

HARVESTING RELATIONAL TABLES FROM LISTS ON THE WEB

Hazem Elmeleegy Jayant Madhavan Alon Halevy
[EMH09]

Gruppo 17:

Juri Castellani Emma Coradduzza Daniela Moschetto

Sommario

2

1 Introduzione

2 Algoritmo ListExtract

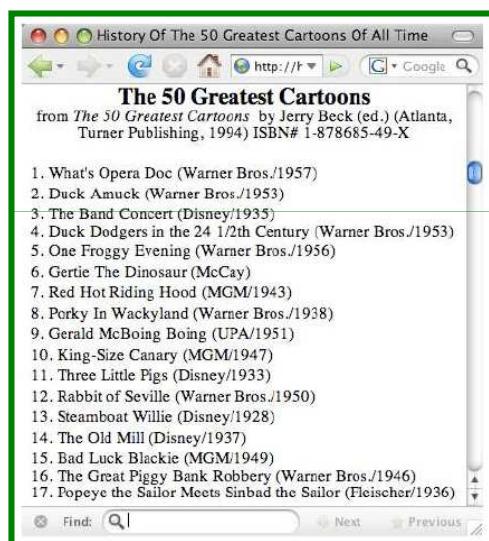
3 Esperimenti

4 Conclusioni

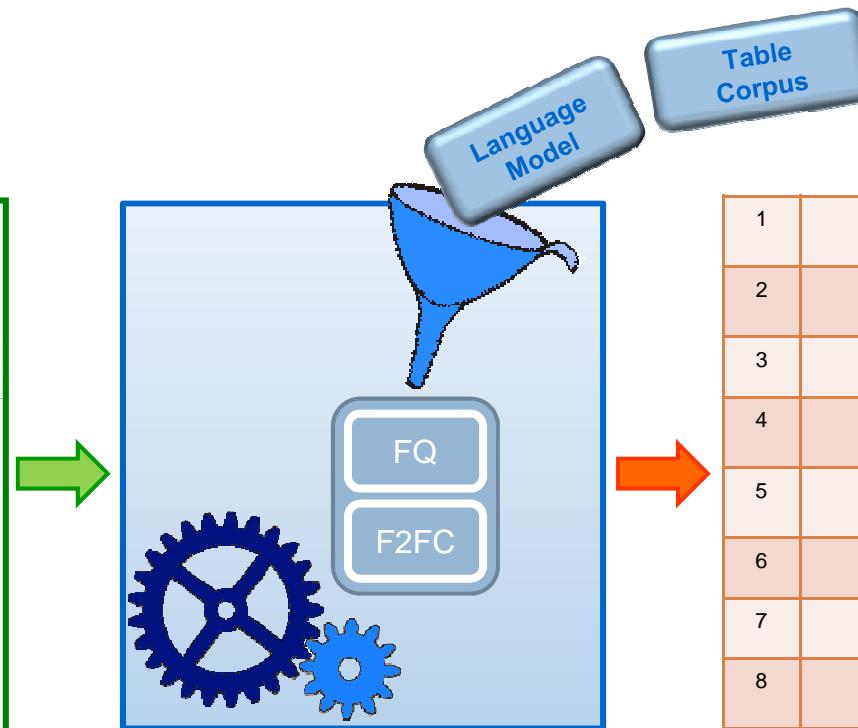
Introduzione

COSA SI VUOLE FARE

3



Liste nel Web



**Algoritmo
ListExtract**

Tabelle relazionali

L'algoritmo ListExtract effettua lo split delle righe della lista in campi della tabella relazionale. Usa come risorse esterne Language Model e Table Corpus per calcolare delle funzioni di score: Field Quality Score e Field-to-Field Consistency Score

1	What's Opera Doc	Warnes Bros	1957
2	Duck Amuck	Warner Bros	1953
3	The Band Concert	Disney	1935
4	Duck Dodgers in the 24 1/2th Century	Warner Bros	1953
5	One Froggy Evening	Warner Bros	1956
6	Gertie The Dinosaur	McCay	
7	Red Hot Riding Hood	MGM	1943
8	Porky in Wackyland	Warner Bros	1938

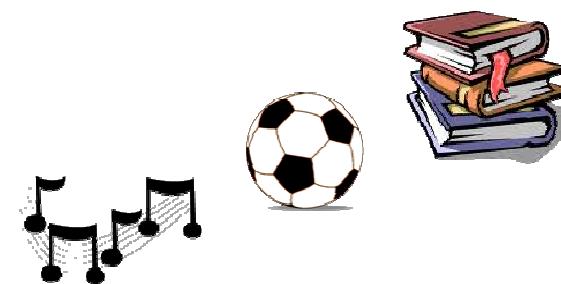
Introduzione

COME LO SI VUOLE FARE

4

ListExtract è pensato per:

- operare in modo **non-supervisionato**
- essere **indipendente dal dominio**



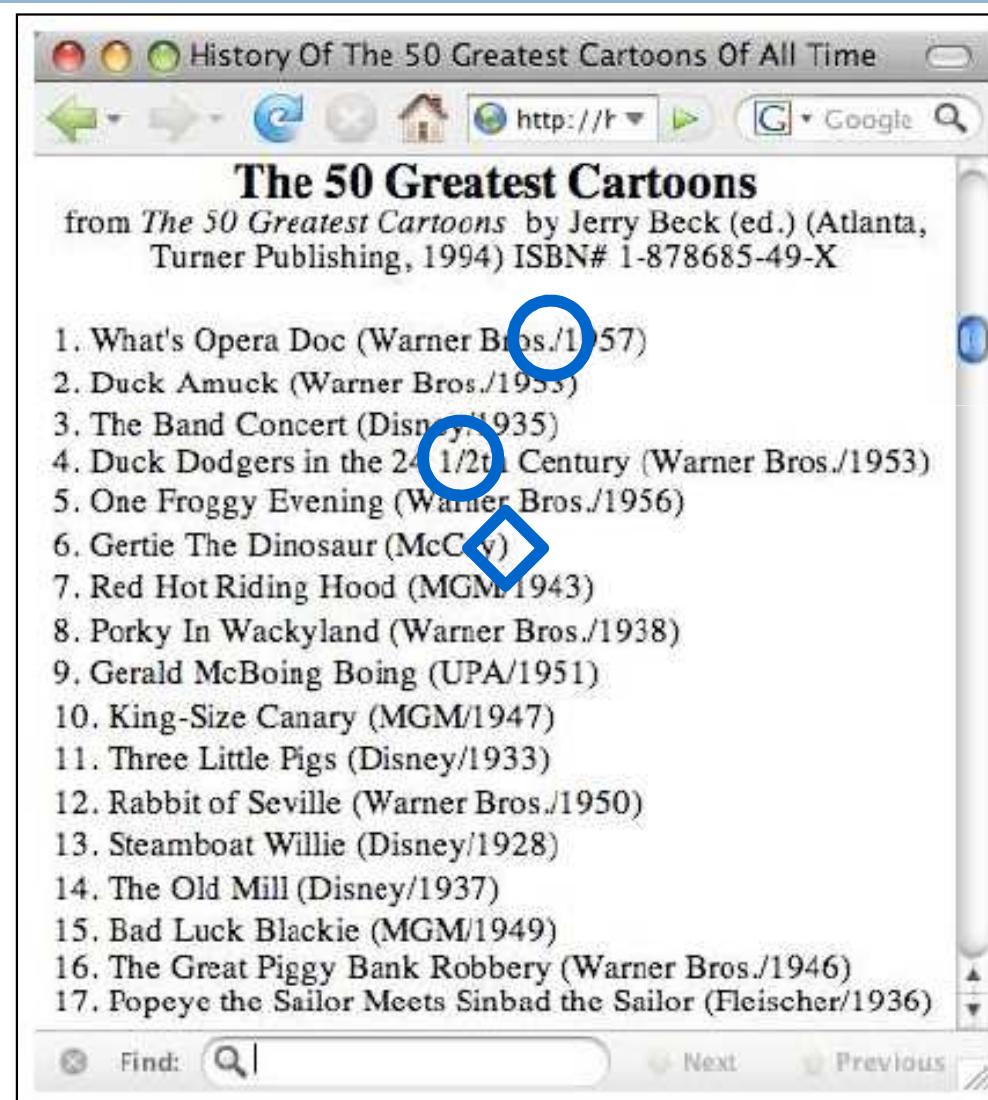
Queste qualità sono essenziali per rendere la tecnica applicabile su scala web.

Introduzione PROBLEMATICHE

5

Un carattere delimitatore in alcuni casi può essere usato come delimitatore, in altri come carattere facente parte del campo (○).

È possibile avere alcune informazioni mancati (◆).



Introduzione PROBLEMATICHE

6

Un carattere delimitatore in
alcuni casi può essere



Greatest Cartoons Of All Time

http://f Google

test Cartoons

ons by Jerry Beck (ed.) (Atlanta, 1994) ISBN# 1-878685-49-X

1. What's Opera Doc (Warner Bros./1957)
2. Duck Amuck (Warner Bros./1955)
3. The Band Concert (Disney/1935)
4. Duck Dodgers in the 24 1/2th Century (Warner Bros./1953)
5. One Froggy Evening (Warner Bros./1956)
6. Gertie The Dinosaur (McCay)
7. Red Hot Riding Hood (U.S.A. 1933)
8. Porky's Hare Hunt (Warner Bros./1941)
9. Casablanca (Hollywood 1942)
10. The Wizard of Oz (U.S.A. 1939)
11. The Shaggy Dog Story (U.S.A. 1937)
12. The Three Little Pigs (U.S.A. 1933)
13. The Tortoise and the Hare (U.S.A. 1943)
14. The Squirrel and the Fox (U.S.A. 1937)
15. Bad Luck Blackie (MGM/1949)
16. The Great Piggy Bank Robbery (Warner Bros./1946)
17. Popeye the Sailor Meets Sinbad the Sailor (Fleischer/1936)

Find: Next Previous

help !?!

Facile!!

An illustration of a computer monitor with a cartoonish face showing a sad expression. A red arrow points from the word "help !?!" in the cloud below to the monitor's face. The monitor is sitting on a keyboard.

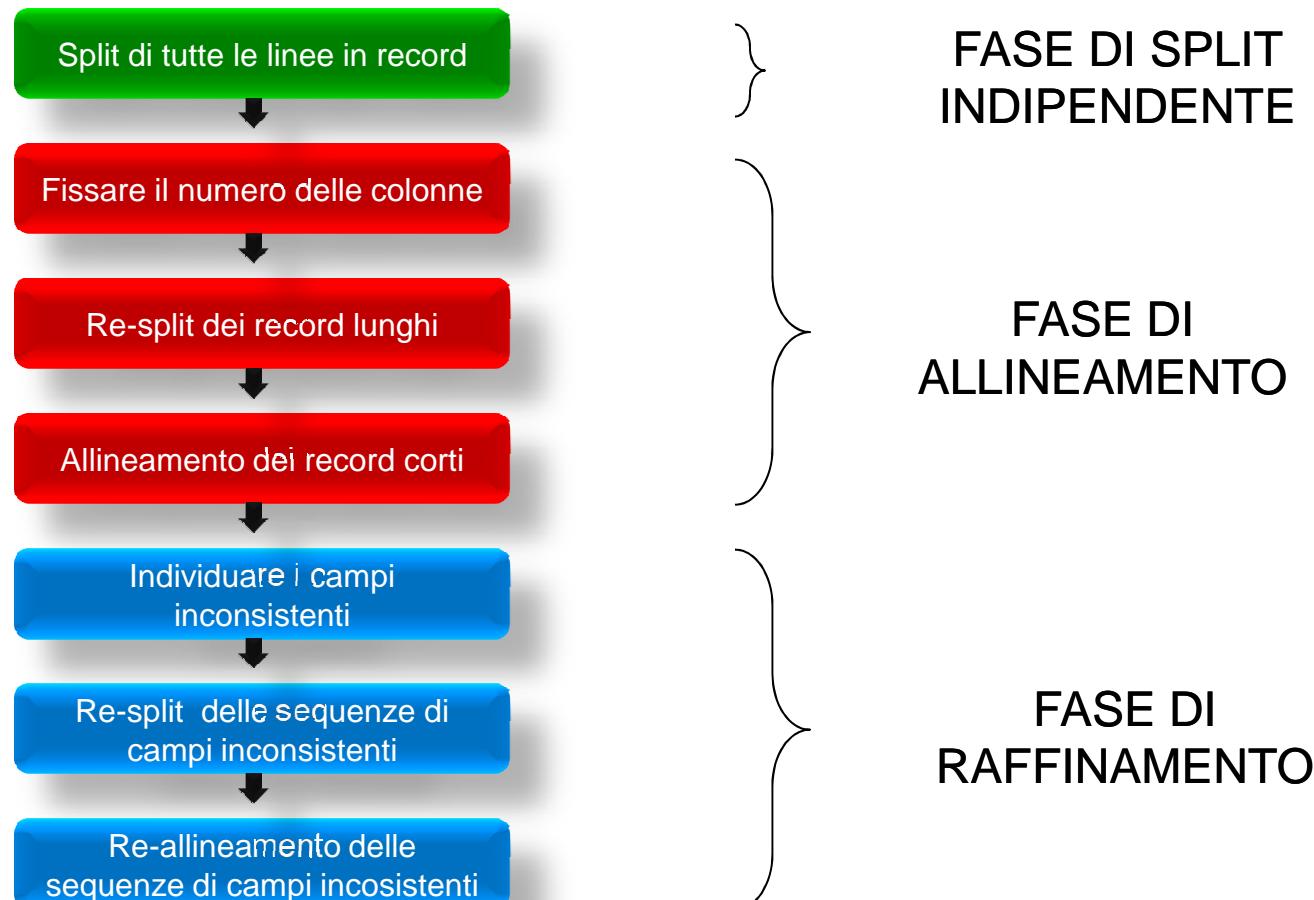
Sommario

7

- 1 Introduzione
- 2 Algoritmo ListExtract
- 3 Esperimenti
- 4 Conclusioni

Algoritmo ListExtract

8



Panoramica

(FASE DI SPLIT INDIPENDENTE)

9

Split di tutte le linee in record



Fissare il numero delle colonne



Re-split dei record lunghi



Allineamento dei record corti



Individuare i campi inconsistenti



Re-split delle sequenze di campi inconsistenti



Re-allineamento delle sequenze di campi inconsistenti

1 || What's Opera Doc || Warner Bros || 1957

2 || Duck Amuck || Warner Bros || 1953

3 || The Band Concert || Disney || 1935

4. Duck Dodgers in the 24 1/2th Century (Warner Bros || 1953

5 || One Froggy Evening || Warner Bros || 1956

6 || Gertie the Dinosaur || McCay

...

