## Approfondimento sul Pattern Matching 2D

Liva Giovanni

Università di Udine

8 giugno 2014

### Argomenti

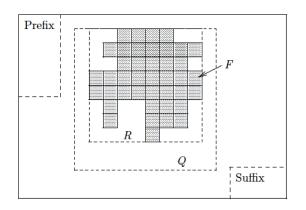
- 1 Lavori Precedendi
  - Exact vs Approximate
  - Approximate Dictionary Matching
  - Baker and Bird
  - Zhu and Takaoka
- 2 2D con FA
- 3 2D con PDA

### Definizioni di Base

#### Definition

- P viene usato per indicare un pattern unidimensionale di lunghezza m
- ullet T viene usato per indicare un testo unidimensionale di lunghezza n
- PA viene usato per indicare un pattern bidimensionale di lunghezza  $m \times m'$
- TA viene usato per indicare un testo bidimensionale di lunghezza  $n \times n'$
- $D_H(x, y)$  è la funzione che calcola la distanza di hamming tra x ed y
- k viene usato per indicare il numero massimo di errorri ammessi

### Definizioni di Base



### Definition

- F è un fattore
- R è l'array di contenimento (minimo), così come Q

### Exact vs Approximate

Il pattern matching esatto prevede di cercare l'occorrenza di una stringa all'interno di un testo. L'uso di automi per questo approccio è abbastanza naturale come si vede dal seguente algoritmo:

#### Algorithm 1 Creazione FA:: Pattern - Matching Esatto

- 1:  $\delta(q_0, a) = \{q_0\}, \forall a \in A$
- 2: **for** i = 0 to m **do**
- 3:  $\delta(q_i, p_i) = \{q_{i+1}\}$
- 4: end for

L'automa risultante ha m+1 stati. Ogni stato  $q_i$  indica che si è letto il prefisso del pattern fino all'i-esimo carattere

### Exact vs Approximate

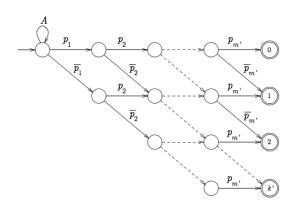
Il pattern matching approsimato si basa sulla distanza di Hamming che permette di quantificare il numero di errori ammessi. La costruzione di tale automa prevede l'uso di k+1 copie di automi per il Pattern Matchin esatto,  $M_0,\ldots,M_k$ .

L'idea è quella che ogni  $M_i$  rappresenta il pattern accettato con i errori. I vari  $M_i$  sono collegati con una transizione dallo stato  $q_j$  allo stato  $q_{j+1}$  che corrisponde all'azione di sostituzione nel calcolo della distanza di Hamming, etichettata con il simbolo  $\overline{p}_{j+1}$  corrispondente al carattere complementare in posizione j+1 in P.

## Exact vs Approximate

#### Theorem

L'automa per il Pattern Matching approsimato ha (k+1)(m+1-k/2) stati



## Approximate Dictionary Matching

#### **Definition**

```
Sia \pi un dizionario di s pattern, \pi = \{p_1, \ldots, p_s\}
Sia m = min\{|p_1|, \ldots, |p_s|\}
Sia k il numero di errori ammessi per ogni pattern, k < m
L'automa \mathcal{A} per l'approximate dictionary matching riconosce il linguaggio L(\mathcal{A}) = \bigcup_{i=1}^s \{uv|u,v\in A^*, D_H(p_i,v)\leq k, p_i\in\pi\}
```

### Algorithm 2 Creazione FA :: Approximate Dictionary Matching

- 1: for i = 1 to s do
- 2: Costruisci  $M_i$  con la tecnica per il pattern matching approssimato
- 3: end for
- 4: Costruisci lo stato iniziale q<sub>0</sub>
- 5:  $\delta(q_o, a) = \{q_0^i\} \forall a \in A, \forall i \in \{0, \dots, s\}$
- 6: **for** i = 1 to **s do**
- 7: Aggiungi una transizione da  $q_0$  a  $q_1^i$  etichettata come la transizione  $q_0^i o q_1^i$
- 8: end for

