

Capitolo 1

Laboratorio di ottimizzazione

1.1 Introduzione

In questo capitolo vedremo come implementare gli algoritmi sviluppati precedentemente in linguaggio MatLab (<http://www.mathworks.com/>) e utilizzare quelli già disponibili nell'ambiente. Successivamente i programmi sviluppati saranno testati su problemi modello facili da scrivere e su problemi forniti dalla libreria CUTer (<http://cutter.rl.ac.uk/cuter-www>) in ambiente MatLab.

Come requisiti, si richiede una buona conoscenza del linguaggio MatLab quali le istruzioni per il controllo del flusso di un programma (`if`, `else`, `for`, `while`, ...), le istruzioni per valutare una espressione (`eval`, `feval`, ...) e la scrittura di funzioni e la differenza tra funzioni e script. Per una introduzione al linguaggio MatLab si veda l'appendice del libro G. Zilli, Calcolo numerico, DMMMSA, Padova. Mentre per quanto riguarda CUTer è richiesto l'installazione dell'ambiente di lavoro e del suo utilizzo in linguaggio MatLab.

Nella sezione 1.2 vedremo come lavorare con le matrici sparse in MatLab. Poi, nella sezione ?? vedremo come utilizzare CUTer in ambiente MatLab attraverso due esempi, il primo su un problema non vincolato mentre il secondo su un problema vincolato. Alcuni algoritmi di ottimizzazione non vincolata e vincolata saranno presentati nelle sezioni ?? e ??.

Tutti i codici degli esempi qui riportati possono essere scariti dalla pagina web degli autori.

1.2 Matrici sparse

Molti problemi che si incontrano nell'ambito della ottimizzazione coinvolgono matrici sparse e di grandi dimensioni dove la presenza degli elementi nulli viene sfruttata per ottimizzare le operazioni di gestione della memoria e di accesso agli elementi della matrice.

Una matrice viene detta sparsa se il numero di elementi diversi da zero (*nonzeri*), sono dell'ordine della dimensione della matrice, cioè $\mathcal{O}(n)$ con n una delle dimensioni della matrice, mentre la loro disposizione prende il nome di *pattern* di sparsità.

Molti formati per l'immagazzinamento degli elementi nonzeri della matrice sono stati sviluppati, ma quello adottato in MatLab è una variante del *formato per coordinate*. In questo formato gli elementi non nulli di una matrice vengono memorizzati in tre vettori che indicheremo con **I**, **J** ed **A**. Nel vettore **A** (reale o complesso) vengono memorizzati gli elementi non zero della matrice A , mentre nei vettori **I** e **J** (interi) vengono memorizzati i rispettivi indici di riga e colonna degli elementi. La lunghezza dei tre vettori è pari a `nnz` con `nnz` il numero di elementi non zero presenti nella matrice. Questo tipo di formato non prevede che gli elementi siano ordinati per riga o colonna.

Sapendo che l'occupazione in memoria di un intero è 4 byte mentre quella di un numero reale è 8 bytes, si ha che l'occupazione totale in memoria per il formato a coordinate è $(4 + 4 + 8) * \text{nnz}$ bytes. Nel formato pieno l'occupazione di memoria è di 8 bytes per elemento in quanto non vi è necessità di memorizzare gli indici di riga e colonna.

Ad esempio, data la matrice A

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 & 8 & 0 \\ 0 & 2 & 6 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 7 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 9 \end{pmatrix}$$

una sua possibile rappresentazione sparsa potrà essere

A = [1,2,3,4,5,6,7,8,9];

J = [1,2,4,2,3,3,4,4,5];

I = [1,2,4,4,1,2,3,1,5];

con occupazione di memoria pari a $(4 + 4 + 8) * 9 = 144$ bytes contro i $8 * 25 = 200$ bytes richiesti per la memorizzazione della matrice nel formato pieno.