17 || Popeye the Sailor || Meets || Sinbad the Sailor || Fletcher || 1936

Ogni linea della lista di input è divisa in più campi.
I record possono non avere lo stesso numero di campi.

Panoramica (FASE DI ALLINEAMENTO)

10

Split di tutte le linee in record



Fissare il numero delle colonne



Re-split dei record lunghi



Allineamento dei record corti



Individuare i campi inconsistenti



Re-split delle sequenze di campi inconsistenti



Re-allineamento delle sequenze di campi inconsistenti

1 || What's Opera Doc || Warner Bros || 1957

2 || Duck Amuck || Warner Bros || 1953

3 || The Band Concert || Disney || 1935

4. Duck Dodgers in the 24 1/2th Century (Warner Bros || 1953

5 || One Froggy Evening || Warner Bros || 1956

6 || Gertie the Dinosaur || McCay

...

17. Popeye the Sailor Meets || Sinbad the Sailor || Fletcher || 1936

Numero colonne = 4.

Re-merge e re-split dei record lunghi.

Panoramica (FASE DI ALLINEAMENTO)

11

Split di tutte le linee in record



Fissare il numero delle colonne



Re-split dei record lunghi



Allineamento dei record corti



Individuare i campi inconsistenti



Re-split delle sequenze di campi inconsistenti



Re-allineamento delle sequenze di campi inconsistenti

1	What's Opera Doc	Warner Bros	1957
2	Duck Amuck	Warner Bros	1953
3	The Band Concert	Disney	1935
		4. Duck Dodgers in the 24 1/2th Century (Warner Bros)	1953
5	One Froggy Evening	Warner Bros	1956
6	Gertie the Dinosaur	McCay	
...
17.	Popeye the Sailor Meets Sinbad the Sailor	Fletcher	1936

Otteniamo una tabella.

Panoramica (FASE DI RAFFINAMENTO)

12

Split di tutte le linee in record



Fissare il numero delle colonne



Re-split dei record lunghi



Allineamento dei record corti



Individuare i campi inconsistenti



Re-split delle sequenze di campi inconsistenti



Re-allineamento delle sequenze di campi inconsistenti

1	What's Opera Doc	Warner Bros	1957
2	Duck Amuck	Warner Bros	1953
3	The Band Concert	Disney	1935
4	Duck Dodgers in the 24 1/2th Century	Warner Bros	1953
5	One Froggy Evening	Warner Bros	1956
6	Gertie the Dinosaur	McCay	
...
17	Popeye the Sailor	Meets Sinbad the Sailor (Fletcher)	1936

Individuazione e correzione dei campi incoerenti.

Fase di split indipendente

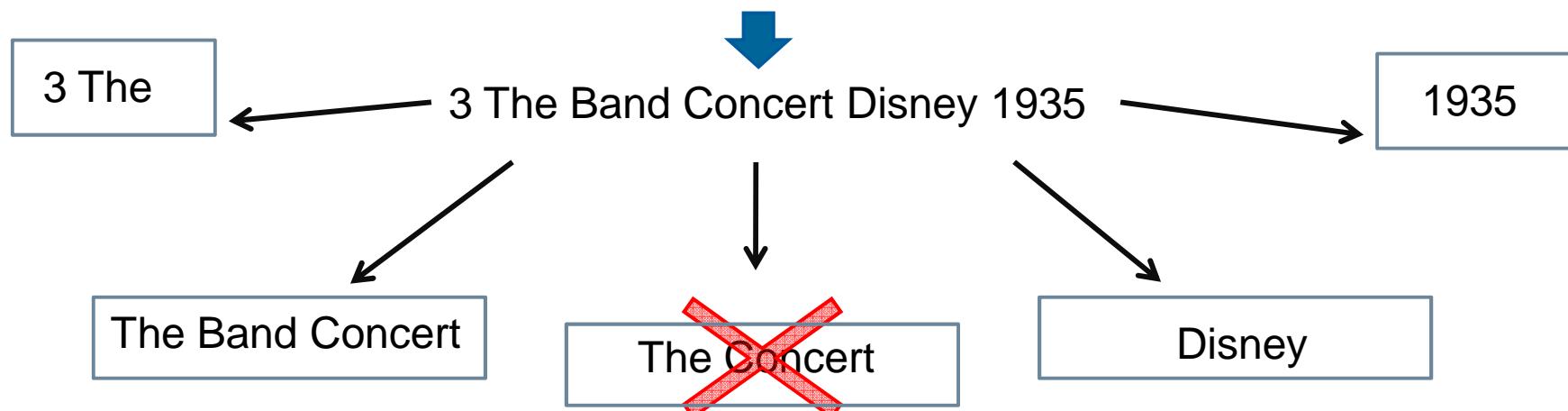
PREPROCESSING

13

Da ogni linea della lista vengono tolti i delimitatori.

Si determinano tutti i possibili **campi candidati**, ovvero **sequenze di una o più parole consecutive**.

3. The Band Concert (Disney /1935)



Fase di split indipendente

FIELD QUALITY SCORE

14

Per misurare la qualità di un particolare campo candidato f si usa il **Field Quality Score FQ(f)**.

Calcoliamo FQ come combinazione lineare di score parziali:

- **Type Score:** espressioni regolari per riconoscere vari tipi di dati ricorrenti
(es. date, email, numeri telefonici, URL, ecc.)
score: 1 se viene riconosciuto un tipo, 0 altrimenti.
- **Language Model Score:** indica la probabilità che una o più parole in sequenza hanno di formare un campo.
score: tiene conto di quanto sia probabile che le parole di un campo candidato siano nello stesso campo e di quanto sia improbabile che stiano insieme alle parole immediatamente adiacenti (prima e dopo) al campo candidato considerato ([0..1]).
- **Table Corpus Support Score:** indica se il numero di occorrenze del campo candidato nel Table Corpus supera una data soglia.
score: 1 se supera la soglia, 0 altrimenti.

Fase di split indipendente

SPLITLINE

15

Input

3. The Band Concert (Disney /1935)

pre-processing:  (rimozione delimitatori)

3 The Band Concert Disney 1935

Output

FQ Score

FQ Score	
The Band Concert	0.92
The Band	0.89
Disney	0.82
Band Concert	0.65
Disney 1935	0.51
1935	0.34
...	...
3	0.15
Band Concert Disney	0.12
3 The Band	0.07
Concert Disney 1935	0.03
3 The Band Concert Disney 1935	0.01

Fase di split indipendente

SPLITLINE

16

Input

3. The Band Concert (Disney /1935)

pre-processing:  (rimozione delimitatori)

3 The Band Concert Disney 1935

Output

The Band Concert

Subsequence

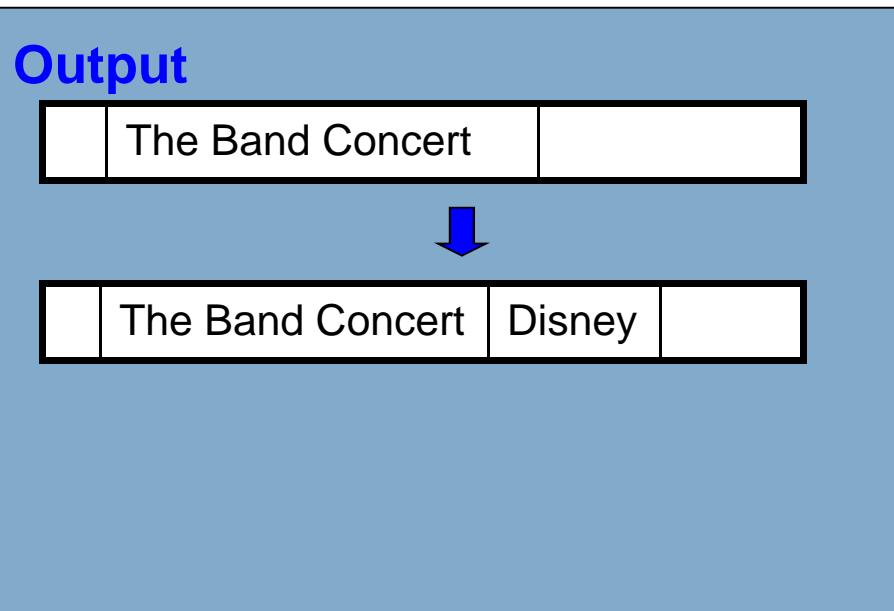
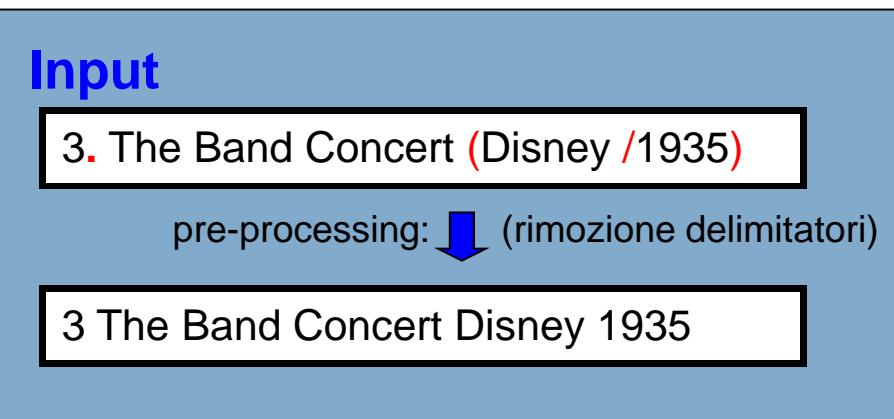
FQ Score

The Band Concert	0.92
The Band	0.89
Disney	0.82
Band Concert	0.65
Disney 1935	0.51
1935	0.34
...	...
3	0.15
Band Concert Disney	0.12
3 The Band	0.07
Concert Disney 1935	0.03
3 The Band Concert Disney 1935	0.01



Fase di split indipendente SPLITLINE

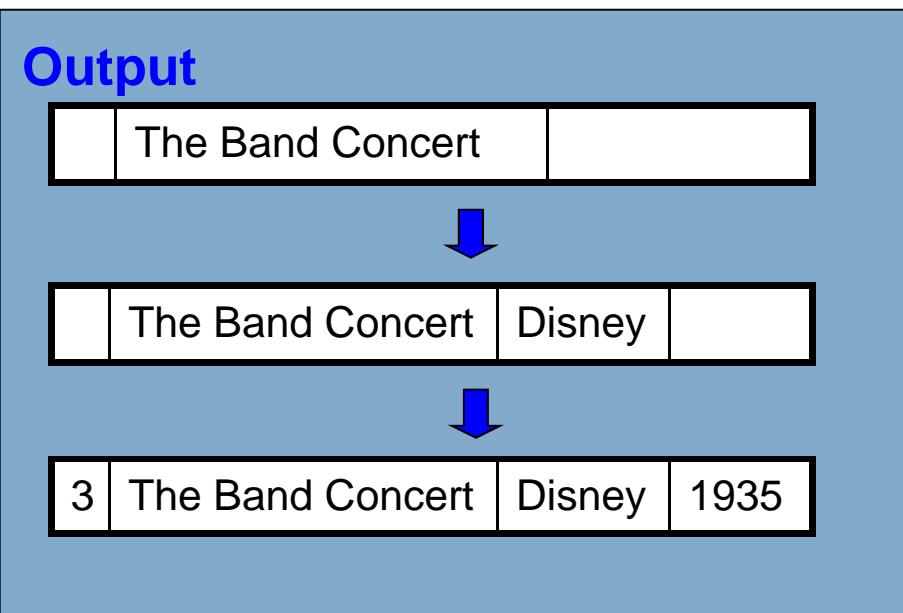
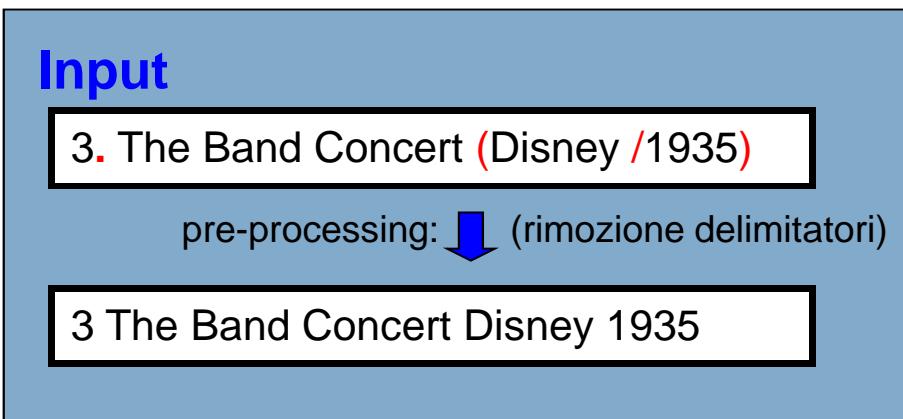
17



Subsequence	FQ Score	OK
The Band Concert	0.92	
The Band	0.89	
Disney	0.82	
Band Concert	0.65	
Disney 1935	0.51	
1935	0.34	
...	...	
3	0.15	
Band Concert Disney	0.12	
3 The Band	0.07	
Concert Disney 1935	0.03	
3 The Band Concert Disney 1935	0.01	

Fase di split indipendente SPLITLINE

18



Subsequence	FQ Score	OK
The Band Concert	0.92	
The Band	0.89	
Disney	0.82	
Band Concert	0.65	
Disney 1935	0.51	
1935	0.34	
...	...	
3	0.15	
Band Concert Disney	0.12	
3 The Band	0.07	
Concert Disney 1935	0.03	
3 The Band Concert Disney 1935	0.01	

Fase di split indipendente

ALGORITMO SPLITLINE

19

Algoritmo 1 SplitLine (l: linea)

- 1: $r = \{\}$ //insieme dei campi in cui viene spartita la linea l
- 2: estrarre tutte le sottosequenze da l come campi candidati.
- 3: calcolare FQ per ciascun campo candidato.
- 4: $C_f = \text{campi candidati ordinati in ordine decrescente di FQ}.$
- 5: **while** C_f non è vuota **do**
- 6: rimuovere f_{top} , il campo candidato con la FQ più alta in C_f .
- 7: aggiungere f_{top} a r.
- 8: rimuovere i campi candidati sovrapposti con f_{top} da C_f .
- 9: **end while**
- 10: return r

Fase di allineamento

20

Prima di costruire la tabella occorre **stabilire il numero di colonne k**, visto che al termine dello split indipendente i record possono presentare un numero diverso di campi.