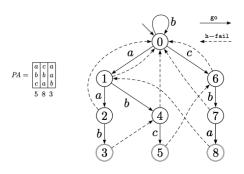
### Baker and Bird

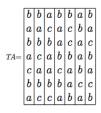
#### Definition

Sia  $\pi$  il dizionario ottenuto da PA,  $\pi = \{p_i | p_i \text{ è la } i\text{-esima colonna di PA}\}$ Sia  $\mathcal{A}$  l'automa ottenuto da PA con l'algoritmo di Aho - CorasickSia TA' il textarray ottenuto lanciando  $\mathcal{A}$  su ogni colonna di TA e salvando lo stato corrente della run dell'automa

- Linearizzare TA' ottenendo T
- Linearizzare PA ottenendo P
- Usare KMP su P e T
- La complessità finale è  $\mathcal{O}(mm' + nn')$

$$PA = \begin{bmatrix} a & c & a \\ b & b & a \\ \hline c & a & b \end{bmatrix}, \ TA = \begin{bmatrix} b & b & a & b & b & a & b \\ a & a & c & a & c & b & a \\ b & b & b & a & c & a & c & b & a \\ \hline c & a & c & a & b & b & a & b \\ \hline c & a & a & c & a & b & b & a \\ b & b & b & b & a & c & c \\ \hline a & c & c & a & b & a & b \\ \hline b & b & b & b & a & c & c \\ \hline a & c & c & a & b & a & b \\ \hline \end{pmatrix}, \ |PA| = (3 \times 3), \ |TA| = (7 \times 7).$$





$$\mathit{TA'} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 6 & 1 & 6 & 4 & 1 \\ 4 & 4 & 7 & 2 & 6 & 1 & 6 \\ 1 & 5 & 8 & 3 & 7 & 2 & 7 \\ 6 & 1 & 1 & 5 & 8 & 3 & 8 \\ 7 & 4 & 4 & 7 & 2 & 5 & 6 \\ 8 & 5 & 5 & 8 & 3 & 1 & 7 \end{bmatrix}$$





#### Zhu and Takaoka

Estende l'idea di Karp e Rabin alle due dimensioni usando la tecnica delle *impronte*.

I passi dell'algoritmo sono:

- ullet Genera P' come array di impronte di P usando la funzione di hash per colonne
- Genera T' nello stesso modo di P' (Guardando solo m' caratteri per colonna)
- Lancia KMP su P' e T' e ogni volta che trova una occorrenza esegue il controllo sulle matrici
- ullet Passa alla riga successiva aggiornando T'

Nel caso pessimo la complessità è  $\mathcal{O}(n'n + n'mm')$ 

# 2D con Finite Automata

### 2D Approsimato con FA :: Algoritmo Generico

#### Definition

Sia  $\pi$  il dizionario ottenuto da PA,  $\pi = \{p_i | p_i \text{ è la } i\text{-esima colonna di PA}\}$ Sia R la linearizzazione di PA Sia  $M(\pi) = (Q, A, \delta, I, F)$  l'automa costruito con la tecnica per

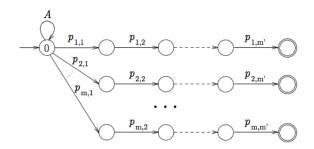
• Costruiamo  $M(\pi)$  con k' errori

l'approximate dictionary matching

- ullet Costruiamo TA' ottenuto dai valori della run di  $M(\pi)$  su TA
- Costruiamo R come l'insieme degli stati finali di  $M(\pi)$  che rappresentano il match esatto di PA
- Costruiamo M' che cerca R con k errori (limitiamo la somma degli errori del punto 1)
- Lanciamo M' su TA' in modo che rilevi tutte le occorrenze di R

## Caso Esatto :: Costruzione $M(\pi)$

 $M(\pi)$  riconosce il linguaggio  $L = A*E(\pi)$  con  $E(\pi) = \{P \in A^{m'}; P \in \pi\}$  La costruzione di tale automa consiste in un *Trie* con un self loop sullo stato iniziale etichettato con A e m transizioni verso gli automi per i singoli pattern.



