Departamento de Computación, FCEyN, UBA

Procesamiento del Habla

Agustín Gravano

1er Cuatrimestre 2017

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

- Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.
 - Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
 - Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
 - Análisis fonético: grafemas → fonemas.
 - Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.

Back end

- Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha: Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
- Output: Archivo de audio.

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.

Clase de hoy

- Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
- Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
- Análisis fonético: grafemas → fonemas.
- Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
- Back end
 - Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha: Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
 - Output: Archivo de audio.



Posibles textos de entrada

LAGOS Y LA OMC.- El Presidente Lagos saluda al director general de la OMC, Mike Moore, quien visita América Latina. Posteriormente partió viaje a EE.UU. para iniciar su visita a Silicon Valley.

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc. En Silicon Valley hay 6.000 empresas. Hace 10 años había menos de 2.500".

LA CALERA (Alfredo Umaña).- El director del Hospital "Dr. Mario Sánchez Vergara" de esta ciudad, doctor Julio Trigo, afirmó ayer [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins. Pdte. Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos.

(Textos sacados del diario El Mercurio de Valparaíso del año 2000.)

Posibles textos de entrada

LAGOS Y LA OMC.- El Presidente Lagos saluda al director general de la OMC, Mike Moore, quien visita América Latina. Posteriormente partió viaje a EE.UU. para iniciar su visita a Silicon Valley.

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc. En Silicon Valley hay 6.000 empresas. Hace 10 años había menos de 2.500".

LA CALERA (Alfredo Umaña).- El director del Hospital "Dr. Mario Sánchez Vergara" de esta ciudad, doctor Julio Trigo, afirmó ayer [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins. Pdte. Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos.

(Textos sacados del diario El Mercurio de Valparaíso del año 2000.)

Tokenización: ¿Qué es una palabra?

• ¿Cuáles son los delimitadores?

deberán ser expendidos bajo receta médica o receta-cheque.

el jurado estará compuesto por [...] tres afro-americanos [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins.

"Toy enamora'o" (Cuba) de Joel David Rodríguez

¿Y pa'qué?...

- Chino, japonés, coreano y otros: problema no trivial.
 - Chino: 马路上生病了

[m**ǎ**] [lù] [shàng] [shēng bìng] le (1)

[mǎ lù] [shàng] [shēng bìng] le (2)

- (1) el caballo se enfermó en el camino
- (2) alguien se enfermó en el camino

Segmentación: ¿Qué es una oración?

• El punto como fin de oración:

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc • En Silicon Valley hay 6 • 000 empresas • Hace 10 años había menos de 2 • 500" •

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins 9 Pdte 9 Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos 9

• Otros símbolos: ¿?;!...

¿Va a implicar mayores costos para la medicina? Existen borradores y prevenciones acerca del fallo, o sea [...]

Bajo el título "Comercio y Medioambiente en América del Sur: ¿Quo Vadis?", se desarrolló en la costera localidad de Zapallar un encuentro que reunió a especialistas de [...]

Abreviaturas

LAGOS Y LA OMC.- El Presidente Lagos saluda al director general de la OMC, Mike Moore, quien visita América Latina. Posteriormente partió viaje de EE.UU. para iniciar su visita a Silicon Valley.

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc. En Silicon Valley hay 6.000 empresas. Hace 10 años había menos de 2.500".

LA CALERA (Alfredo Umaña).- El director del Hospital "Dr. Mario Sánchez Vergara" de esta ciudad, doctor Julio Trigo, afirmó ayer [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins. Pdte. Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos.

(Textos sacados del diario El Mercurio de Valparaíso del año 2000.)

Este problema cambia continuamente. Ejemplos:

- Mensajes: xfa sbdo dnd kdms?
- Tecnologías: Tcl, SCSI, JPEG, DVD, HDMI, MySQL.
- Clasificados: 3amb,coc,blcn-corr,coch,sum,muy lum,estr,D\$125.
- Recetas: *lb*, *lt*, *cda*, *cdta*, *tz*, *oz*, *kg*, *gr*.
- Emoticones: :-) ;-P \o/ ~(8°())

Expansión de abreviaturas

- Abreviatura: Secuencia de letras usadas para representar de forma breve una palabra o una frase.
 - cap., pág., Cía., km, srta.
- Sigla: Palabra formada por las letras iniciales de una expresión compuesta.
 - ONU, IVA, DGI, IBM, AFIP, EEUU, RRPP.
- Acrónimo: Palabra formada por las letras iniciales de una expresión compuesta, pero que suele ajustarse a las reglas fonológicas de la lengua.
 - sida, radar, ovni, laser.