Supponendo che la prima fase divide ogni riga i-esima in k_i campi, scegliamo come valore per k il k_i più frequente nella lista.

In base al valore di k_i possiamo avere tre casi:

- $k_i = k$: allineamento banale.
- $k_i > k$ (record lunghi): occorre diminuire il numero di campi affinchè il record non ne abbia più di k, usiamo **BoundedSplitLine** (variante di SplitLine).
- $k_i < k$ (record corti): occorre inserire i campi “NULL” nei record corti, usiamo **AlignShortRecord**.

Fase di allineamento

BOUNDED SPLIT LINE

21

Il valore più frequente tra i k_i è 4 $\rightarrow k = 4$.

La tabella finale avrà 4 colonne!!!

Eseguiamo il BoundedSplitLine...

	Numero di campi						
R1			3	
R2	29	Toot	Whistle	Plunk and Boom	Disney	1953	5
R3					2
R4			4
R5		5
R6			4
R7			4

Fase di allineamento

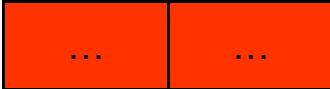
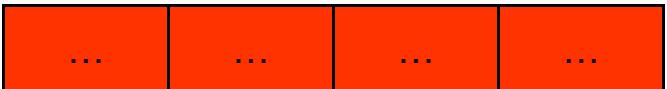
BOUNDED SPLIT LINE

22

Il valore più frequente tra i k_i è 4 $\rightarrow k = 4$.

La tabella finale avrà 4 colonne!!!

Eseguiamo il BoundedSplitLine...

		Numero di campi
R1		3
R2	29. Toot, Whistle, Plunk and Boom Disney 1953	5
R3		2
R4		4
R5		5
R6		4
R7		4

Re-merge...

Fase di allineamento

BOUNDED SPLIT LINE

23

Il valore più frequente tra i k_i è 4 $\rightarrow k = 4$.

La tabella finale avrà 4 colonne!!!

Eseguiamo il BoundedSplitLine...

					Numero di campi
R1		3
R2	29	Toot, Whistle, Plunk and Boom	Disney	1953	5
R3			2
R4	4
R5	5
R6	4
R7	4

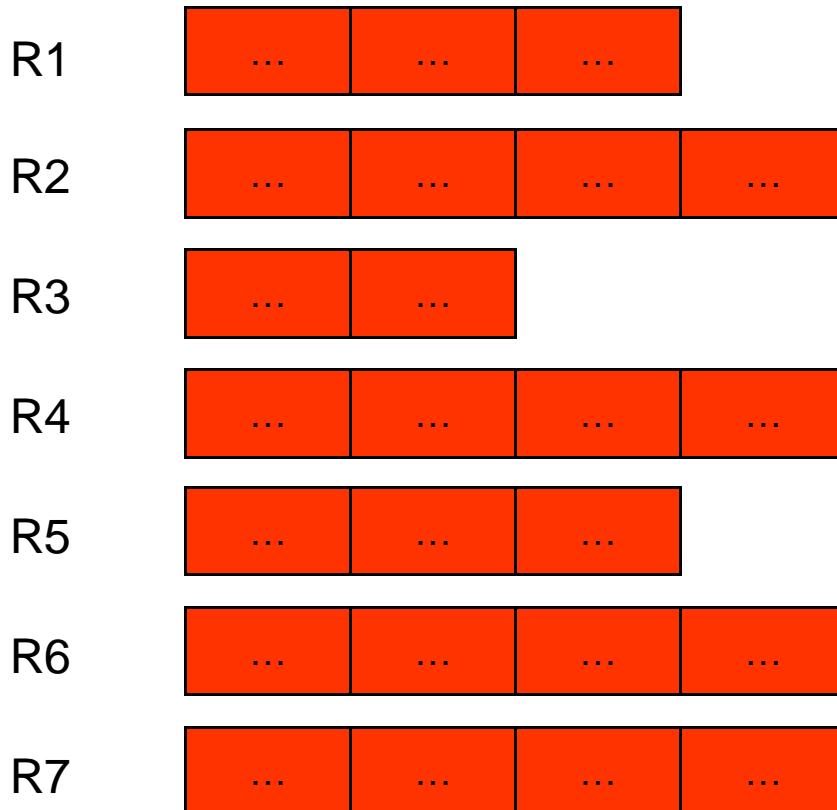
**Re-merge...
...Re-split**

Fase di allineamento

BOUNDED SPLIT LINE

24

... Il risultato del BoundedSplitLine è il seguente:



Il numero dei campi di R2
ed R5 ora è $\leq k$.

Fase di allineamento

ALGORITMO BOUNDED SPLIT LINE

25

Algoritmo 2 BoundedSplitLine (I :linea, k_{\max} :limite superiore)

```
1:  $r = \{\}$            //insieme dei campi in cui viene spartita la linea  $I$ 
2: estrarre tutte le sottosequenze da  $I$  come campi candidati.
3: calcolare FQ per ciascun campo candidato.
4:  $C_f =$  campo candidato ordinato in ordine decrescente di FQ.
5: while  $C_f$  non è vuota do
6:     rimuovere  $f_{top}$ , il campo candidato con la FQ più alta in  $C_f$ .
7:     stima  $\text{min\_fields}(r, f_{top})$ , cioè il numero minimo di
        campi se  $f_{top}$  è stato incluso in  $r$ .
8:     if  $\text{min\_fields}(r, f_{top}) \leq k_{\max}$  then
9:         aggiungi  $f_{top}$  a  $r$ .
10:        rimuovi i campi candidati sovrapposti con  $f_{top}$  da  $C_f$ .
11:    end if
12: end while
13: return  $r$ .
```

Fase di allineamento

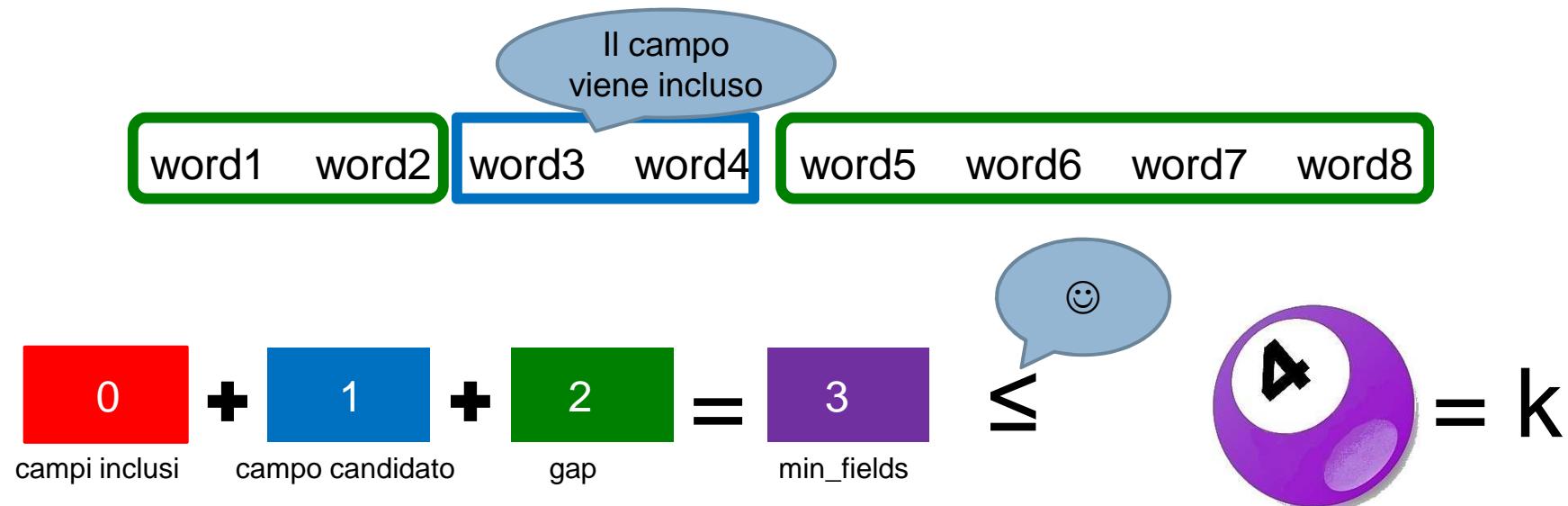
FUNZIONE MIN_FIELDS

26

La funzione **min_fields(record, campo candidato)** calcola il numero minimo di campi che la riga in esame avrebbe se il campo candidato considerato venisse aggiunto al record associato alla riga.

Somma:

- numero di campi già inclusi nel record
- + 1, ovvero il campo candidato
- gap: numero di sequenze di parole consecutive non assegnate a campi.



Fase di allineamento

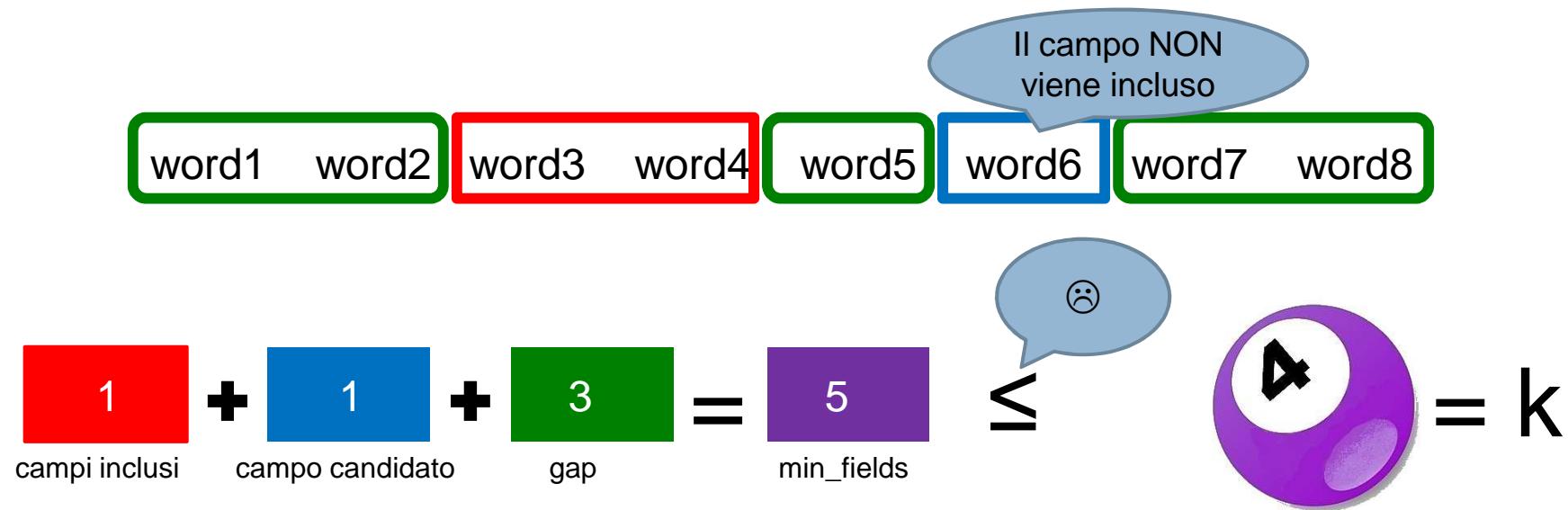
FUNZIONE MIN_FIELDS

27

La funzione **min_fields(record, campo candidato)** calcola il numero minimo di campi che la riga in esame avrebbe se il campo candidato considerato venisse aggiunto al record associato alla riga.

Somma:

- numero di campi già inclusi nel record
- + 1, ovvero il campo candidato
- gap: numero di sequenze di parole consecutive non assegnate a campi.



Fase di allineamento

28

I NULL vengono inseriti nelle posizioni delle informazioni mancanti.