Per questo tipo di formato non è previsto nessun ordinamento dei vettori I e J e quindi la ricerca di un generico elemento richiede un tempo proporzionale a $\mathcal{O}(\text{nnz})$ in quanto devono essere controllati tutti gli elementi dei vettori I e J . MatLab per ridurre il costo di questa operazione ha implementato un albero di ricerca al fine di ridurre il costo computazionale a $\mathcal{O}(\log_2(\text{nnz}))$.

Un vantaggio di questo formato risiede nel fatto che è facile aggiungere un nuovo elemento alla matrice in quanto basta accodarlo alla fine dei vettori A , I e J , previa un'opportuna gestione dinamica della memoria.

MatLab supporta sia le matrici in formato pieno sia le matrici in formato sparso e tutte le operazioni di base su di esse. Negli esempi proposti qui di seguito verrà mostrato come utilizzare le routine di MatLab sulle matrici sparse. In particolare, si ha :

- Esempio 1 : Creazione di una matrice sparsa;
- Esempio 2 : Operazioni di base sulle matrici sparse;
- Esempio 3 : Algebra lineare sulle matrici sparse (autovalori);
- Esempio 4 : Algebra lineare sulle matrici sparse (risoluzione di sistema lineare mediante metodo diretto ed esempi di fattorizzazioni incomplete);

Informazioni sulle matrici sparse in MatLab possono essere ottenute digitando `help sparsfun` o `doc sparsfun`.

Esempio 1. — File: EsempioSparse.m

Nel codice riportato viene mostrato come costruire una matrice sparsa a partire dai vettori I , J e A attraverso l'istruzione MatLab `sparse`, come passare alla sua rappresentazione in formato pieno attraverso l'istruzione `full` e come calcolare l'occupazione in memoria dei due formati attraverso l'istruzione `whos`.

Nota 1: *Si osservi che se troviamo due indici uguali nei vettori I e J allora i corrispondenti elementi del vettore A vengono sommati.*

Nota 2: *Il conteggio dell'occupazione in memoria dei due formati potrebbe differire da quello spiegato precedentemente perchè il formato utilizzato da MatLab non è esattamente quello descritto precedentemente, ma una sua variante.*

Nota 3: *Le istruzioni MatLab utilizzate in questo esempio sono: `sparse`, `full` e `whos`.*

```

1  % Esempio di creazione di una matrice sparsa
2  % -----
3
4  % Dimensione della matrice (numero di righe e colonne)
5  m = 5; n = 5;
6
7  % Vettore degli elementi della matrice
8  Av = [1,2,3,4,5,6,7,8,5,4];
9
10 % Vettore degli indici di colonna
11 Jv = [1,2,4,2,3,3,4,4,5,5];
12
13 % Vettore degli indici di riga
14 Iv = [1,2,4,4,1,2,3,1,5,5];
15
16 % Creazione della matrice A
17 A = sparse(Iv,Jv,Av,m,n)
18
19 % Risultato
20 % A =
21 %      (1,1)          1
22 %      (2,2)          2
23 %      (4,2)          4
24 %      (1,3)          5
25 %      (2,3)          6
26 %      (1,4)          8
27 %      (3,4)          7
28 %      (4,4)          3
29 %      (5,5)          9
30
31 % Conversione in formato pieno
32 B = full(A)
33
34 % Risultato
35 % B =
36 %      1      0      5      8      0
37 %      0      2      6      0      0
38 %      0      0      0      7      0
39 %      0      4      0      3      0
40 %      0      0      0      0      9
41
42 % Visualizzo occupazione in memoria
43 whos A B
44
45 % Risultato
46 % Name      Size      Bytes  Class
47 %   A        4x4        144  double array (sparse)
48 %   B        4x4        200  double array

```

Esercizio 1. Scrivere un file MatLab con le istruzioni per la creazione della matrice sparsa che sia la trasposta dell'esempio precedente.

Suggerimento: Per creare la matrice trasposta dell'esempio precedente è sufficiente invertire gli indici di riga e colonna del codice precedente.

Esempio 2. — File: MatriciBase.m

In questo esempio mostriamo come si possono effettuare le operazioni di accesso alla matrice quali, ad esempio, l'accesso ad un elemento o ad un'intera riga della matrice ed alcune operazioni base sulle matrici sparse quali la somma, differenza e moltiplicazione di due matrici e la trasposizione.

