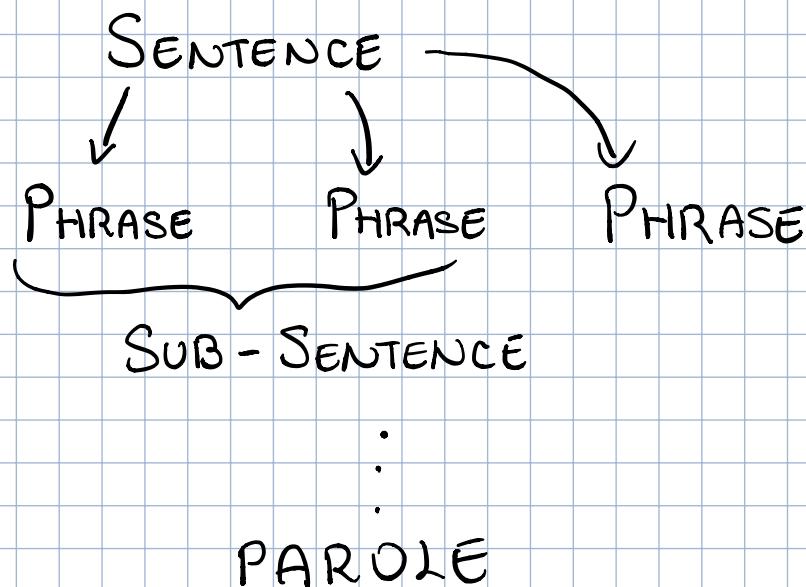


STRUTTURA GRAMMATICA

L'oggetto principale di una grammatica non le SENTENCES, le parti dei verbos comuni non le PAROZE, le verbos organizzate in PHRASES che a loro volte possono formare SUB-SENTENCES. Otteniamo quindi una struttura altamente RICORSIVA.



Noun Phrase

Governate dal nome. Si utilizzano obbligatoriamente le seguenti regole

$$NP \rightarrow ART\ NOME$$

$$NP \rightarrow ART\ ADJ\ NOME$$

$$NP \rightarrow ART\ NOME\ ADJS^P$$

Ad esempio abbiamo la seguente cosa

Se libri utile allo studio
NP → ART NOME ADSP (FRASE AGGETTIVALE)

PREPOSITIONAL PHRASE

Ma PP è una NP a cui ci mettiamo davanti
una preposizione.

PP → PREP NP

Ma PP può anche essere dentro una NP
o una ADSP

ADSP → ADSP PP

VERBAL PHRASE

VP → VX NP

VX → V

VP → VX NP PP

VX → Aux V

VP → VX NP PP PP

VP → VX PP

SENTENCE

Una tipica frase è data da

$$S \rightarrow NP\ VP$$

Moltiems a questo punto notiamo che le grammatica ottenute non è in CNF, e quindi non possiamo utilizzare il CYK per PARSARE le varie sentences. Neconitiems di un altro algoritmo di parsing che sia in grado di gestire grammatiche CF generali.

ANNOTAZIONI

~ (15:00 / 1 min)

Una ANNOTAZIONE è un ARCO tra due punti: un punto di INIZIO e un punto di FINE.

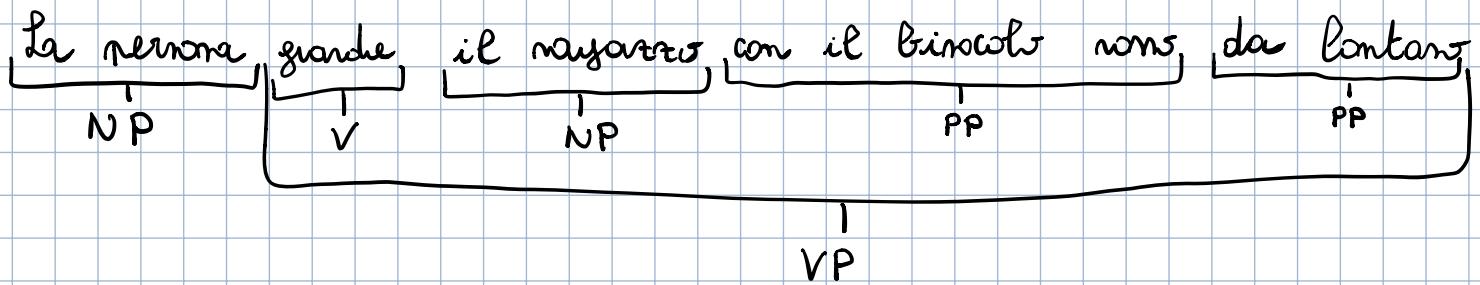
Annotare una frase ci permette di costruire un GRAFO i cui nodi sono gli SPAZI bianchi tra le parole e NON le parole stesse.

