

# Algoritmi Randomizzati per parole di peso minimo

Camilla Ferretti

Dip. di Scienze Economiche e Sociali, UCSC Piacenza

Trento, 10 Marzo 2011

# Problema della distanza minima

Cerchiamo un algoritmo efficiente per calcolare il parametro  $d$  del codice  $C[n, k]$ .

## Distanza minima

Il calcolo della distanza minima di un codice lineare binario è un problema **NP-hard** [Vardy(1997)]

## Distribuzione dei pesi

Dato un codice lineare  $C[n, k]$  con matrice generatrice  $G$ , e il parametro  $w \leq n$ , vogliamo trovare una parola di peso (inferiore o) uguale a  $w$ . (la versione decisionale è un problema **NP-completo**, [Berlekamp *et al.*(1978)])

# Un esempio di applicazione

La conoscenza del peso minimo di un codice serve per attaccare critto-sistemi di McEliece/Niederreiter:

## McEliece:

- ▶ Chiave privata: codice  $C$  con matrice generatrice  $G$  e capacità di correzione  $t$ ,  $S$  matrice  $k \times k$  random invertibile,  $P$  matrice  $n \times n$  random di permutazione.
- ▶ Chiave pubblica:  $G' = SGP$  e  $t$ .
- ▶ Codifica:  $x = mG' + e$ , con  $e$  errore random di peso  $t$ .
- ▶ Decodifica:  $xP^{-1} = mSG + eP^{-1}$ , con un algoritmo di decodifica otteniamo  $mS$  ed infine  $m = (mS)S^{-1}$ .

Niederreiter utilizza la matrice di parità  $H$  al posto di  $G$ .

## Attacco a McEliece e Niederreiter

$C$  viene scelto in modo che  $C'$  non sia distinguibile da un codice lineare random, cioè  $G'$  non dà informazioni sulla struttura di  $C$  (es: codici di Goppa).

Decodificare  $C'$  equivale a trovare  $e$ , l'unica parola di peso minimo nel codice  $C''[n, k + 1]$ :

$$C'' = C' \oplus x = \{c + x | c \in C'\}$$

che ha matrice generatrice  $\begin{bmatrix} G' \\ x \end{bmatrix}$

# Ipotesi di base

Nell'affrontare il problema abbiamo supposto che:

- Hp1** Il codice  $C$  è stato estratto casualmente dalla famiglia di tutti i codici lineari  $n \times k$ .
- Hp2** Il codice  $C$  contiene almeno una parola di peso (inferiore o) uguale a  $w$ .

# Algoritmi deterministici

Un algoritmo è *deterministico* se la successione di operazioni da svolgere è fissata a priori.

## Algoritmo di Brouwer

L'Algoritmo di Brouwer controlla tutte le righe di  $G$ , tutte le somme di due righe, tutte le somme di tre righe...

[Bosma *et al.*(1997)]

# Algoritmi Randomizzati

Un algoritmo è *randomizzato* se una o più istruzioni si basano sulla realizzazione di una specifica variabile aleatoria.

Il numero di iterazioni (o tempo impiegato)  $N$  è anch'esso una v.a. e l'efficienza dell'algoritmo è misurata dal valore medio  $\bar{N}$ .

## Algoritmo CC

1. Dati  $G = [I|R]$ ,  $w$  e  $p$ ;
2. controlla tutte le somme di  $2p$  righe di  $G$ ;
  - 2.1 se una ha peso  $w$ , STOP
  - 2.2 altrimenti scambia una colonna random di  $I$  con una colonna random di  $R$  e applica Gauss per trovare  $G' = [I|R']$ .

[Chabaud and Canteaut(1998)]

## Equivalenza fra codici

Invece di enumerare le parole di  $C$ , AlgCC si muove fra codici equivalenti, finchè la parola richiesta non è somma di poche righe di  $G$ . Infatti se  $n \rightarrow \infty$  (con  $r = \frac{k}{n}$  costante):

- ▶ se  $w \leq w_c(r)$  vale che

$$\frac{\text{nr. medio di parole di peso } w}{2^k} \rightarrow 0$$

- ▶ invece per i codici equivalenti vale che

$$\frac{\text{nr. } G \text{ equivalenti con una riga di peso } w}{n!} \rightarrow \text{cost.}$$



# Proposta di algoritmo randomizzato

Vogliamo modificare AlgCC per migliorarne l'efficienza.