Ogni campo non NULL si deve allineare con la colonna che gli è più simile.

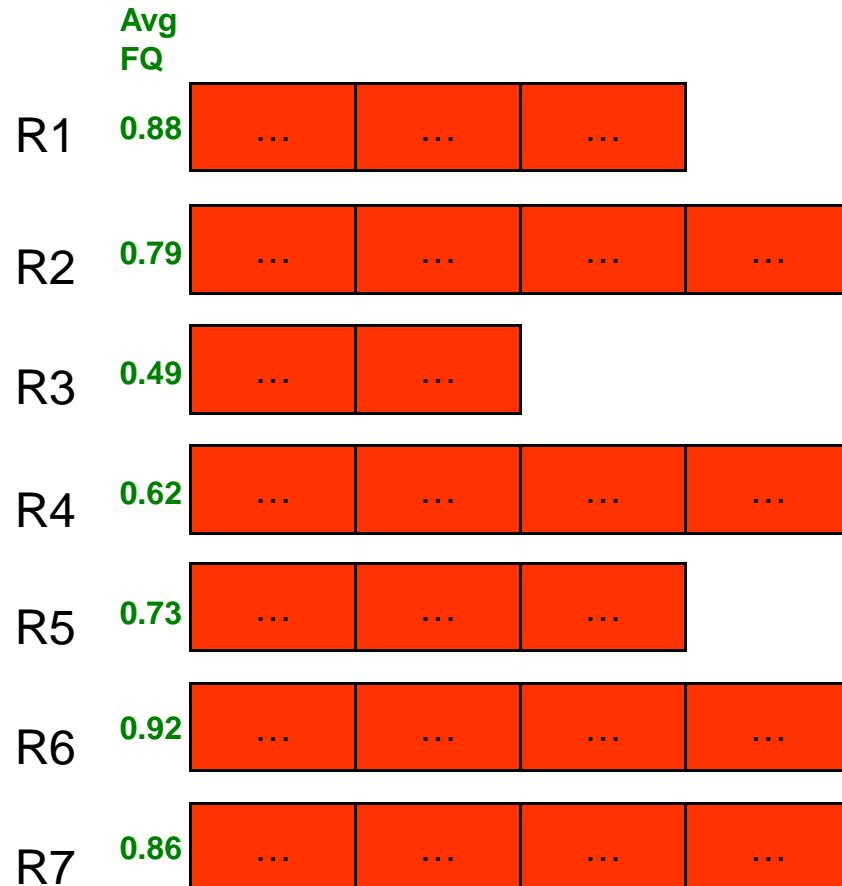


Fase di allineamento

29

I record vengono ordinati in base al numero di campi.

In caso di parità ci basiamo sul valore decrescente di FQ medio.



Prima dell'ordinamento.

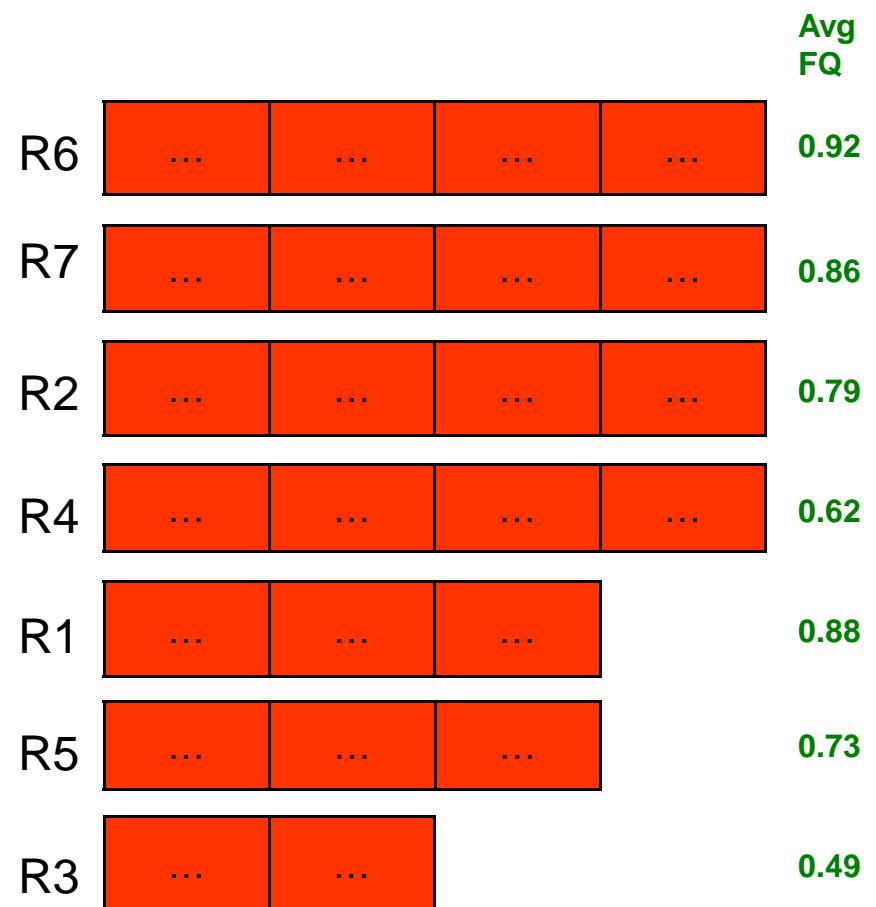
Fase di allineamento

30

I record vengono ordinati in base al numero di campi.

In caso di parità ci basiamo sul valore decrescente di FQ medio.

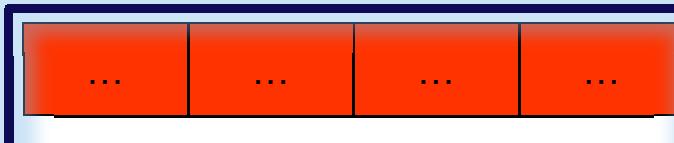
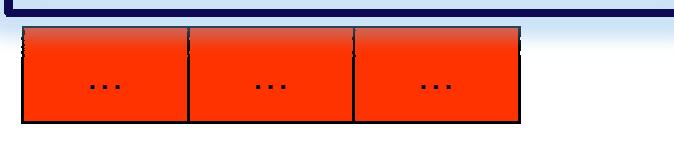
Dopo l'ordinamento.



Fase di allineamento

31

Otteniamo una tabella parziale con $k = 4$ colonne, associandovi 1 a 1 i campi delle righe che hanno k campi.

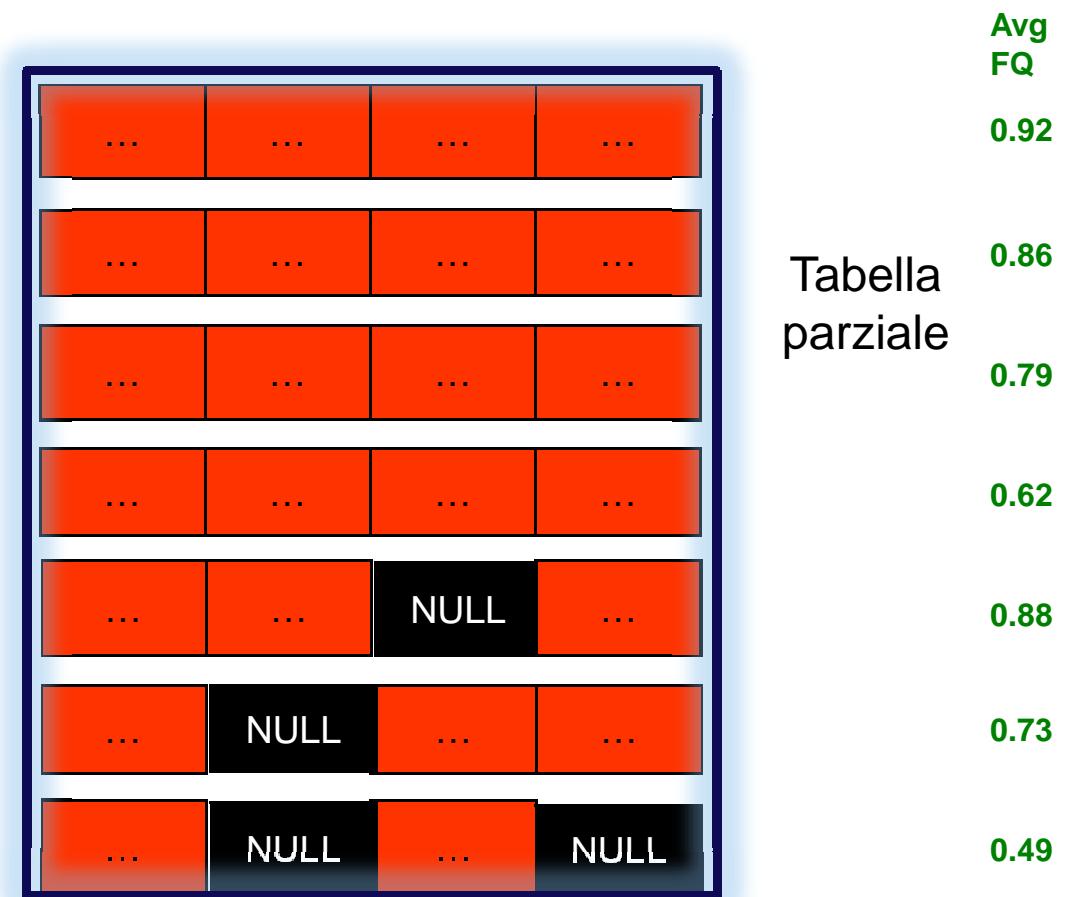
Avg FQ	Tabella parziale
0.92	
0.86	
0.79	
0.62	
0.88	
0.73	
0.49	

Fase di allineamento

32

Per ogni riga con $k_i < k$ campi usiamo l'algoritmo AlignShortRecord.

In corrispondenza delle informazioni mancanti vengono inseriti i NULL.



Fase di allineamento

33

Per ogni riga con meno di k campi otteniamo l'allineamento creando una matrice di costi M ($k^- \times k$, dove k^- è il numero di campi nella riga considerata).

Ogni elemento $M[i,j]$ rappresenta il costo del migliore allineamento del campo f_i della riga in esame con la colonna c_j della tabella parziale.

Definiamo tre funzioni di costo:

$$\text{Matched}(f_i, c_j) = F2FC(f_i, c_j)$$

- $\text{Matched}(f_i, c_j)$ = costo associato al fatto che il campo f_i sia allineato con la colonna c_j .
 - NULL nel campo c_j .
 - $\text{UnMatched}(c_j) = C$, costante.
- $\text{UnMatched}(c_j)$ = costo associato al fatto che nessun campo della riga i sia allineato con la colonna c_j .
 - Ogni campo deve SEMPRE fare match con una colonna $\rightarrow \text{UnMatched}(f_i) = -\infty$
- $\text{UnMatched}(f_i)$ = costo associato al fatto che nessuna colonna della tabella parziale è allineata con il campo f_i .

Fase di allineamento

ALGORITMO ALIGNSHORTRECORD

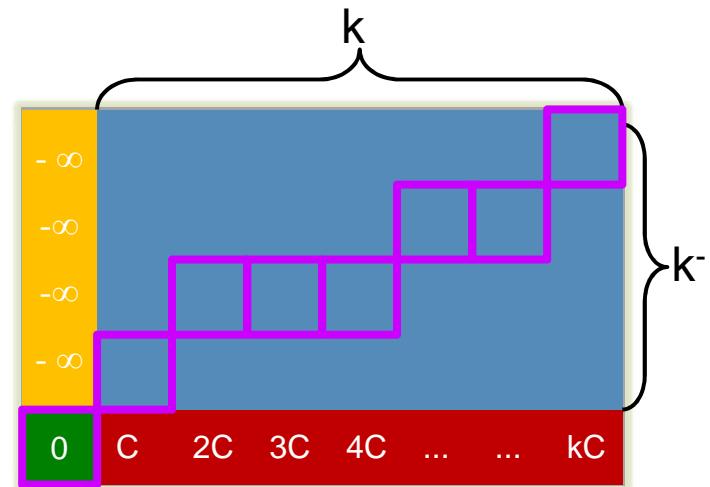
34

Algoritmo 3 AlignShortRecord (r: record con k^* campi, T:Tabella parziale con k colonne)

```

1: M[0, 0] = 0
2: for i = 1 a  $k^*$  do
3:   M[i, 0] = M[i - 1, 0] + UnMatched(fi)
4: end for
5: for j = 1 to k do
6:   M[0, j] = M[0,j - 1] + UnMatched (cj)
7: end for
8: for i = 1 a  $k^*$  do
9:   for j = 1 a k do
10:    M[i, j] = max { M[i, j-1] + UnMatched (cj),
11:                      M[i-1, j] + UnMatched (fi),
12:                      M[i-1, j-1] + Matched (fi, cj) }
13: end for
14: end for
15: ritorna il miglior allineamento A[ $k^*$ , k] partendo da M[ $k^*$ , k] tornando a M[0, 0].