Nota 1: La matrice test è già predefinita in MatLab.

Nota 2: Le istruzioni MatLab utilizzate in questo esempio sono: gallery, disp, num2str, figure, spy, title, , (help punct), : (help colon), pi, speye, + (help ops), *, - e .'.

```
1 % OPERAZIONI BASE SU UNA MATRICE SPARSA
2 % -----
3
4 % Pulizia dello schermo e delle variabili
5 clear all
6 close all
7 clc
8
9 % Matrice test formato sparso di MatLab
10 A = gallery('poisson',4);
11 % Visualizzo la matrice A in formato pieno
12 full(A)
13
14 % SEZIONE 1 : Informazioni sulla matrice
15 % -----
16
17 % Dimensione
18 [m,n] = size(A);
19 disp(['tot. righe   : ',num2str(m)]);
20 disp(['tot. colonne : ',num2str(n)]);
21
22 % Numero di elementi non zero della matrice
23 disp(['nnz di A     : ',num2str(nnz(A))]);
24
25 % Visualizzazione del pattern della matrice
26 figure(1);
27 spy(A);
28 title('Pattern della matrice di Poisson');
29 % Salvataggio della figura in formato postscript
30 print -f1 -depsc2 'pattern4.eps';
```

```

31
32 % SEZIONE 2 : Accesso agli elementi della matrice
33 % -----
34 % Accesso ad un singolo elemento: riga 1, colonna 2
35 A(1,2)
36 % Accesso ad un'intera riga: riga 1
37 A(1,:)
38 % Accesso ad un'intera colonna: colonna 2
39 A(:,2)
40 % Accesso ad una sottomatrice:
41 A(1:2,1:2)
42
43 % SEZIONE 3 : Operazioni base sulle matrici
44 % -----
45
46 % Creazione di una matrice identità delle stesse dimensioni
47 % di A e moltiplicata per la costante pi.
48 % La sua visualizzazione avviene in formato sparso.
49 M = pi*spdiags(ones(size(A)),size(A))
50
51 % Somma ad A la matrice M
52 A = A + M
53
54 % Moltiplico A per M
55 A = A*M
56
57 % Sottraggo a M se stessa (matrice vuota)
58 M = M-M
59
60 % Matrice trasposta
61 A = A.';

```

Esercizio 2. *In questo esercizio viene chiesto di*

1. *Visualizzare l'help della matrice di Poisson utilizzata nel codice precedente (Suggerimento: `help private/poisson`);*
2. *Cambiare il parametro N da 2 (esempio corrente) a 4 e visualizzare le dimensioni, il numero di elementi non zero e pattern di sparsità della matrice A ;*
3. *Salvare la figura in un formato a propria scelta.*

Il pattern di sparsità, per $N = 2$ ed $N = 4$ è mostrato in figura ??.