## Osservazione

*Dati  $C$  e  $p > 1$  non è sempre vero che esiste una base sistemica di  $C$  tale che la parola cercata è somma di esattamente  $p$  vettori di tale base.*

## Esempio

*Sia  $C = \{(1, 0, 1, 1, 1, 0, 0), (0, 1, 0, 0, 0, 1, 1), (1, 1, 1, 1, 1, 1, 1), (0, 0, 0, 0, 0, 0, 0)\}$ , in questo caso non è mai possibile scrivere la parola di peso minimo  $(0, 1, 0, 0, 0, 1, 1)$  come somma di due parole dello stesso codice che costituiscano una base in forma sistemica.*

# L'algorithmo SF( $m, T$ )

Introduciamo due nuovi parametri: il numero di colonne da scambiare  $m$  e il numero di controlli da fare  $T$ :

## Algorithmo SF( $m, T$ )

1. Dati  $G = [I|R]$ ,  $w$ ,  $m$ ,  $T$ ,  $Nmax$
2. per  $i = 1, \dots, Nmax$ 
  - 2.1 scegli  $m$  colonne da  $I$  e  $m$  colonne da  $R$  ( $\rightarrow$  random!)
  - 2.2 scambia le colonne scelte:  $G \rightarrow G'$
  - 2.3 applica la riduzione di Gauss:  $G' \rightarrow G'' = [I|R'']$
  - 2.4 per  $j = 1, \dots, T$ 
    - 2.4.1 controlla le somme di  $j$  righe di  $G''$
    - 2.4.2 se una ha peso  $w$  STOP

# Analisi di $SF(m, T)$

Per valutare  $SF(m, T)$  dobbiamo stabilire se:

- ▶ il criterio di arresto è ben definito;
- ▶ l'algoritmo converge alla soluzione;
- ▶ il tempo medio di esecuzione è accettabile.

# Il criterio di arresto

## Osservazione

*Per ogni parola in  $C$  che soddisfa il Bound di Singleton ( $w \leq n - k + 1$ ) esiste, a meno di equivalenze, una base in forma sistematica che contiene tale parola.*

Questa osservazione supporta la scelta di fermare l'algoritmo quando la parola richiesta compare come riga della matrice generatrice.

Per incrementare la velocità controlliamo ad ogni passo tutte le somme di  $1, 2, \dots, T$  righe della matrice.

# Convergenza

Per dimostrare la convergenza consideriamo:

- ▶ la parola  $c$  di peso  $w$  e la sua versione equivalente  $c^{(t)}$  al  $t$ -esimo passo,
- ▶ l'insieme  $S = \{1, \dots, k\}$ ,
- ▶ la v.a  $X_t = w(c^{(t)})|_S$  che indica il peso di  $c^{(t)}$  sulle sue prime  $k$  coordinate,
- ▶ l'insieme finito  $\{1, \dots, \min\{k, w\}\}$  di valori assumibili da  $X$ .

$X_t$  evolve secondo una catena di Markov su un insieme finito di stati, gli stati da 1 a  $T$  sono *assorbenti*. Un risultato classico delle catene di Markov assicura che con probabilità 1 la catena tocca uno degli stati assorbenti dopo un tempo finito.

# Il tempo medio di esecuzione (I)

Il tempo medio di esecuzione è conseguenza di due fattori:

1. La distribuzione di probabilità del punto iniziale:

$$\pi_i = \mathbb{P}(X_0 = i).$$

2. Il numero di iterazioni  $N$  dato il punto iniziale:

$$\tau_i = \mathbb{P}(N|X_0 = i).$$

Il tempo atteso globale di esecuzione è dato da

$$\bar{N} = \langle \pi, \tau \rangle = \sum \pi_i \tau_i$$

## Il tempo medio di esecuzione (II)

La distribuzione iniziale è data da:

$$\pi_i = \binom{k}{i} \binom{n-k}{w-i} / Z$$

Il vettore  $\tau$  può essere calcolato esattamente per  $m = 1$ , sfruttando la teoria delle Catene di Markov. Riunificando i risultati otteniamo:

$$\bar{N} = \frac{k(n-k)}{Z} \cdot \sum_{l=T+1}^{\min\{k,w\}} \left\{ \frac{1}{l(n-k-w+l)} \cdot \frac{1}{\binom{k}{l} \binom{n-k}{w-l}} \right\} \cdot \left[ \sum_{j=l}^{\min\{k,w\}} \binom{k}{j} \binom{n-k}{w-j} \right]^2$$

# Confronto fra algoritmi (I)

Adattando la formula precedente ad AlgCC abbiamo confrontato il tempo medio per alcuni codici ( $n = 2k$ ):

Tempo medio							
$k, w, p$	32;7;1	64;15;1	128;29;1	256;57;1	384;85;2	512;113;2	768;170;2
CC	5.5e+1	6.9e+3	7.5e+7	4.1e+16	2.3e+23	1.4e+32	1.9e+50
SF(1,1)	1.4e+2	2.3e+4	4.3e+8	3.1e+17	3.1e+26	3.5e+35	1.2e+54
SF(1,2)	3.6e+1	3.3e+3	2.6e+7	9.2e+15	5.9e+24	5e+33	1.1e+52
SF(1,3)	9.9e+0	7.9e+2	2.6e+6	4.1e+14	1.8e+23	1.2e+32	1.6e+50