Ad una annotazione è associata una ETICHETTA, che può essere strutturata e prende il nome di FEATURE STRUCTURE.

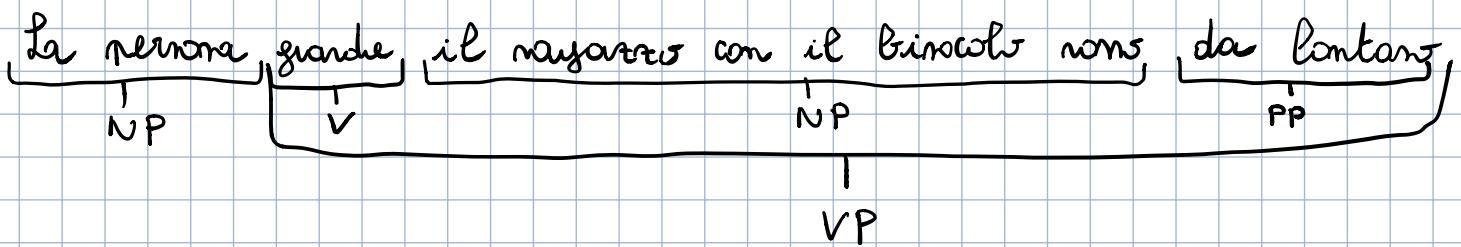
Consideriamo le frasi

"La persona grande il ragazzo con il binocolo non da lontano"

Poniamo annotare le frasi in almeno i seguenti due modi:



In queste interpretazione e' la persona che utilizza il binocolo non per guardare il ragazzo.



In quest'altra interpretazione e' il ragazzo ad avere il binocolo non.

Un eventuale algoritmo di PARSING deve tenere in considerazione la notevole AMBIGUITÀ della grammatica.

EARLEY ALGORITHM

The earley algorithm parses the input string by constructing a CHART TABLE that is heavily used in a DYNAMIC PROGRAMMING way.

The earley algorithm uses a CURSOR, denoted by a dot (•), which is used to determine how much of a given rule in the grammar has been MATCHED in that particular step.

In particular, given a NT X and two strings of terminals/non-terminals, the notation

$$X \rightarrow \alpha \cdot \beta$$

is used to represent the fact that α has already been parsed and that β has yet to be parsed.

A combination of the following MAIN OPERATIONS are used by the EARLEY PARSER :

- PREDICT

Used to determine all NON-TERMINALS that will be expanded in the next iteration.

- COMPLETE

Used to complete a scan operation, it moves the DOT (•) in all the production that have been MATCHED.

- SCAN

Used to check the input string in order to match grammar's rules.

The main aspects of the EARLEY PARSERS are thus the following :

- DYNAMIC PROGRAMMING (CHART MATRIX)
- ANNOTATIONS
- NOTATION ($X \rightarrow \alpha \cdot \beta$)

We will now see an example of the EARLEY parser. The example has associated AUDIO that explains how the chart was filled.

EARLEY PARSER EXAMPLE

(TAREN FROM YOUTUBE VIDEO
"CYK ALGORITHM BY DEEBA KANNAN")

GRAMMAR G

$$\begin{array}{ll}
 S \rightarrow NP VP & P \rightarrow WITH \\
 PP \rightarrow P NP & V \rightarrow DRINK \\
 VP \rightarrow V NP & N \rightarrow PAPU \\
 VP \rightarrow VP PP & N \rightarrow MILK \\
 NP \rightarrow NP PP & N \rightarrow CHOCOLATE \\
 NP \rightarrow N & N \rightarrow COFFEE
 \end{array}$$

♪ : SPIEGAZIONE AUDIO !
ESEMPIO !