Esempio 3. — File: `MatriciAlgebra.m`

In questo esempio mostriamo alcune routine di MatLab che implementano

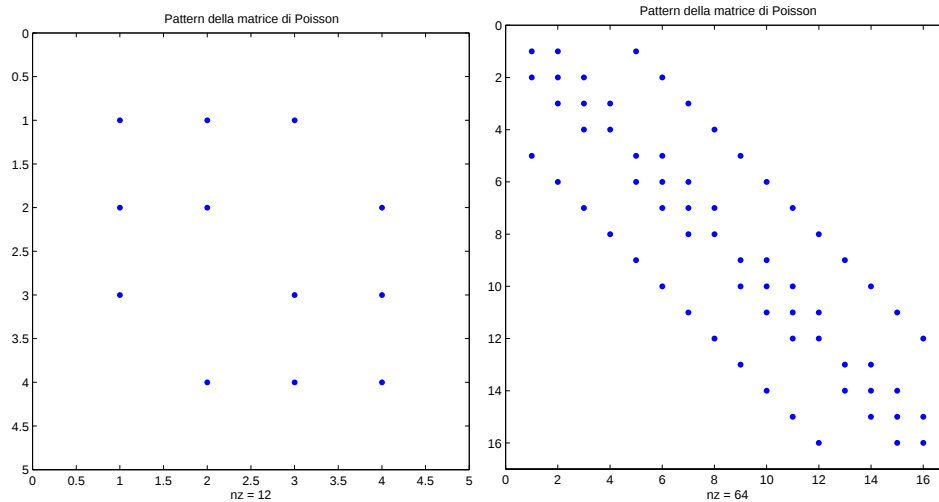


Figura 1.1: Pattern della matrice di Poisson per $N = 2$ (sinistra) ed $N = 4$ (destra).

gli algoritmi di base di algebra lineare. In particolare vedremo come calcolare tutti o alcuni autovalori della matrice.

Nota 1: La matrice test è già predefinita in MatLab ed è simmetrica e definita positiva.

Nota 2: Le istruzioni MatLab utilizzate in questo esempio sono: `gallery`, `eig`, `flipud`, e `eigs`.

```

1  % ALGEBRA LINEARE NUMERICA
2  % -----
3
4  % Pulizia dello schermo e delle variabili
5  clear all
6  close all
7  clc
8
9  % Matrice test formato sparso di MatLab
10 A = gallery('poisson',8);
11
12 % Calcoliamo tutti gli autovalori
13 % mediante routine per matrici piene
14 a = eig(full(A));
15 % estraiamo i 10 autovalori dominanti
16 % ed ordiniamo in senso decrescente
17 ad1 = flipud(a(end-9:end));
18

```

```

19 % Calcoliamo i primi 10 autovalori dominanti
20 % mediante routine per matrici sparse
21 ad2 = eigs(A,10,'LM');

```

Esercizio 3. Calcolare i 10 più piccoli autovalori della matrice di Poisson precedente.

Esempio 4. — File: MatriciFatt.m

In questo esempio mostriamo alcune fattorizzazioni che MatLab mette a disposizione. Tali fattorizzazioni saranno poi utilizzate come preconditionatori degli algoritmi sviluppati nelle sezione successive. Inoltre questo esercizio mostra il fenomeno del riempimento di una matrice (fill-in) ovvero se la matrice di partenza si presenta sparsa, non è detto che una sua fattorizzata mantenga la stessa sparsità. In figura ?? tale fenomeno è messo in evidenza dove sono stati colorati di rosso gli elementi aggiunti.

Nota 1: La risoluzione del sistema lineare sparso mediante il comando *MatLab * invoca la libreria *UMFPACK* che implementa un metodo diretto multifrontale.

Nota 2: Per i dettagli sulle fattorizzazione mostrate in figura ?? si veda *help cholinc*.

Nota 3: Le istruzioni MatLab utilizzate in questo esempio sono: *gallery*, **, *chol* e *cholinc*.

```

1 % FATTORIZZAZIONE DI MATRICI
2 % -----
3
4 % Pulizia dello schermo e delle variabili
5 clear all
6 close all
7 clc
8
9 % Matrice test formato sparso di MatLab
10 A = gallery('poisson',15);
11 % Visualizzazione della matrice
12 figure(1);
13 spy(A);
14 title('Matrice A');
15 print -f1 -depsc2 'matriceA.eps';
16
17 % Vettore soluzione di riferimento
18 xsol = ones(size(A,1),1);
19
20 % Vettore dei termini noti