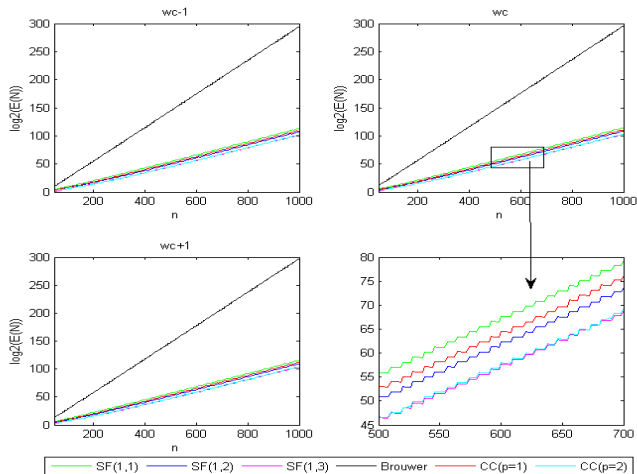
  

Costo per iterazione							
$k, w, p$	32;7;1	64;15;1	128;29;1	256;57;1	384;85;2	512;113;2	768;170;2
CC	2.6e+3	7.4e+3	2.3e+4	7.1e+4	1e+7	2.1e+7	5.8e+7
SF(1,1)	1.5e+3	6.1e+3	2.5e+4	9.8e+4	2.2e+5	3.9e+5	8.8e+5
SF(1,2)	1.7e+4	1.4e+5	1.1e+6	8.5e+6	2.8e+7	6.7e+7	2.3e+8
SF(1,3)	1.8e+5	2.8e+6	4.5e+7	7.2e+8	3.6e+9	1.1e+10	5.8e+10



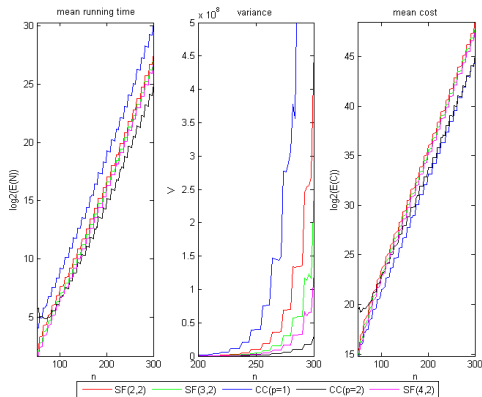
## Confronto fra algoritmi (II)

I grafici mostrano la funzione  $\log_2 \bar{N}$  al variare di  $n$  per  $w \approx w_c$  e  $r = 0.5$ :



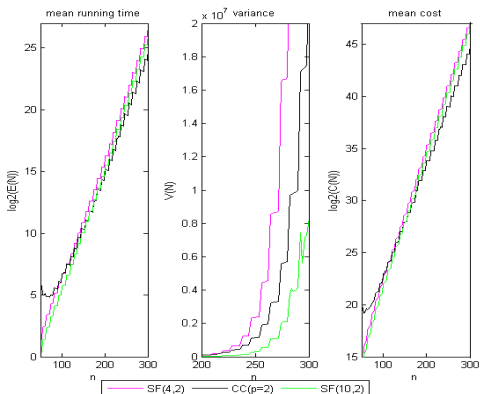
# Simulazioni (I)

I grafici mostrano  $\log_2 \bar{N}$  ottenuto nelle simulazioni con  $T = 2$ , al variare di  $m = 2, 3, 4$ :



# Simulazioni (II)

Tempo medio con  $T = 2$ , al variare di  $m = 4, 10$ :



# Approfondimenti

Fra le questioni da approfondire segnaliamo:

- ▶ l'ottimizzazione del costo computazionale;
- ▶ la scelta del numero massimo di iterazioni per dedurre che la parola cercata non esiste.





# Approfondimenti

Fra le questioni da approfondire segnaliamo:

- ▶ l'ottimizzazione del costo computazionale;
- ▶ la scelta del numero massimo di iterazioni per dedurre che la parola cercata non esiste.

GRAZIE

# Bibliografia

-  Berlekamp, E., McEliece, R., and VanTilborg, H. (1978).  
On the inherent intractability of certain coding problems.  
*IEEE T. Inform. Theory*, **IT-24**, 384–386.
-  Bosma, W., Cannon, J., and Playoust, C. (1997).  
The Magma algebra system I. The user language.
-  Chabaud, A. and Canteaut, F. (1998).  
A new Algorithm for Finding Minimum-Weight Words in a  
Linear Code: Application to McEliece's Cryptosystem and to  
Narrow-Sense BCH Codes of Length 511.  
*IEEE T. Inform. Theory*, **44**(1).
-  Vardy, A. (1997).  
The intractability of computing the Minimum Distance of a  
Code.  
*IEEE Trans. Inf. Theory*, **43**(6), 1757–1766.