## Caso Esatto :: Costruzione $M(\pi)$

#### **Theorem**

L'automa ha al più uno stato finale attivo dopo aver letto un carattere d'input.

#### Dimostrazione.

Siccome  $\pi$  è un insieme, non esistono duplicati di una stringa. Visto che ogni stringa all'interno di  $\pi$  ha la stessa lunghezza, dopo ogni step dell'automa solo, al più, uno stato finale può essere attivo.

Questo teorema vale grazie a come viene eseguita la simulazione di  $M(\pi)$ .

### Caso Esatto :: Costruzione *TA'*

Grazie al teorema precedente possiamo costruire TA' usando la seguente formula:

$$\forall i, j \ 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n' \ TA'[i, j] = \begin{cases} q & \text{se } q \in F \\ 0 & \text{se } q \notin F \end{cases}$$

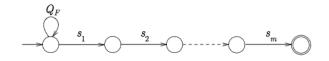
### Caso Esatto :: Costruzione R

La stringa R è ottenuta linearizzando PA grazie all'automa  $M(\pi)$  costruito in precedenza.

L'*i*-esimo carattere di R è ottenuto leggendo lo stato finale di  $M(\pi)$  su input PA[i].

### Caso Esatto :: Costruzione M'

Costruiamo l'automa M' con il solito algoritmo sull'alfabeto  $F \cup \{0\}$  che riconosca il linguaggio  $L(M') = (F \cup \{0\}) * E(R)$  dove  $E(R) = \{R \mid R \in F^m\}, \ F = \{s1, \ldots, s_{|\pi|}\}, \ |F| = |\pi|.$ 



### Caso Esatto :: Conclusioni

- Tutti gli automi presentati sono non deterministici
- Bisogna utilizzare una simulazione per non dover determinizzare gli automi
- Opera in tempo lineare:  $\mathcal{O}(mm' + nn')$ 
  - $\mathcal{O}(mm')$  per  $M(\pi)$
  - $\mathcal{O}(nn')$  per TA'
  - $\mathcal{O}(m)$  per R ed M'
  - $\mathcal{O}(nn')$  per il pattern matching

## Caso Approssimato

Dobbiamo modificare  $M(\pi)$  in modo che accetti il linguaggio

$$L(M) = A * H_k(\pi)$$
 dove:

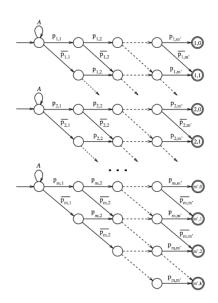
$$H_k(\pi) = \{X \mid X \in A^*, D_H(X, P) \le \min(k, m' - 1) \land P \in \pi\}$$

Dobbiamo usare il minimo perchè k potrebbe essere più grande della dimensione di una colonna/righa.

Bisogna costruire l'automa per l'Approximate Dictionary Matching con l'algoritmo visto in precedenza con una modifica, gli stati finali sono etichettati con copie (s,x) dove:

- s = l'indice del pattern riconosciuto
- $\bullet$  x = il numero di errori con il quale viene riconosciuto

## I singoli automi del ADM



## Caso Approssimato

#### **Definition**

$$k' = \min(k, m' - 1)$$

#### **Theorem**

L'automa ha  $|\pi|(k'+1)(m+1-k'/2)$  stati di cui  $|\pi|(k'+1)$  finali

#### Theorem

L'automa potrebbe avere più di uno stato finale attivo dopo aver letto un carattere d'input.

## Caso Approssimato :: Costruzione TA'

Dobbiamo estendere TA' ad un array tridimensionale in quanto più pattern allo stesso istante potrebbero venire riconosciuti.