```

```
21 b = A*xsol;
22
23 % Risoluzione del sistema lineare A x = b
24 x = A\b;
25
26 % Confronto della soluzione in norma 2
27 norm(x-xsol)
28
29 % Fattorizzazione di completa di Cholesky
30 R1 = chol(A);
31 % Visualizzazione della fattorizzazione
32 % Visualizzo in rosso i nuovi elementi prodotti
33 figure(2);
34 spy(R1+R1', 'r');
35 hold on;
36 spy(A, 'b');
37 hold off;
38 title('Fattorizzazione completa di Cholesky');
39 print -f2 -depsc2 'matriceR1.eps';
40
41 % Fattorizzazione di incompleta di Cholesky
42 R2 = cholinc(A, '0');
43
44 % Visualizzazione della fattorizzazione
45 % Visualizzo in rosso i nuovi elementi prodotti
46 figure(3);
47 spy(R2+R2', 'r');
48 hold on;
49 spy(A, 'b');
50 hold off;
51 title('Fattorizzazione completa di Cholesky - opzione 0');
52 print -f3 -depsc2 'matriceR2.eps';
53
54 % Fattorizzazione di incompleta di Cholesky
55 R3 = cholinc(A, 1e-3);
56
57 % Visualizzazione della fattorizzazione
58 % Visualizzo in rosso i nuovi elementi prodotti
59 figure(4);
60 spy(R3+R3', 'r');
61 hold on;
62 spy(A, 'b');
63 hold off;
64 title('Fattorizzazione completa di Cholesky - droptol 1e-3');
65 print -f4 -depsc2 'matriceR3.eps';
```

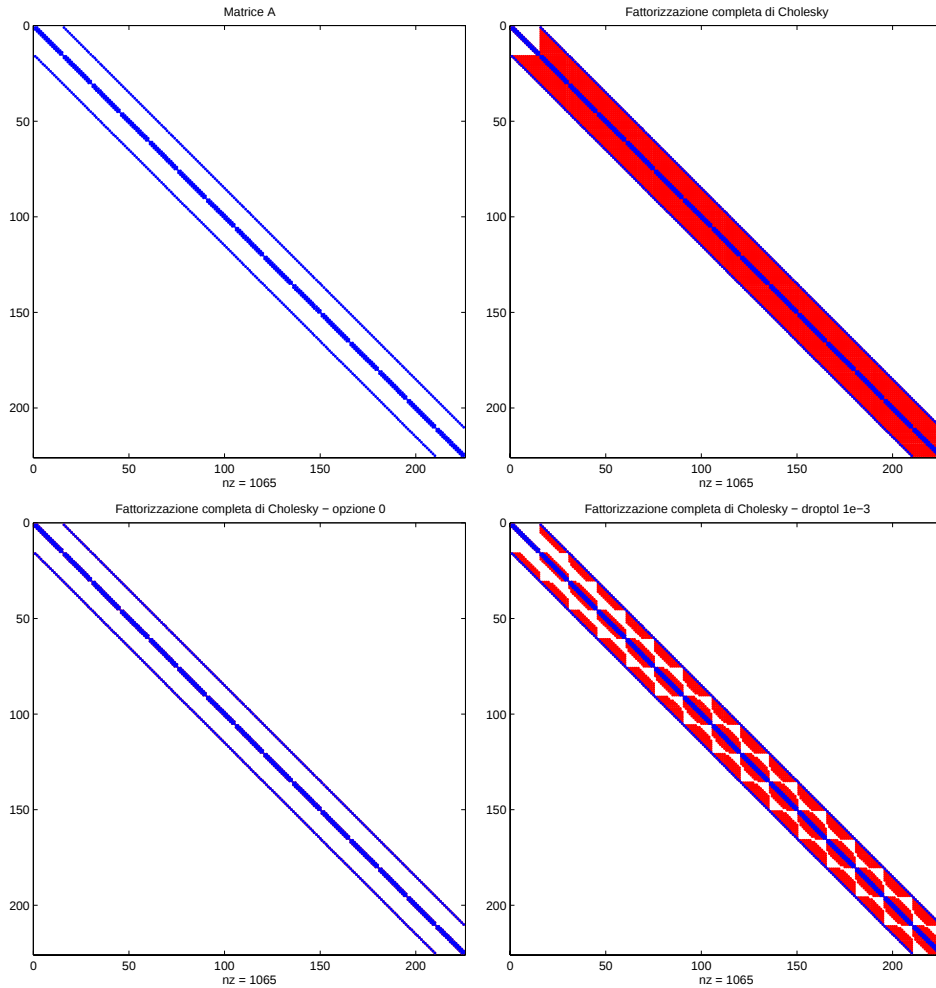


Figura 1.2: Pattern della matrice di Poisson (in alto a sinistra); Pattern fattorizzazione di completa di Cholesky (in alto a destra); Pattern della fattorizzazione incompleta di Cholesky (in basso a sinistra); Pattern della fattorizzazione incompleta di Cholesky con drop (in basso a destra).