```



Matrice dei costi del record r

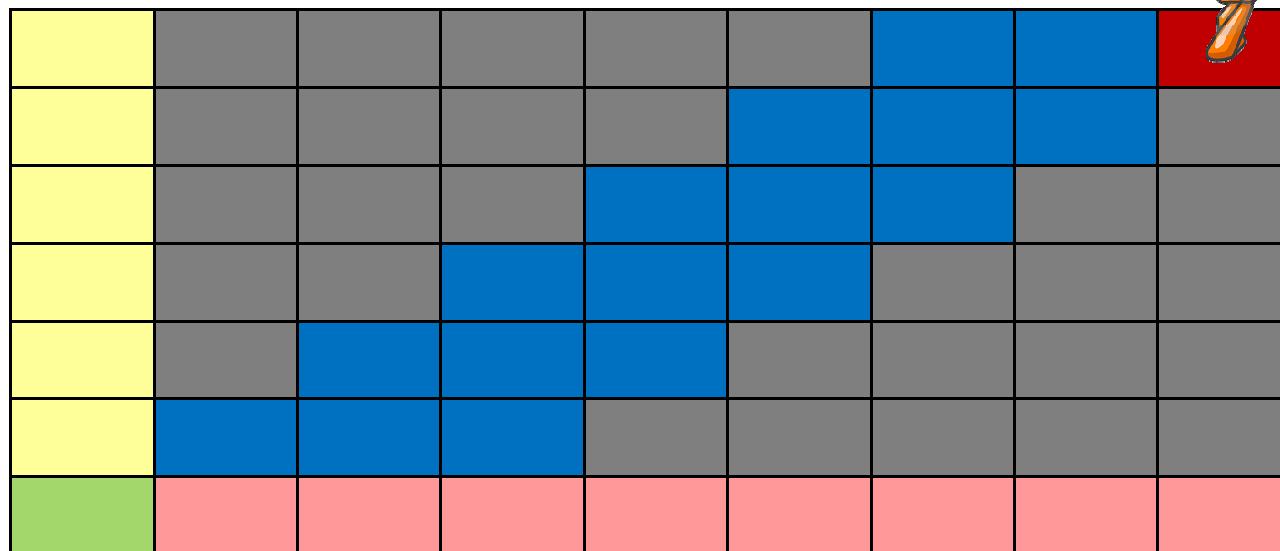
Fase di allineamento

35

Intuitivamente un allineamento corretto può stare SOLO all'interno di un "corridoio di celle".

Gli unici movimenti consentiti sono in orizzontale e in diagonale.

In verticale non sono consentiti perchè $\text{UnMatched}(f) = -\infty$.



Se così non fosse ci sarebbero dei campi non allineati con nessun colonna.

Fase di allineamento

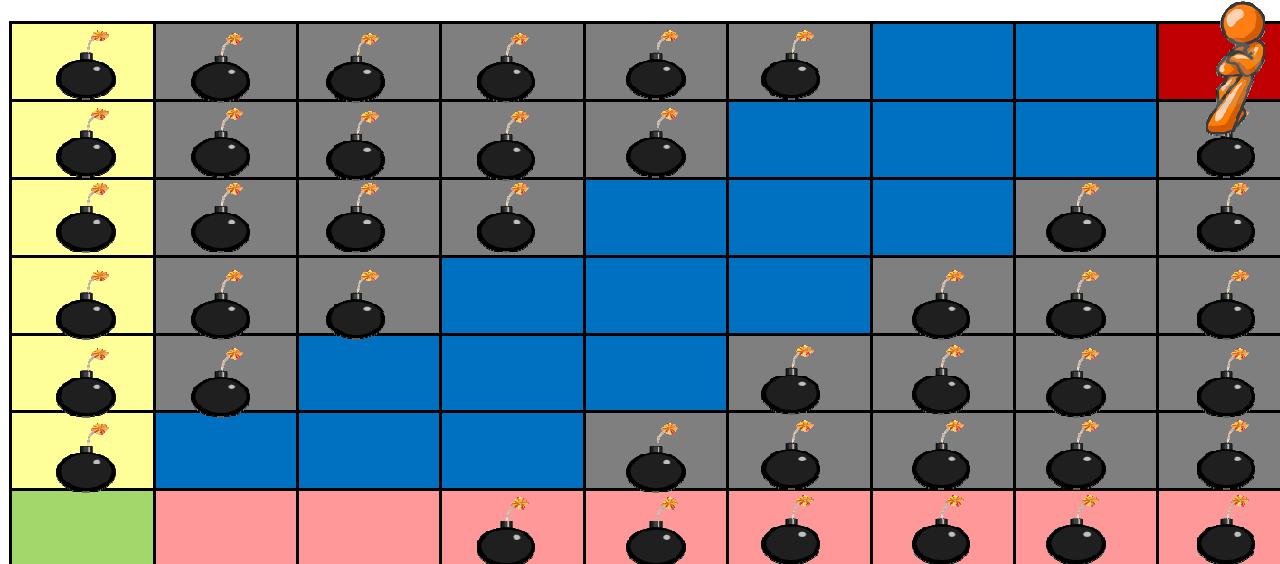
36

Intuitivamente un allineamento corretto può stare SOLO all'interno di un "corridoio di celle".

Gli unici movimenti consentiti sono in orizzontale e in diagonale.

In verticale non sono consentiti perchè $\text{UnMatched}(f) = -\infty$.

Ops!



Se così non fosse ci sarebbero dei campi non allineati con nessun colonna.

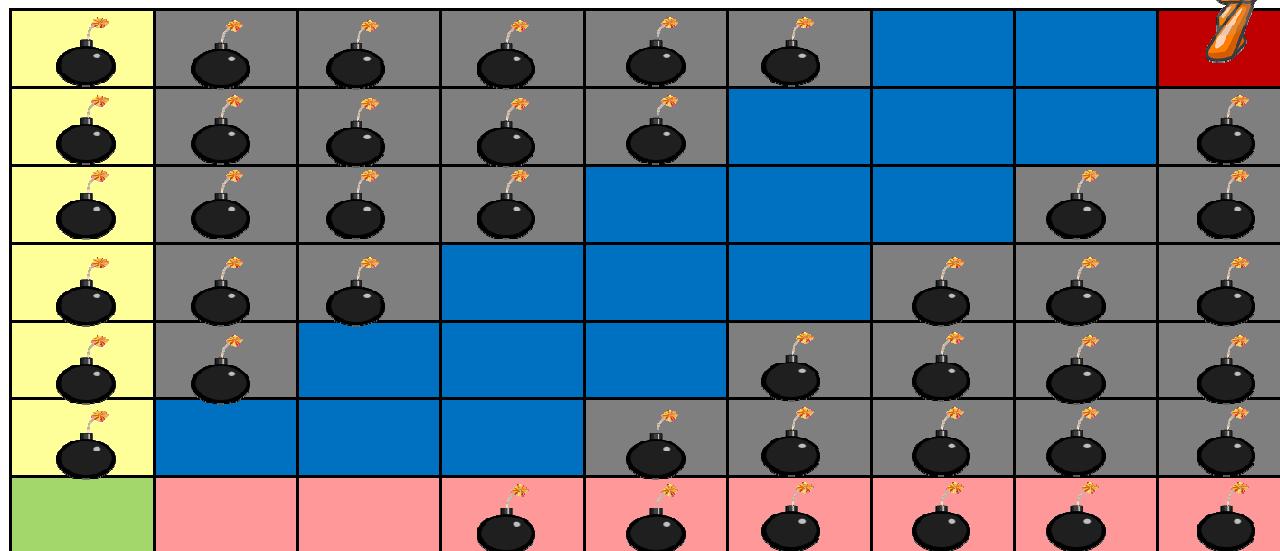
Fase di allineamento

37

Intuitivamente un allineamento corretto può stare SOLO all'interno di un "corridoio di celle".

Gli unici movimenti consentiti sono in orizzontale e in diagonale.

In verticale non sono consentiti perchè $\text{UnMatched}(f) = -\infty$.



Se così non fosse ci sarebbero dei campi non allineati con nessun colonna.

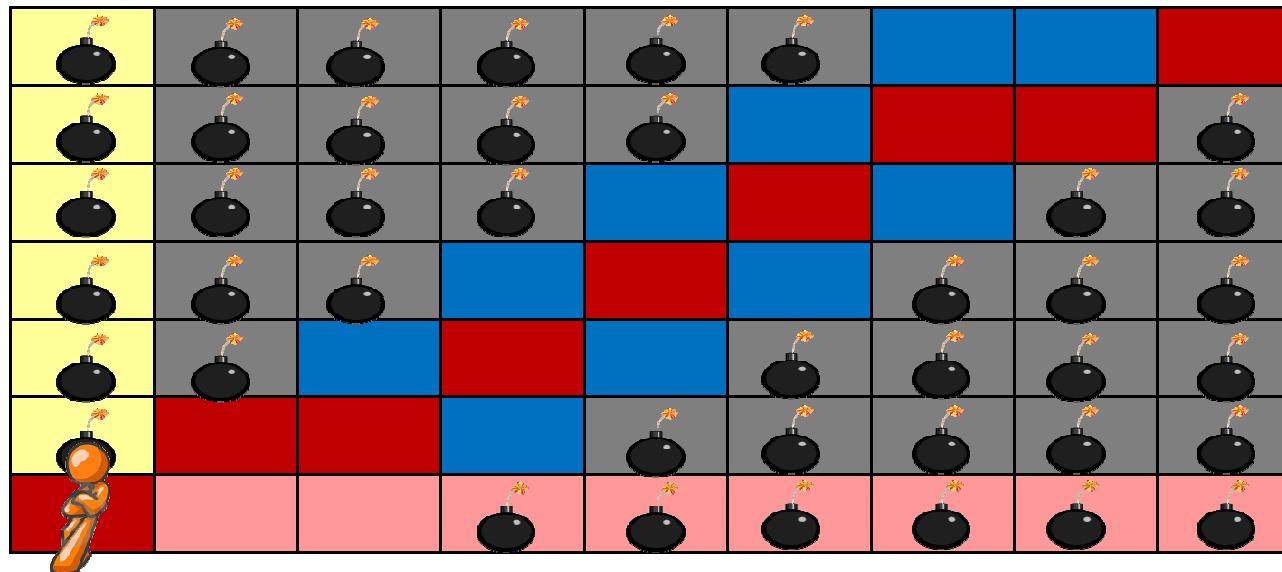
Fase di allineamento

38

Intuitivamente un allineamento corretto può stare SOLO all'interno di un "corridoio di celle".

Gli unici movimenti consentiti sono in orizzontale e in diagonale.

In verticale non sono consentiti perchè $\text{UnMatched}(f) = -\infty$.



Se così non fosse ci sarebbero dei campi non allineati con nessun colonna.

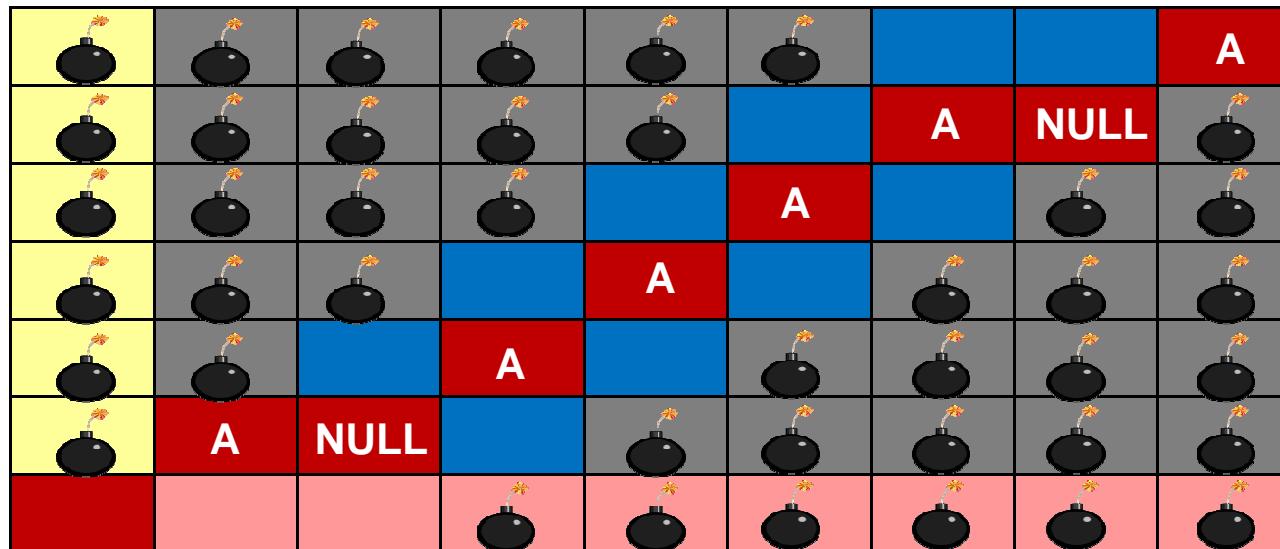
Fase di allineamento

39

Intuitivamente un allineamento corretto può stare SOLO all'interno di un "corridoio di celle".

Gli unici movimenti consentiti sono in orizzontale e in diagonale.

In verticale non sono consentiti perchè $\text{UnMatched}(f) = -\infty$.