#### **Definition**

Sia  $\oslash \notin Q$  un simbolo nuovo che non appare negli stati e nelle label.  $\oslash$  viene usato per indicare che nessun pattern è trovato in una data posizione

$$orall i,j,s \ 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n', 1 \leq s \leq |\pi|$$
 $TA'[i,j,s] = \begin{cases} x & \text{se } \exists q \text{ attivo, } q \in F, q = (s,x) \\ \oslash & \text{altrimenti} \end{cases}$ 

## Caso Approssimato :: Costruzione R

Per costruire R a partire da PA vorremmo usare lo stesso algoritmo visto per il caso esatto.

Nel caso approssimato  $M(\pi)$  ha più stati finali per ogni pattern  $p \in \pi$ , bisogna quindi apportare i seguenti aggiustamenti:

- Per ogni sottoautoma  $M_i$  di  $M(\pi)$  viene selezionato (arbritariamente) uno stato finale
- Lo stato finale scelto è della forma (s,x) e per costruire R guardiamo solo alla componente s

## Caso Approssimato :: Costruzione di M'

L'idea è quella di costruire k copie dell'automa che riconosce R in maniera esatta  $(M_1, \ldots, M_k)$ , dove ogni coppia è numerata e il suo indice permette di contare quanti errori sono stati compiuti.

#### **Definition**

Sia  $M'=(Q',A',\delta',q'_{0,0},F')$  dove

- $A' = F \cup \{\emptyset\}$
- $\delta': Q' \times A' \rightarrow \mathcal{P}(Q')$
- $q_{i,j}$  stato j-esimo dell'automa i-esimo

## Caso Approssimato :: Costruzione di M'

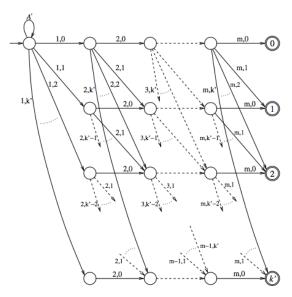
Ogni stato  $q_{i,j}$  ha una transizione verso lo stato  $q_{k,j+1}(\forall k.i \leq k \leq m')$  etichettata con (p,z) dove:

- p indica l'p-esimo carattere di R riconosciuto
- z indica il numero di errori che si commette eseguendo tale transizione

Per calcolare z si utilizza la seguente funzione:

$$|(s,x)-(t,y)|=egin{cases} |x-y| & s=t \ m' & ((s,t)\lor(t,y))=\oslash \ m' & s
eq t \end{cases}$$

## Caso Approssimato :: Costruzione di M'



### Simulazione

Gli automi costruiti in questi passaggi sono non deterministici, la simulazione prevede l'uso della *programmazione dinamica*.

Si introduce un array E[0, ..., m-1] che tiene conto del numero minimo di errori trovati.

Se uno stato attivo non compie nessuna transizione al passo successivo, questa computazione viene terminata.

#### **Algorithm 3** Simulazione di M' su TA'

```
1: for y = m' to n' do
       \forall q. E[q] inattivo
2:
       for x = 1 to n do
3:
          E[0] attivo, E[0] = 0
4:
          foreach q attivo in E do
5:
              err = TA'[x, y, R[q+1]]
6:
              if err = \emptyset then
7:
                 err = m'
8:
              end if
9:
              err = err + E[q]
10:
              if err \leq k then
11:
                 if q+1=m then
12:
                    "Trovata Occorrenza"
13:
                 else
14:
                     E[q+1] attivo, E[q+1] = err
15:
                 end if
16:
17:
              else
                 E[q+1] disattivato al prossimo step
18:
19:
              end if
          end for
20:
       end for
21:
22: end for
```

### Conclusioni

- $M(\pi)$  è fatto da m sub-automi la cui simulazione su TA richiede  $m \cdot \mathcal{O}(m'nn')$
- R è costruito in  $\mathcal{O}(m)$
- La simulazione di M' richiede  $\mathcal{O}(mnn' mm'n)$

La complessità totale dell'algoritmo per trovare PA in TA con k errori chiede  $\mathcal{O}(mm'\cdot nn'+m+mnn'-mmn')=\mathcal{O}(mm'\cdot nn')$ 