1.3 CUTEr

CUTEr è un ambiente di testing per l'ottimizzazione e provvede oltre ad una interfaccia C e Fortran anche un'interfaccia MatLab per la gestione delle routine del problema. Questa interfaccia avviene attraverso la generazione opportuni MEX-file.

Nella pagina web degli autori viene messo a disposizione i MEX-file dei problemi presentati in questa appendice.

Il primo esempio proposto consiste nel utilizzare questa routine per la creazione di un MEX-FILE di un problema non vincolato e utilizzare le relative routine che CUTEr mette a disposizione per tali tipologie di problemi `usetup`, `unames`, `ufn`, `ugr`, `ush` e `uprod`. Il secondo esempio si riferisce si riferisce ad un problema vincolato e relative routine `DA FARE ELENCO`.

Esempio 5. — File: `esunc.m`

In questo esempio vediamo alcune istruzioni che CUTEr mette a disposizione per il trattamento di problemi non vincolati. In particolare disegneremo le curve di livello della funzione ed il gradiente della stessa.

Nota 1: La prima routine che bisogna invocare è `usetup` che inizializza il problema.

Nota 2: Le istruzioni CUTEr utilizzate in questo esempio sono: `usetup`.

Nota 3: Scaricare il file `??`.zip.

```

1  % ESEMPIO DI ROUTINE CUTEr PER L'OTTIMIZZAZIONE NON VINCOLATA
2  format compact
3  clc
4  disp('Unconstraint problem');
5
6  disp('USEUP Set up the data structures for subsequent computations. ');
7  [x,bl,bu]=usetup
8
9  disp('UNAMES Get problem name and variable names');
10 [pname,xnames]=unames
11
12 disp('UFN Evaluate objective function at x. ');
13 fval = ufn(x)
14
15 disp('UGR Evaluate gradient of objective function at x. ');
16 gval = ugr(x)
17
18 disp('USH Evaluate Hessian of objective function at x. ');
19 hval = ush(x)
20

```

```

21 disp('UPROD Evaluate product of vector p with Hessian at x.');
```

```

22 p = x;
```

```

23 uprod(x,p)
```

```

24 % Verifica
```

```

25 hval*p
```

```

26
```

```

27 % Disegna curve di livello
```

```

28 [X,Y] = meshgrid(-2:.1:2, -3:.1:3);
```

```

29 Z = zeros(size(X));
```

```

30 for i=1:size(X,1)
```

```

31     for j=1:size(X,2)
```

```

32         Z(i,j) = ufn([X(i,j);Y(i,j)]);
```

```

33     end
```

```

34 end
```

```

35 figure(1);
```

```

36 contourf(X,Y,Z,30);
```

```

37 colorbar;
```

```

38 print -f1 -depsc2 esunc1.eps;
```

```

39
```

```

40 % Disegna gradiente della funzione
```

```

41 px = zeros(size(X));
```

```

42 py = px;
```

```

43 for i=1:size(X,1)
```

```

44     for j=1:size(X,2)
```

```

45         g = ugr([X(i,j);Y(i,j)]);
```

```

46         px(i,j) = g(1);
```

```

47         py(i,j) = g(2);
```

```

48     end
```

```

49 end
```

```

50 figure(2);
```

```

51 contour(X,Y,Z,40);
```

```

52 hold on;
```

```

53 quiver(X,Y,px,py);
```

```

54 hold off;
```

```

55 print -f2 -depsc2 esunc2.eps;
```

```

56
```

```

57 format
```

In figura ?? è stato riportato l'andamento delle curve di livello e del gradiente della funzione.