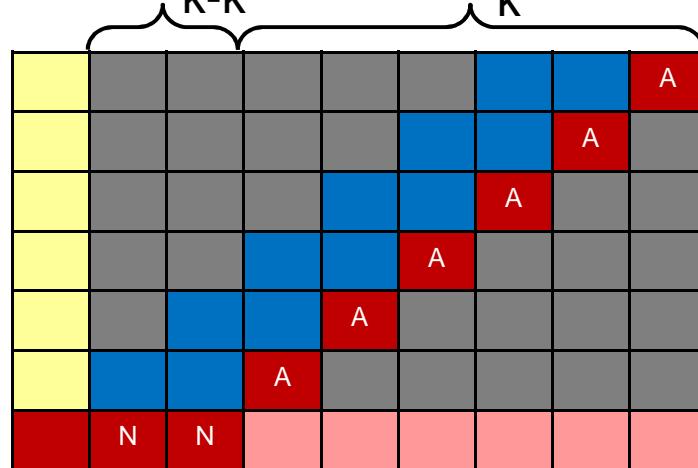
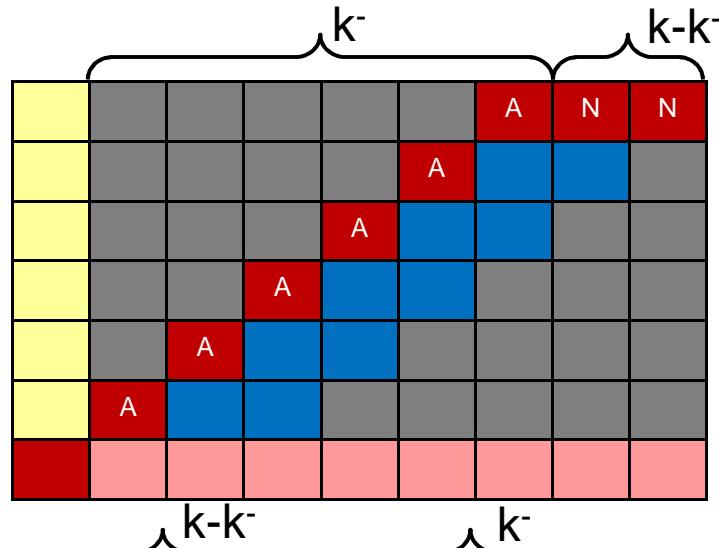


Se così non fosse ci sarebbero dei campi non allineati con nessun colonna.

Fase di allineamento

40

Individuiamo due casi limite:



k^- campi della riga in esame sono allineati con le prime k^- colonne della tabella parziale e le restanti $k-k^-$ sono NULL

k^- campi della riga in esame sono allineati con le ultime k^- colonne della tabella parziale e i primi $k-k^-$ sono a NULL

Fase di allineamento

FIELD TO FIELD CONSISTENCY SCORE

41

La funzione usata per calcolare il costo associato all'allineamento del campo f con la colonna c , rappresenta quanto bene f si allinea con c .

È usata per calcolare $\text{Matched}(f,c)$:

$$\text{Matched}(f,c) = \text{F2FC}(f,c) = 1/n \times \sum_{i=1..n} \text{F2FC}(f, f_i^c)$$

Da ora in poi al posto di $\text{F2FC}(f, f_i^c)$ scriveremo $\text{F2FC}(f_1, f_2)$.

$\text{F2FC}(f_1, f_2)$ misura la similarità fra una coppia di campi candidati f_1 e f_2 .

Si calcola come combinazione lineare di score parziali:

$$\text{F2FC}(f_1, f_2) = a_{tc} \times S_{tc}(f_1, f_2) + a_{tcc} \times S_{tcc}(f_1, f_2) + a_{sc} \times S_{sc}(f_1, f_2) + a_{dc} \times S_{dc}(f_1, f_2)$$

- **Type Consistency Score:** misura l'uguaglianza tra tipi ricorrenti
score: 1 se f_1 e f_2 sono dello stesso tipo, 0 altrimenti.
- **Tables Corpus Consistency Score:** valore alto se f_1 e f_2 nel table corpus ricorrono spesso nella stessa colonna.
score: media tra le probabilità condizionali $\text{Pr}(f_1|f_2)$ e $\text{Pr}(f_2|f_1)$ ([0..1]).

Fase di allineamento

FIELD TO FIELD CONSISTENCY SCORE

42

- **Syntax Consistency Score:** si calcolano dei sotto-score parziali ottenuti confrontando a2a2 delle feature sintattiche (numero di lettere, percentuale di cifre, ecc) estratte dai valori dei campi.
score: media dei sotto-score parziali normalizzati a 1 ([0..1]).

- **Delimiters Consistency Score:** misura la similarità tra i delimitatori di campo:
“ ,;.:^()<>&|?! ”
score: 1 se i delimitatori fanno match da entrambi i lati del campo
$$(f_1, \quad \quad f_2,$$

0,5 se i delimitatori fanno match da un lato solo del campo
$$(f_1, \quad \quad f_2)$$

0 se i delimitatori non fanno match
$$,f_1, \quad \quad (f_2)$$

Fase di allineamento

FIELD SUMMARIES

43

Ricordiamo che:

$$F2FC(f,c) = 1/n \times \sum_{i=1..n} F2FC(f,f_i^c)$$

$F2FC(f,f_i^c)$ viene calcolata n volte per ogni cella della matrice ($k \times k'$), e tutto questo per ogni riga non allineata: il costo computazionale è troppo alto.

Si decide di non calcolare tutti i $F2FC(f,f_i^c)$, ma di farlo solo per dei campi ritenuti rappresentativi della colonna tra quelli già allineati: i **field summaries**.

Il loro numero è fissato come parametro: *max_n_reps*.

Sono memorizzati in una tabella di $k \times max_n_reps$ e aggiornati ogni volta che si aggiunge un record alla tabella parziale.

Column 1	Column 2	Column 3	Column 4
11	Steamboat Willie	Disney	1943
10	Rabbit of Seville	MGM	1935
15	Three Little Pigs	Disney	1949

I campi di una stessa riga non riguardano lo stesso record.

Fase di allineamento

ALGORITMO CREATETABLE

44

Algoritmo 4 CreateTable (R: lista di record)

```
1: for  $r_i$  in R do
2:   if il numero di campi in  $r_i$  > k then
3:     AlignLongRecord( $r_i, k$ )
4:   end if
5: end for
6:  $T_i = \{\}$            //matrice che contiene le righe della tabella da costruire
7:  $SF = \{\}$            //matrice che contiene i field summaries
8: ordina R in modo decrescente di numero di campi.
9: for  $r_i$  in R do
10:   if il numero di campi in  $r_i$  < k then
11:      $r_i = \text{AlignShortRecord}(r_i, SF)$ 
12:   end if
13:   aggiungi  $r_i$  a  $T_i$  .
14:    $SF = \text{UpdateFieldSummaries}(r_i, SF)$ 
15: end for
16: ritorna  $T_i$ 
```

Fase di raffinamento

45

Finora lo split è stato fatto:

- in maniera libera (fase di split indipendente),
- vincolata ad un numero massimo di colonne (fase di allineamento).

In questa fase lo si farà considerando anche i valori degli altri campi nelle colonne oltre al numero massimo di colonne.

L'obiettivo del raffinamento è trovare e correggere gli errori risultanti dalle fasi precedenti.

Si fanno due assunzioni:

- il numero dei campi corretti è molto più alto di quello dei campi scorretti.
- gli errori di split non sono isolati.

Fase di raffinamento

FQ RIVISTO

46

- Per misurare la qualità di un particolare campo candidato f si usa il **Field Quality Score FQ(f)**.
- Calcoliamo FQ come combinazione lineare di score parziali:
 - **Type Score**
 - **Language Model Score**
 - **Table Corpus Support Score**
 - **List Support Score:** favorisce i campi candidati che sono più consistenti con le colonne interessate dagli errori.

Fase di raffinamento

47

- Si calcola il F2FC(f,c) di ogni campo f con la sua colonna c.
 - Si ordinano in modo descrescente.

Tabella di Output

Fase di raffinamento

48

- Si calcola il $F2FC(f,c)$ di ogni campo f con la sua colonna c .
- Si ordinano in modo descrescente.
- Partendo dall'ultimo si prendono come campi incoerenti quelli con il peggiore $F2FC$ fino ad arrivare al $Pinc\%$ di tutti i campi ($Pinc\%$ parametro fissato).
- Si scartano i campi singoli e i NULL.

Tabella di Output

...	X	...
...	...	X
X	X	X	X
...
...	X	X
...

Fase di raffinamento

49

- Si calcola il $F2FC(f,c)$ di ogni campo f con la sua colonna c .
- Si ordinano in modo descrescente.
- Partendo dall'ultimo si prendono come campi incoerenti quelli con il peggiore $F2FC$ fino ad arrivare al $Pinc\%$ di tutti i campi ($Pinc\%$ parametro fissato).
- Si scartano i campi singoli e i NULL.
- Rimangono solo le sequenze di campi inconsistenti in un unico record: gli streaks.

Tabella di Output

...
...
...	X	X	X
...
...	X	X
...

Fase di raffinamento

50

Assunzione #1

- Si calcola il $F2FC(f,c)$ di ogni campo f con la sua colonna c .
- Si ordinano in modo descrescente.
- Partendo dall'ultimo si prendono come campi incoerenti quelli con il peggiore $F2FC$ fino ad arrivare al $Pinc\%$ di tutti i campi ($Pinc\%$ parametro fissato).
- Si scartano i campi singoli e i NULL.
- Rimangono solo le sequenze di campi inconsistenti in un unico record: gli streaks.

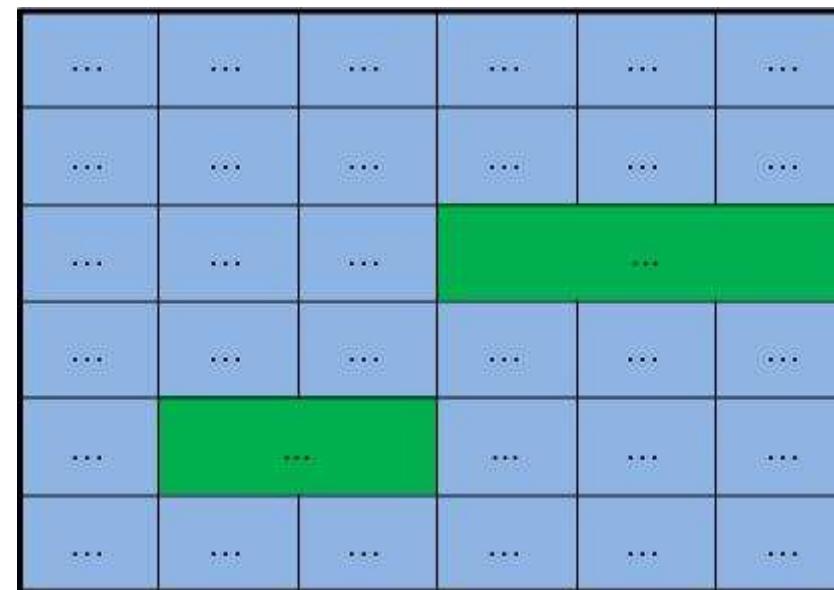
Tabella di Output

...
...
...
...
...
...
...