### 2D con PushDown Automata

# 2D con PushDown Automata

#### Matrice Estesa

#### **Definition**

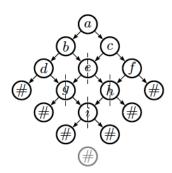
Definiamo  $A_{\#} = A \cup \{\#\}$  con # che non appare in ASia  $M \in A^{(n \times n')}$ , definiamo la matrice estesa  $M' \in A^{(n+1 \times n'+1)}_{\#}$  come M con una nuova riga e colonna riempite con il carattere #

$$M = \begin{bmatrix} a & c & f \\ b & e & h \\ d & g & i \end{bmatrix} \to M' = \begin{bmatrix} a & c & f & \# \\ b & e & h & \# \\ d & g & i & \# \\ \# & \# & \# & \# \end{bmatrix}$$

#### Da matrice a DAG

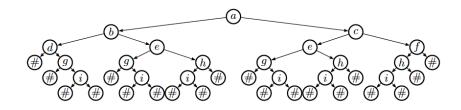
Dalla matrice M' estesa possiamo creare un DAG seguento le seguenti regole:

- La radice è in M'[1,1] = M[1,1]
- Ogni nodo interno è formato dai valori di M
- I caratteri # sono tutte foglie
- Se un nodo M'[i,j] è interno, allora ha due figli: M'[i+1,j] e M'[i,j+1]



#### Da DAG ad Albero

La radice dell'albero è la radice del DAG. In ricorsione si vedono i figli di un nodo e li si copiano nell'albero. Terminiamo quando arriviamo al nodo #



#### Da Matrice ad Alberi

Possiamo costruire direttamente l'albero a partire dalla matrice.

La struttura di DAG è mantenuta implicitamente.

$$tree(M,x,y) = \begin{cases} (M[x,y], tree(M,x,y+1), tree(M,x+1,y)) & \text{Se } M[x,y] \neq \# \\ (M[x,y], null, null) & \text{Altrimenti} \end{cases}$$

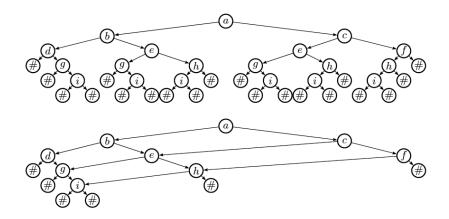
#### **Definition**

Gli elementi della matrice che vengono visti più di una volta sono detti *splitting nodes*.

pref(t) è la visita in preorder con la stampa delle label dei nodi.

#### Index-Tree :: Da Alberi a DAG

Notiamo che sottoalberi sono ripetuti più volte, possiamo allora eseguire una facile ottimizzazione.



## Da Matrice ad Alberi

#### **Theorem**

Sia t ottenuto da tree(M',1,1). La profondità massima di un nodo in t, depth(t) è depth(t) = n + n' - 1.

#### Dimostrazione.

Il percorso più lungo in t è quello che percorre n-1 nodi che non sono di splitting e n splitting nodes.  $\Box$ 

#### **Theorem**

La costruzione dell'albero ha complessità  $\mathcal{O}(2^{depth(t)})$ 

#### Dimostrazione.

In un albero binario completo il numero di nodi è  $2^{depth(t)-1} + 2^{depth(t)} = \mathcal{O}(2^{depth(t)})$ .

## Algoritmo Generico

- Estendiamo il testo 2D e il pattern 2D
- Costruiamo l'index del testo 2D come un PDA
- Costruiamo l'albero per il pattern 2D
- Linearizziamo il pattern calcolando pref dell'albero
- Cerchiamo il pref del pattern con il PDA costruito al passo precedente