INPUT STRING

PAPU DRINK MILK WITH CHOCOLATE

PARSER CHART

				(4,4)	(4,5)
				$NP \rightarrow \cdot NP PP \rightarrow N \rightarrow CHOCOLATE \cdot$ $NP \rightarrow \cdot N \cdot$ $N \rightarrow \cdot CHOCOLATE$ $NP \rightarrow NP \cdot PP$	$NP \rightarrow N \cdot$ $NP \rightarrow NP \cdot PP$
			(3,3)	(3,4)	(3,5)
			$PP \rightarrow \cdot P NP \rightarrow P \rightarrow WITH \cdot$ $PP \rightarrow P \cdot NP$	$P \rightarrow WITH \cdot$	$PP \rightarrow P NP \cdot$
		(2,2)	(2,3)		(2,5)
		$NP \rightarrow \cdot NP PP \rightarrow N \rightarrow MILK \cdot$ $NP \rightarrow \cdot N \cdot$ $N \rightarrow \cdot MILK$ $NP \rightarrow NP \cdot PP$	$N \rightarrow MILK \cdot$ $NP \rightarrow N \cdot$ $NP \rightarrow NP \cdot PP$		$NP \rightarrow NP PP \cdot$
	(1,1)	(1,2)	(1,3)		(1,5)
	$VP \rightarrow \cdot V NP \rightarrow V \rightarrow DRINK \cdot$ $VP \rightarrow \cdot VP PP \rightarrow P \rightarrow NP \cdot$ $PP \rightarrow P \cdot NP$ $V \rightarrow \cdot DRINK$	$VP \rightarrow V \cdot NP \cdot$ $P \rightarrow VP \cdot PP$			$VP \rightarrow VP PP \cdot$
(0,0)	TOP $\Rightarrow \cdot S$ $S \rightarrow \cdot NP VP$ $NP \rightarrow \cdot NP PP$ $NP \rightarrow \cdot N$ $N \rightarrow \cdot PAPU$	(0,1)	(0,3)		(0,5)
	$\rightarrow N \rightarrow PAPU \cdot$ $NP \rightarrow N \cdot$ $NP \rightarrow NP \cdot PP$ $S \rightarrow NP \cdot VP$		$S \rightarrow NP VP \cdot$		$S \rightarrow NP VP \cdot$

The obtained PARSE TREES are as follows

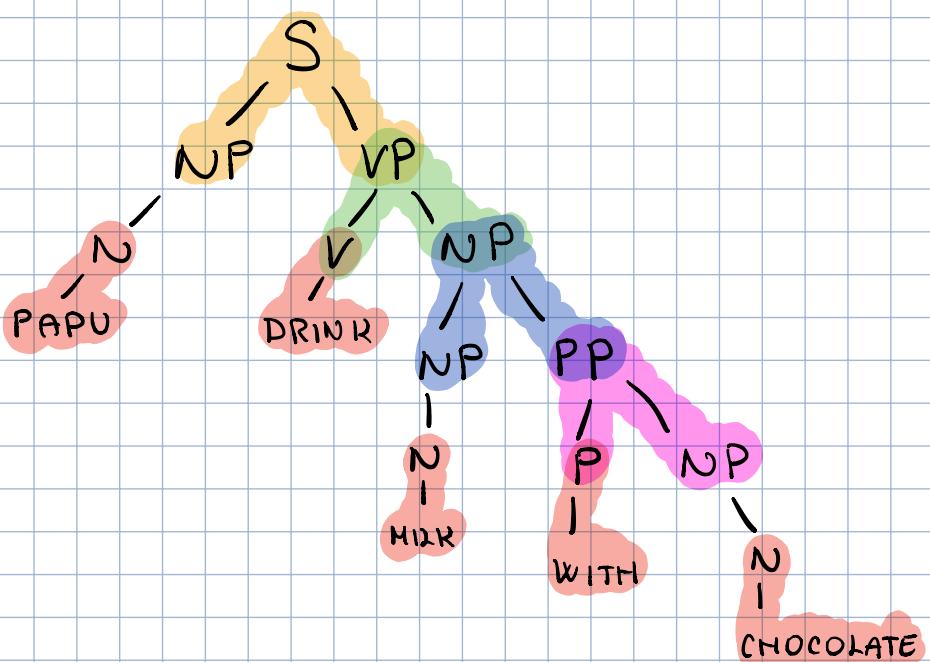
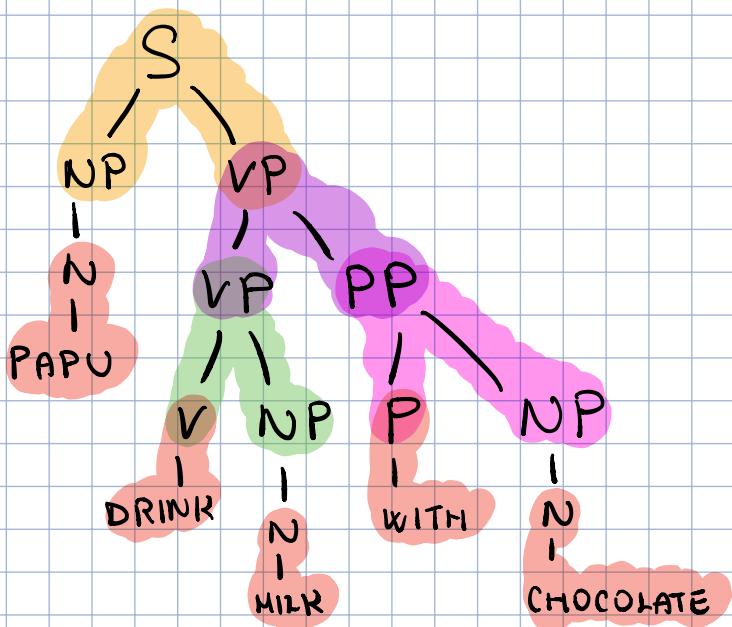


