_\_\_

```
reset;  
option randseed 1;  
model cerchi.mod;  
data cerchi.dat;  
option solver minos;  
  
param r_best;  
param x_best{Cerchi};  
param y_best{Cerchi};  
  
let r_best := -10000000;
```

# Esempi di algoritmi di ottimizzazione globale (vi)

```
for {i in 1..100} {  
  reset data x, y, r;    # re-init random  
  solve;    # ricerca locale  
  display x,y,r;  
  if (r > r_best) then {  
    printf "Soluzione migliorata\n";  
    let r_best := r;  
    for {j in Cerchi} {  
      let x_best[j] := x[j];  
      let y_best[j] := y[j];  
    }  
  } else {  
    printf "Soluzione non migliorata\n";  
  }  
}  
printf "\n===== \n";  
printf "Soluzione finale = %12.6f\n\n", r_best;  
display x_best, y_best;
```