## **Algorithm 4** Costruzione del PDA $\mathcal{M} = (Q, A_{\#}, G, \delta, q_{1,1}, S, \emptyset)$

- 1:  $\delta = \emptyset$ ,  $Q = \emptyset$ ,  $G = \{S\}$
- 2:  $G = G \cup \{S_{x+1,y}\} \ \forall x, y \ 1 \le x < n \land 1 \le y < n'$
- 3: crea\_nodi()
- 4: crea\_transizioni\_base()
- 5: crea\_transizioni\_sharp()
- 6: crea\_transizioni\_bottom()
- 7: crea\_transizioni\_right()
- 8: crea\_transizioni\_suffix()
- 9: crea\_transizioni\_prefix()

#### Algorithm 5 crea\_nodi()

1: 
$$Q = Q \cup \{Q_{x,y}\} \ \forall x, y \ 1 \le x \le n+1, 1 \le y \le n'+1 \ e \ y < n' \lor x < n$$

#### **Algorithm 6** crea\_transizioni\_base()

1: 
$$\delta(q_{x,y}, TA[x,y], S) = \delta(q_{x,y}, TA[x,y], S) \cup \{(q_{x,y+1}, S_{x+1,y}S)\}$$

2: 
$$\forall x, y \ 1 \le x < n, 1 \le y < n'$$

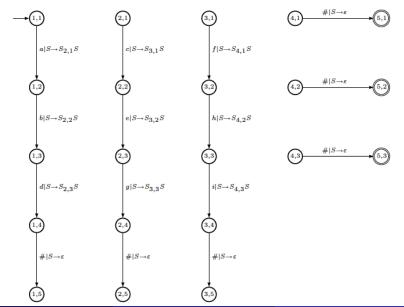
#### Algorithm 7 crea\_transizioni\_sharp()

1: 
$$\delta(Q_{n,y}, \#, S) = \delta(q_{n,y}, \#, S) \cup \{(q_{n+1,y}, \epsilon)\} \ \forall y 1 \leq y < n'$$

2: 
$$\delta(Q_{x,n'}, \#, S) = \delta(q_{x,n'}, \#, S) \cup \{(q_{x,n'+1}, \epsilon)\} \ \forall x 1 \leq y < n$$



# crea\_nodi + crea\_transizioni\_base + crea\_transizioni\_sharp

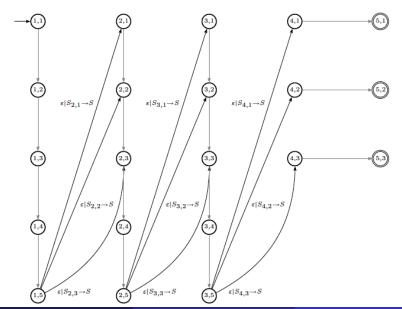


## Algorithm 8 crea\_transizioni\_bottom()

1: 
$$\delta(q_{x,n'+1},\epsilon,S_{x+1,y}) = \delta(q_{x,n'+1},\epsilon,S_{x+1,y}) \cup \{(q_{x+1,y},S)\}$$

2:  $\forall x, y \ 1 \le x < n, 1 \le y < n'$ 

#### crea\_nodi + crea\_transizioni\_bottom

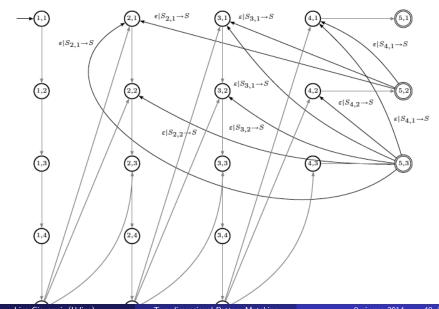


#### Algorithm 9 crea\_transizioni\_right()

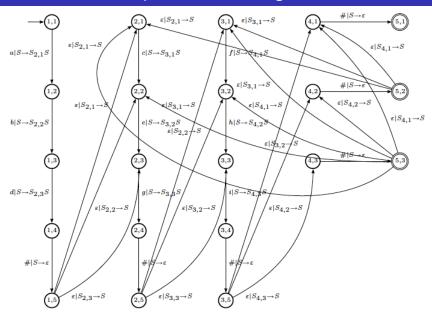
1: 
$$\delta(q_{n+1,y}, \epsilon, S_{x,y-1}) = \delta(q_{n+1,y}, \epsilon, S_{x,y-1}) \cup \{(q_{x,y-1}, S)\}$$