CHART PARSER

~ (03:00/2 min)

Sia il CYK che l'EARLEY PARSER si basano sui seguenti concetti fondamentali:

- ANNOTAZIONE
- ETICHETTA CON REGOLA
- REGOLA ATTIVA

Per motivi di efficienza è meglio utilizzare un algoritmo BOTTOM-UP. In particolare esiste il BOTTOM-UP CHART PARSING.

A differenza del CYK, nell'EARLEY PARSER durante l'operazione di PREDICT, nella chart table vengono inserite un paio di regole. In particolare non ci sono modi per gestire questi, e quindi il fattore $|G|$ nelle SPACE COMPLEXITY si fa molto sentire, e rende l'EARLEY PARSER quasi inutilizzabile per grammatiche molto grandi.

TRATTARE LE CONGIUNZIONI COORDINATIVE

Consideriamo la frase

MARIO MANGIA PANE E MARIA MANGIA SALAME

notiamo che la frase può anche essere scritta

Come segue

MARIO MANGIA PANE E MARIA SALAME

Come riconoscere rappresentare le PARTI SOTTOINTESA
del discorso?

Vedendo utilizzare la rappresentazione a COSTITUENTI,
riconoscere inizialmente la seguente regola

S → S CC S

Questa regola però ci permette di gestire frasi
semplici senza ranti sottointese. In genere
trattare le ranti mancanti è un problema molto
difficile.

MARIO MANGIA PANE E BEVE IL VINO

In queste frasi
manca il SOGGETTO

Se non trattiamo questo problema al livello della SINTASSI nel successivo livello, quello della SEMANTICA, incapperemo in varie problematiche nel dare la giusta interpretazione alle strutture sintattiche costruite.

Per trattare queste problematiche possiamo addestrare un modulo in grado di inserire dei PLACE-HOLDERS all'interno delle frasi da analizzare che vanno ad ESPICITARE le parti sostanziale delle frasi.

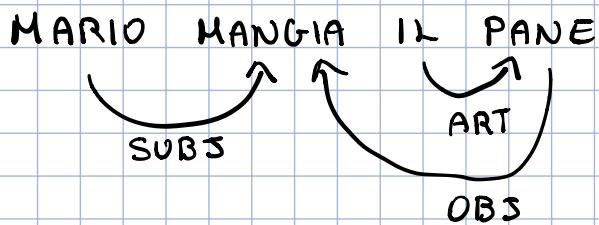
DEPENDENCIES

~ (35:00/2 min)

Oltre alle rappresentazione basate sui SINTAGMI che genera nei PARSE TREE abbiamo un altro metodo per rappresentare le informazioni sintattiche, che prende il nome di RAPPRESENTAZIONE ALLE DIPENDENZE.

Questa nuova rappresentazione non introduce degli elementi intermedi ma lavora direttamente con le parole, descrivendo come queste ultime sono collegate fra loro tramite un GRAFO ETICHETTATO.

Dato ora frase come "MARIO MANGIA IL PANE", abbiamo la seguente rappresentazione



Motivano che in alcuni casi c'è nominale
necessario far passare da una rappresentazione all'altra.

Per fare questo dobbiamo capire qual'è
l'elemento nella rapp. che dipende
da vogliendo far scorrere di livello. L'elemento
che ricevono soltanto è detto HEAD.

Nel caso di prima abbiamo



(DEPENDENCIES GRAPH)



(PARSE TREE)

Motivano però che con la rapp. velle dipendente non sono anche fari INCROCIARE gli archi. In questo caso i grafi ottenuti vengono detti NON-PROJECTIVES, e non vole più e' equivalente tra le rappresentazioni.

OSS : Tutti gli alberi appartenenti nelle UNIVERSAL DEPENDENCIES non PROSECTIVE.

Per adesso e' unico modo per ottenerne la rapp. velle dipendente che conosciamo e' quello di utilizzare il CYK o l'EARLEY per ottenere il PARSE TREE e poi da questo ottenere il DEPENDENCY TREE/GRAF. Esistono nei deghi algoritmi che costruiscono direttamente la rapp. velle dipendente.

OSS : Inizialmente la rapp. velle dipendente non e' stata presa molto in considerazione. Successivamente con la crescita del MACHINE LEARNING (ML) e' stata rivista e ripresa in considerazione.