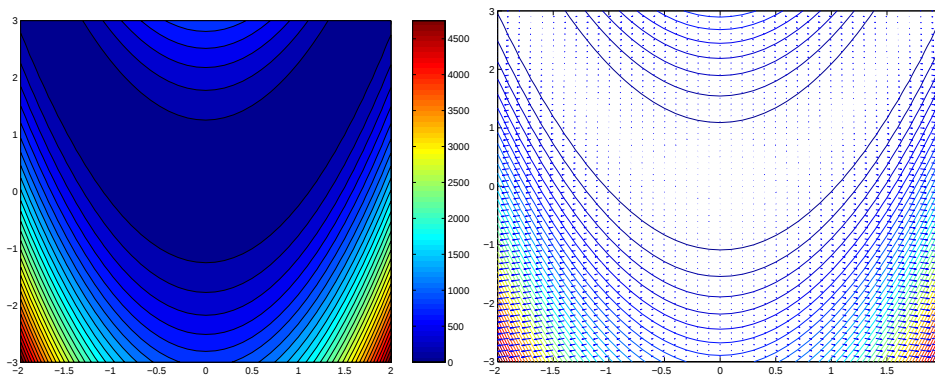


Figura 1.3: Andamento delle curve di livello (sinistra) e del gradiente (destra) per il file `ROSENBR.SIF`.

Esempio 6. — File: escon.m

In questo esempio vediamo alcune istruzioni che CUTer mette a disposizione per il trattamento di problemi vincolati. In particolare vedremo come ...

Nota 1: La prima routine che bisogna invocare è `csetup` che inizializza il problema.

Nota 2: Le istruzioni CUTer utilizzate in questo esempio sono: `csetup`.

Nota 3: Scaricare il file `???.zip`.

```

1  % ESEMPIO DI ROUTINE CUTer PER L'OTTIMIZZAZIONE VINCOLATA
2  format compact
3  clc
4  disp('Constraint problem');
5
6  disp('CSETUP Set up the data structures for subsequent computations.');
```

```

7  options(1) = 1;
8  options(2) = 1;
9  options(3) = 0;
10 [x,b1,bu,v,c1,cu,equatn,linear]=csetup(options)
11
12 disp('CNAMES Get problem name, variable names, and constraint names.');
```

```

13 [pname,xnames,gnames]=cnames
14
15 disp('CFN Evaluate objective function and general constraint functions at x.');
```

```

16 [f,c]=cfn(x)
17
18 disp('CGR Evaluate gradient of the objective or Lagrangian function, and the gra
```

```

19 [g,cjac]=csgr(x)
20
21 disp('CSH Evaluate Hessian of the Lagrangian function at x and v.');
```

```

22 h=csch(x,v)
23
24 % Disegna curve di livello
25 [X,Y] = meshgrid(b1(1):.2:bu(1),b1(2):.2:bu(2));
26 Z = zeros(size(X));
27 for i=1:size(X,1)
28     for j=1:size(X,2)
29         [f,c] = cfn([X(i,j);Y(i,j)]);
30         Z(i,j) = f;
31         if c<=c1(1) || c>=cu(1)
32             Z(i,j) = NaN;
33         end
34     end
35 end
36 figure(1);
37 contourf(X,Y,Z,30);

```

```
38 colorbar;  
39  
40  
41  
42 % print -f1 -depsc2 escon.eps;  
43  
44  
45 format
```

Nella figura ?? sono riportate le curve di livello e il disegno del dominio del problema.

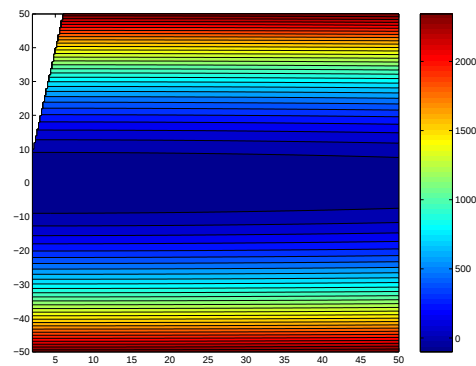


Figura 1.4: Andamento delle curve di livello e dominio del problema vincolato HS21.SIF.

1.4 Ottimizzazione non vincolata

1.5 Ottimizzazione vincolata