2:  $\forall x, y \ 2 \le x \le n, 2 \le y < n'$ 

# $crea\_nodi + crea\_transizioni\_right$



# nodi + basic + sharp + bottom + right



## Algorithm 10 crea\_transizioni\_suffix()

1: 
$$\delta(q_{1,1}, TA[x,y], S) = \delta(q_{1,1}, TA[x,y], S) \cup \{(q_{x,y+1}, S_{x+1,y}S)\}$$

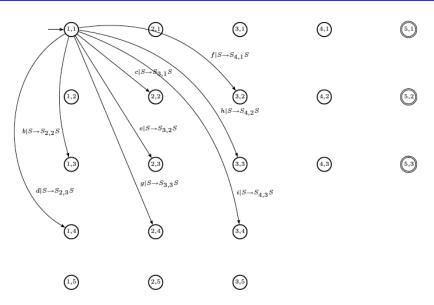
2: 
$$\forall x, y \ 1 \le x < n, 1 \le y < n' \ e \ x > 1 \ \forall \ y > 1$$

## Algorithm 11 crea\_transizioni\_prefix()

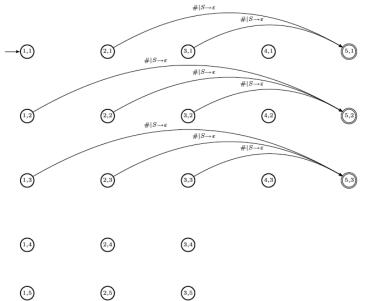
1: 
$$\delta(q_{x,y}, \#, S) = \delta(q_{x,y}, \#, S) \cup \{(q_{n+1,y}, \epsilon)\}$$

2: 
$$\forall x, y \ 1 \le x < n, 1 \le y < n' \ e \ x \ne 1 \lor y \ne 1$$

## nodi + suffix



## nodi + prefix



#### Dimostrazione correttezza

#### Theorem

Sia TA un testo 2D esteso. Il PDA  $\mathcal{M}$  costruito da TA accetta tutti i pref(F) con F un fattore di TA. Quindi  $\mathcal{M}$  accetta ogni pref(TA[i..k,j..l]') con  $1 \le i \le k \le n, 1 \le j \le l \le n'$ 

Dimostriamo per induzione sull'altezza dell'albero t costruito con tree(F,1,1):

• F ha un solo elemento, TA[i,j]. t ha altezza 1 e pref(t) = TA[i,j]##. Per mezzo delle transizioni suffix:  $(q_{i,j+1},S_{i+1,j}S) \in \delta(q_{1,1},TA[i,j],S)$  Quindi il PDA evolve nel seguente modo:

$$(q_{1,1}, TA[i,j]\#\#, S) \vdash_{\mathcal{M}}^{+} (q_{n+1,j}, \epsilon, \epsilon)$$

#### Dimostrazione correttezza

• Assumiamo valga per  $F_b = TA[i..k,j+1..l]$  e  $F_r = TA[i+1..k,j..l]$ . Sia  $t_b = tree(F_b)$  e  $t_r = tree(F_r)$  con  $height(t_b) \leq m \land height(t_r) \leq m, m \geq 1$ . Dimostriamo che vale anche per  $t = TA[i,j]pref(t_b)pref(t_r), height(t) \geq m+1$   $(q_{1,1}, TA[i,j]pref(t_b)pref(t_r), S) \vdash_{\mathcal{M}} \text{ $^{\text{Negiamo il primo carattere}}$   $(q_{i,j+1}, pref(t_b)pref(t_r), S_{i+1,j}) \vdash_{\mathcal{M}} \text{ $^{\text{Nransizioni Right}}}$   $(q_{n+1,j+1}, pref(t_r), S) \vdash_{\mathcal{M}} \text{ $^{\text{NPer ip. Induttiva}}}$   $(q_{n+1,j}, e, \epsilon)$ .

# Fine