Assunzione #2

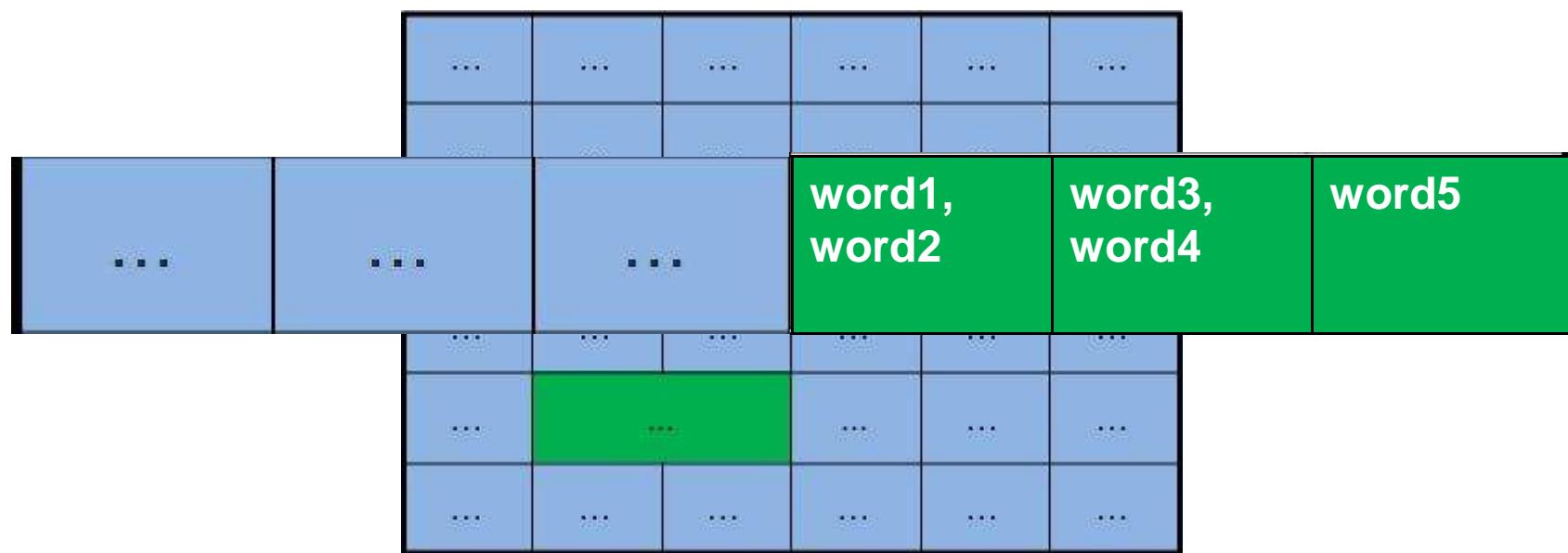
Fase di raffinamento

51



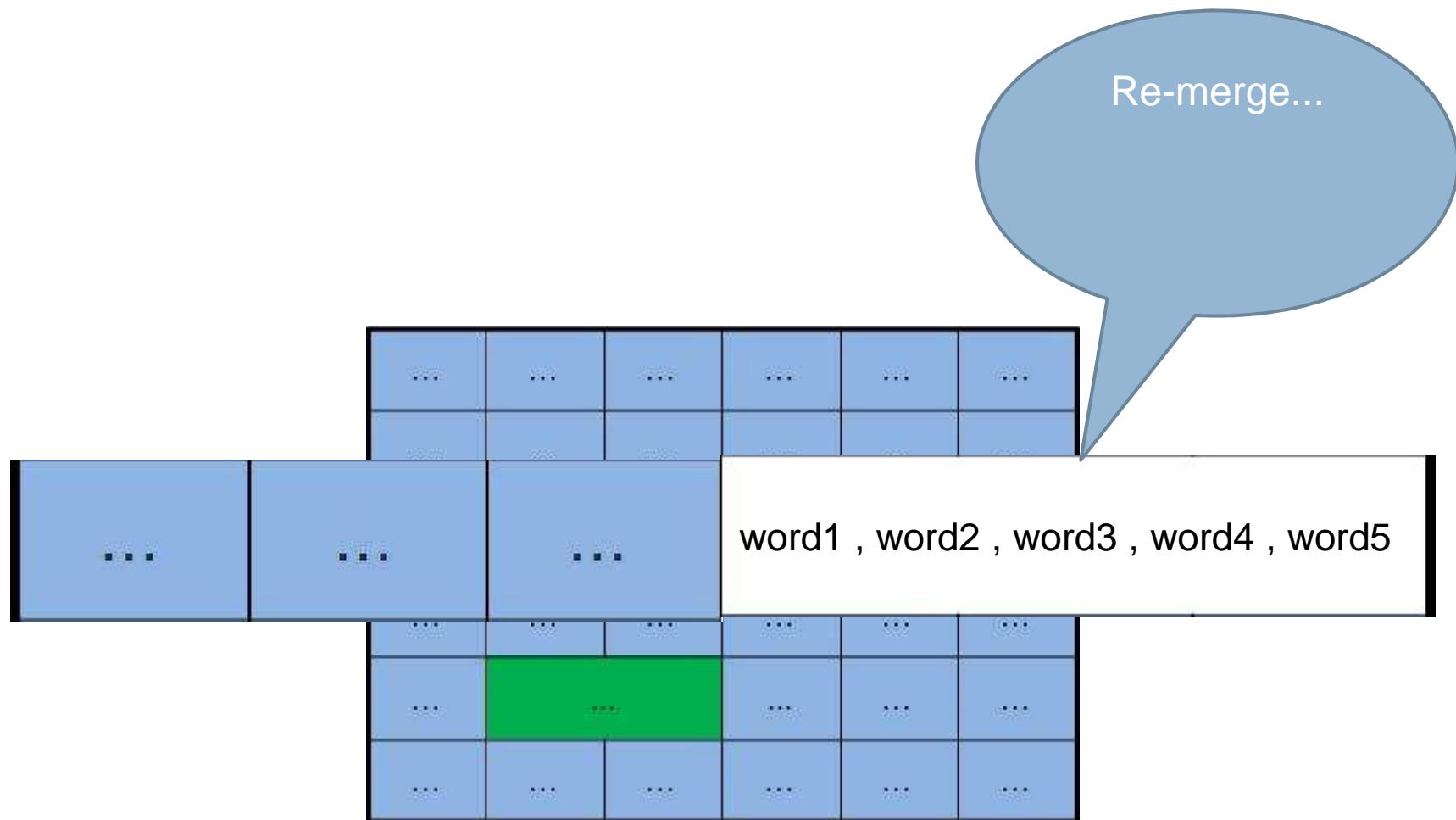
Fase di raffinamento

52



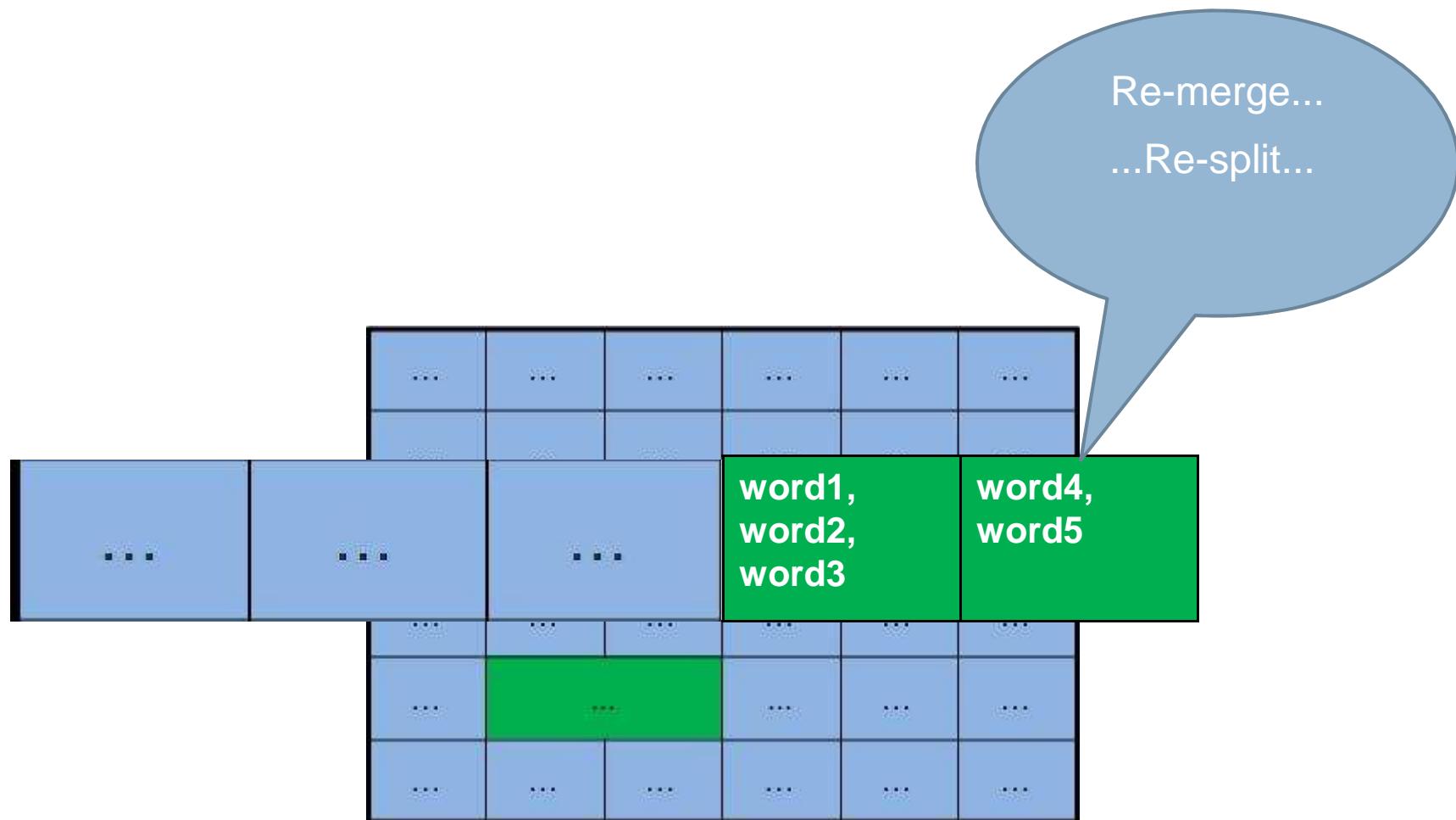
Fase di raffinamento

53



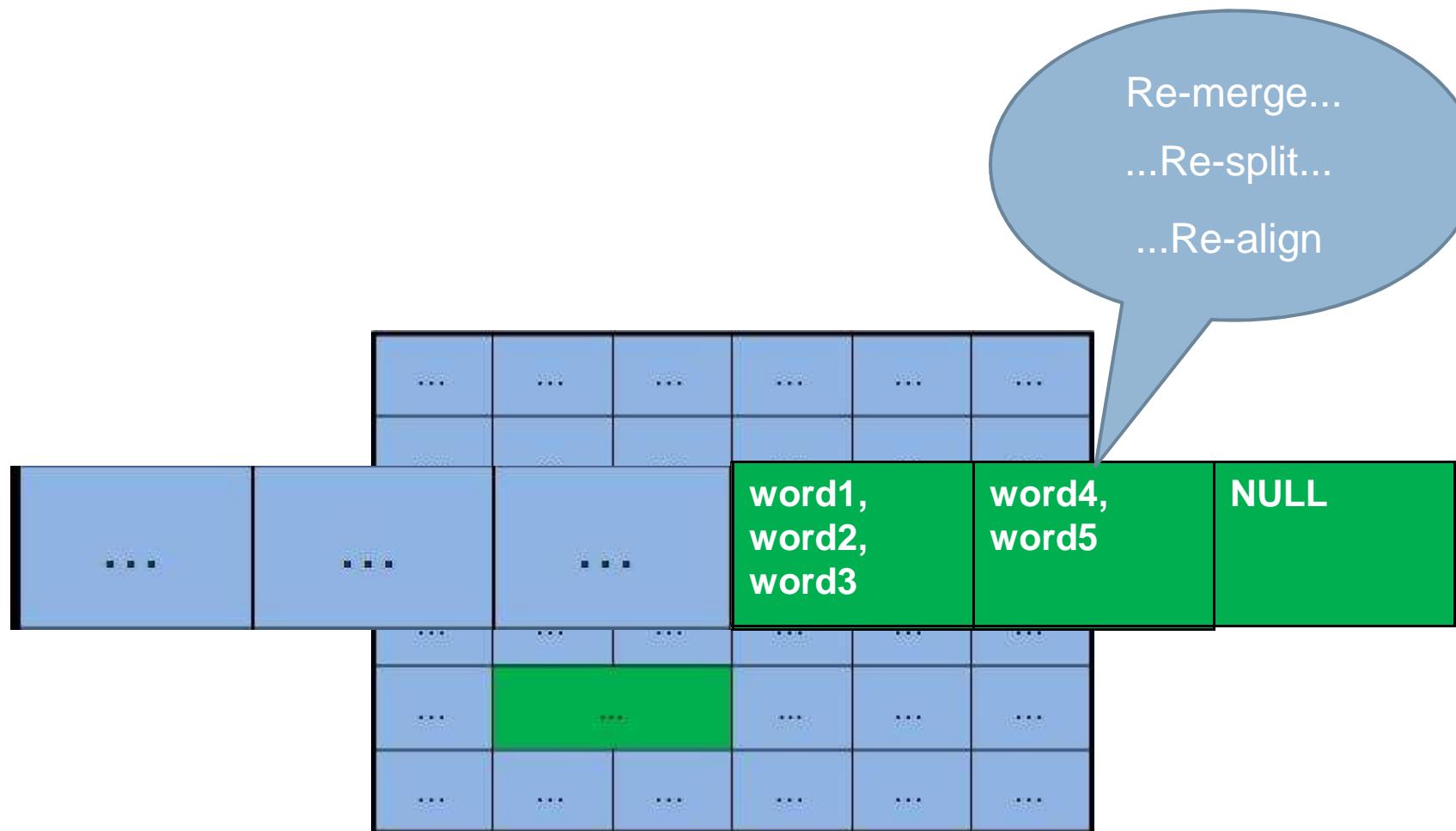
Fase di raffinamento

54



Fase di raffinamento

55



Sommario

56

- 1 Introduzione
- 2 Algoritmo ListExtract
- 3 Esperimenti
- 4 Conclusioni

Esperimenti

57

Per la valutazione di ListExtract vengono usati due distinti data sets, nella stessa lingua, ognuno con una propria base di verità con cui fare il confronto:

- **Tables-Derived List (TDLists)** = formato da liste estratte da tabelle, ottenute collassando tutte le celle di un record in una sola linea, con gli spazi bianchi che separano le parole.
 - Base di verità : le tabelle originarie.
- **Web List (WLists)** = formato da liste HTML ricavate dal Web e caratterizzate da domini differenti
 - Base di verità : tabelle ottenute manualmente dai creatori.

Un confronto diretto delle tabelle estratte da ListExtract e la base di verità può essere molto complesso, soprattutto perchè ci può essere più di una soluzione accettabile.

Esperimenti

58

Per ogni tabella estratta dalla lista, calcoliamo il **Table Extraction Score** $TE(T)$, calcolando la media degli FQ di tutti i campi della tabella di output di ListExtract.

TE indica quanto bene la tabella è stata estratta in base alla logica dell'algoritmo (cioè in base alla FQ) e viene usato come termine di confronto per la valutazione dei risultati.

F-measure è una misura di qualità dell'estrazione; tiene conto:

- del numero di celle della tabella correttamente estratte rispetto al numero di celle totali estratte
- del numero di celle della tabella correttamente estratte rispetto al numero di celle totali presenti nella base di verità di tale tabella.

Esperimenti

COSTRUZIONE DEI GRAFICI

59

Per ogni data sets si calcolano tutti i TE delle tabelle estratte e li si ordinano in senso decrescente.

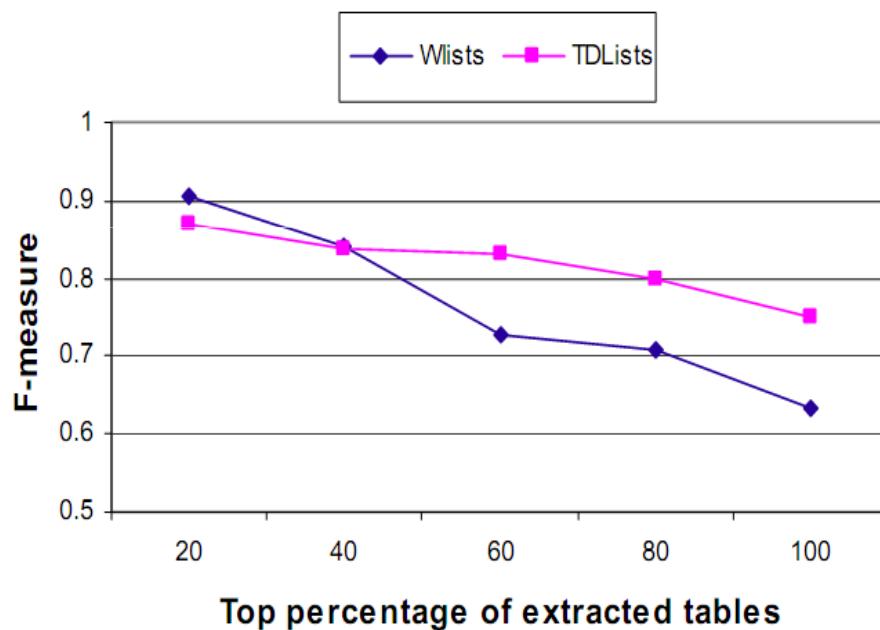
L'ascissa di tutti i grafici rappresenta la percentuale delle prime tabelle in tale ordine.

L'ordinata rappresenta il valore medio di f-measure.

Un punto $\langle x,y \rangle$ della curva indica che le prime $x\%$ tabelle ordinate secondo TE hanno un f-measure media pari a y .

Esperimenti PERFORMANCE GLOBALI

60



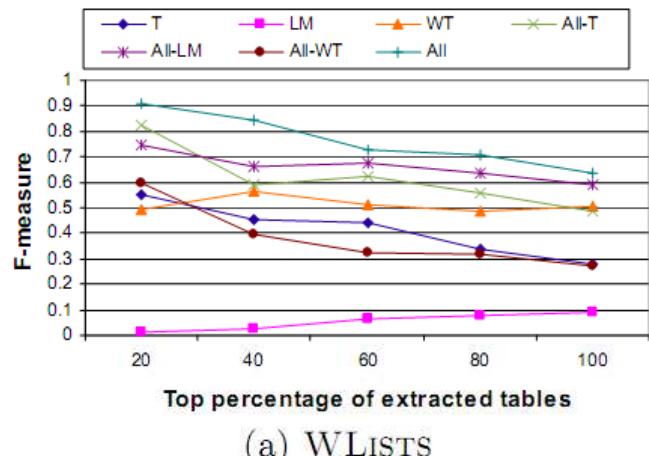
La f-measure diminuisce man mano che si considerano tabelle con TE più basso.

Le f-measure ottenute sul TDLists sono maggiori rispetto a quelle ottenute su WLists.

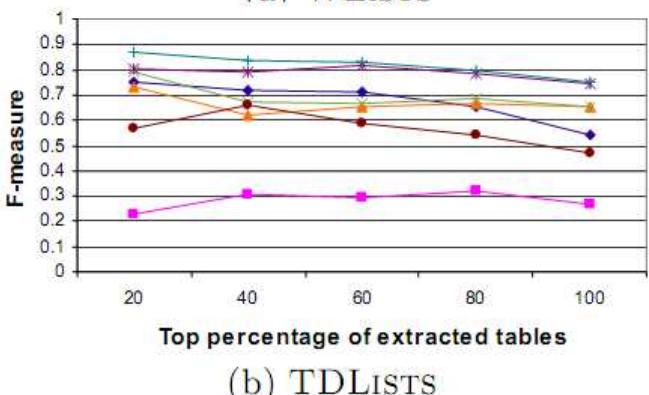
Le prestazioni sul TDLists sono migliori perchè le liste sottostanti sono sempre ottenute da tabelle relazionali.

Esperimenti PERFORMANCE FQ

61



(a) WLISTS



(b) TDLISTS

T = Type

LM = Language Model

WT = Table Corpus (web table)

Si considerano 3 delle 4 componenti della FQ, tranne la componente List Support Score che è indispensabile nella fase di raffinamento.

I grafici della f-measure mostrati considerano:

- tutte e tre le componenti assieme (All)
- le singole componenti separate (T, LM, WT)
- tutte le componenti escudendone di volta in volta una (All-T, All-LM, All-WT).

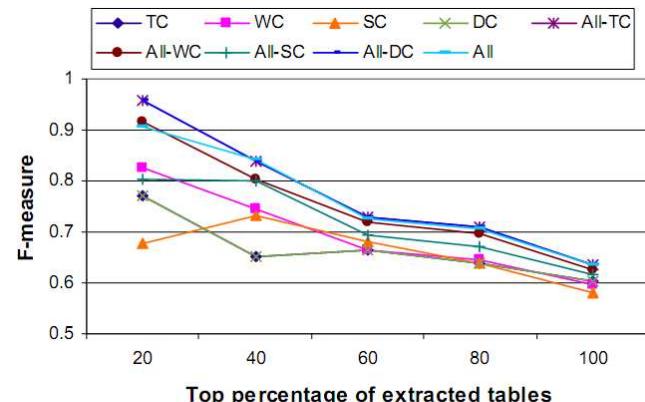
WT ha valori maggiori di T e LM

All-T e All-LM hanno valori maggiori di All-WT → WT aiuta ad individuare molto bene un campo.

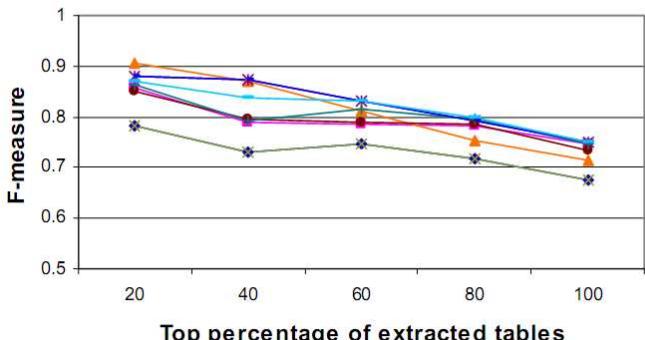
LM ha valori bassi (<20%), ma All-LM differisce da All molto meno del 20% → LM ottiene risultati positivi molto sparsi, ma quando li ottiene è molto probabile che vi sia un campo.

Esperimenti PERFORMANCE F2FC

62



(a) WLISTS



(b) TDLISTS

T C = Type Consistency

WC = Table Corpus Consistency

SC = Syntax Consistency

DC = Delimiter Consistency

In questo caso si considerano tutte le componenti di F2FQ.

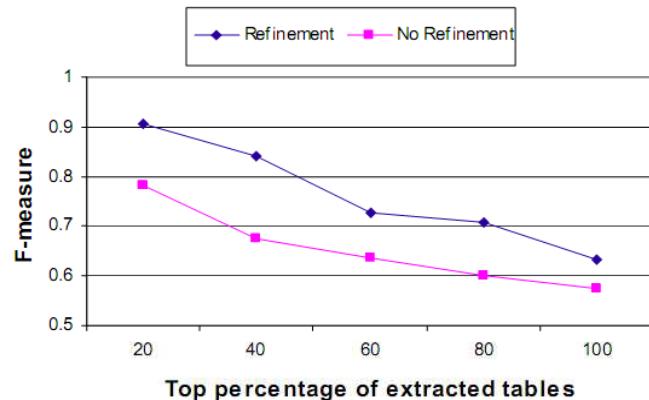
I grafici della f-measure mostrati considerano:

- tutte e tre le componenti assieme (All)
- le singole componenti separate (TC , WC, SC, DC)
- tutte le componenti escudendone di volta in volta una (All-TC, All-WC, All-SC, All-DC).

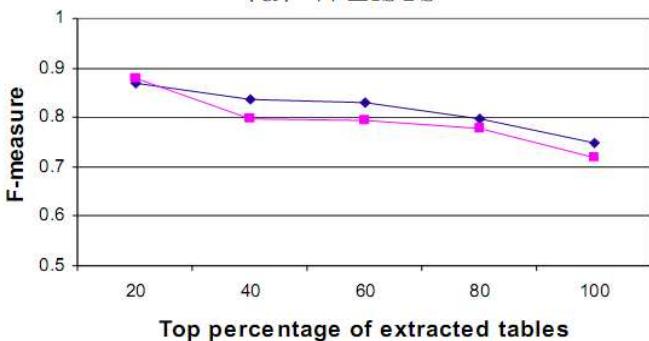
A volte considerare anche i delimitatori (All) porta ad un degrado dei risultati rispetto al non considerarli (All-DC), soprattutto nei TDLists perché nelle liste di TDLists tutti i delimitatori sono spazi bianchi per costruzione e considerare altri possibili delimitatori come tali è un errore.

Esperimenti PERFORMANCE RAFFINAMENTO

63



(a) WLISTS



(b) TDLISTS

WLists

Il miglioramento portato dal raffinamento è migliore nel primo 20% e nel primo 40% delle tabelle estratte.

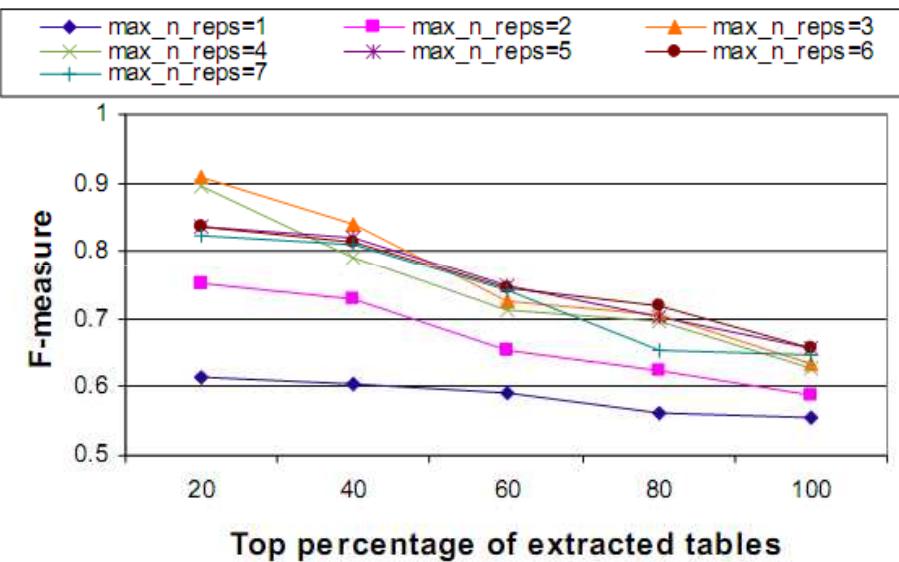
Se ci sono tanti campi spartiti correttamente, ci sono pochi errori ed è quindi probabile che vengano corretti quasi tutti.

TDLists

Il miglioramento portato dal raffinamento non è mai superiore a 0,05 perchè le liste sono ottenute da delle tabelle quindi è più facile individuare lo split corretto già nella fase di split indipendente.

Esperimenti PERFORMANCE FIELDS SUMMARIES

64



I valori di *max_n_reps* pari a 1 e 2 danno risultati peggiori; dal valore 3 in poi aumentare non porta a significativi miglioramenti → per migliorare le prestazioni (calcolare meno F2FC) si sceglie un *max_n_reps* = 3.

Esperimenti CONSIDERAZIONI SU LARGA SCALA

65

Consideriamo un caso specifico: le liste contenute in 100.000 pagine web in inglese.

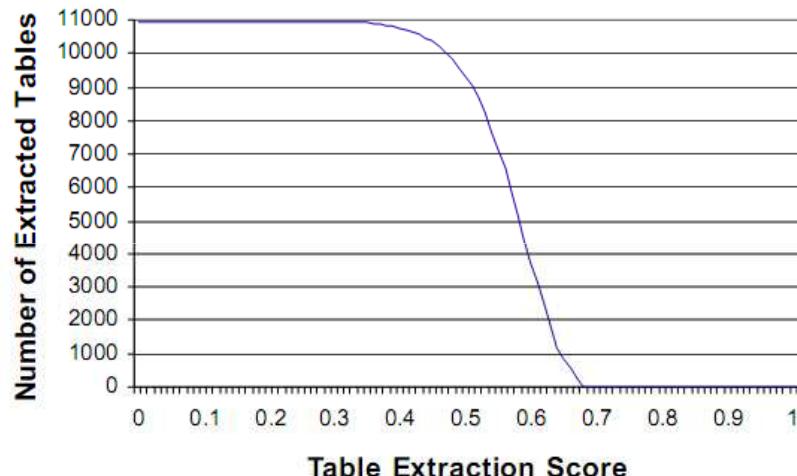
Queste vengono filtrate eliminando:

- liste con meno di 5 righe
- liste con più di 50 righe
- liste con più di 100 lettere per riga.

Rimangono 32.000 liste:

- 21.000 hanno solo una colonna (eliminate)
- 11.000 sono tabelle relazionali.

Di queste 11.000 si calcola il TE



1428 tabelle estratte hanno un TE superiore a 0,6 (buon risultato).

Dato che c'è in media una lista per pagina web, ci sono 1428 tabelle relazionali su 100000 liste → 1,4%.

Estendendo la stima a tutto il web (1mld di pagine) è probabile che ci siano 14mln di tabelle relazionali estraibili da liste nel web.

Sommario

66

- 1 Introduzione
- 2 Algoritmo ListExtract
- 3 Esperimenti
- 4 Conclusioni

Conclusioni

67

- 1 I risultati ottenuti suggeriscono che ci sia un grande numero di liste di qualità che possono essere estratte dal web.
- 2 Altri algoritmi che estraggono liste o altre informazioni dal web sono limitati da varie assunzioni che ne riducono il campo di applicabilità.
- 3 ListExtract non è sottoposto a questi limiti ed ha prestazioni migliori. In particolare ha come punti di forza di essere non supervisionato e indipendente dal dominio: questo fa sì che possa essere usato su larga scala nel web.