Expansión de abreviaturas

- Tablas de abreviaturas conocidas.
 - Cuidado con el número: 1 kg vs. 5 kg
- Para abreviaturas ambiguas:
 - $-5 m \rightarrow \text{minutos o metros?}$
 - Guiarse por el dominio/tópico del contexto.
 - Carlos Zbinden, 400 m con obstáculos.
 - 5 m → texto de cocina: "5 minutos" texto de arquitectura: "5 metros" texto de fútbol: "?
- Para abreviaturas desconocidas:
 - Idear reglas para crear abreviaturas: "terraza" → trz? terr?

Expresiones numéricas

LAGOS Y LA OMC.- El Presidente Lagos saluda al director general de la OMC, Mike Moore, quien visita América Latina. Posteriormente partió viaje a EE.UU. para iniciar su visita a Silicon Valley.

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc. En Silicon Valley hay 6.000 empresas. Hace 10 años había menos de 2.500".

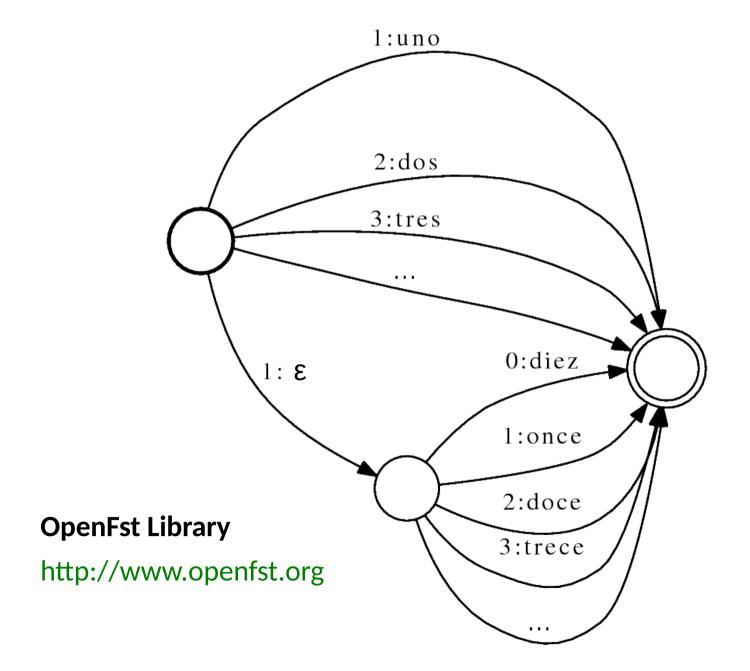
LA CALERA (Alfredo Umaña).- El director del Hospital "Dr. Mario Sánchez Vergara" de esta ciudad, doctor Julio Trigo, afirmó ayer [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins. Pdte. Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos.

(Textos sacados del diario El Mercurio de Valparaíso del año 2000.)

Es importante tener en cuenta las convenciones regionales/culturales para: Fecha, hora, dinero, teléfono, DNI, pasaporte, tarjeta de crédito, cuenta de banco, dirección, código postal, ... Cuidado también con el género: "500 millas"

Expansión de números: WFST



Preprocesamiento del Texto

Problemas:

- Tokenización (identificar palabras).
- Segmentación (identificar oraciones).
- Expansión de abreviaturas.
- Expansión de expresiones numéricas.

• Soluciones:

- Reglas hechas a mano, tablas, etc.
 - Desarrollo rápido y sencillo; buenos resultados.
 - Atado al dominio; mantenimiento lento.
- Enfoques de machine learning.
 - Mejores resultados; independiente del dominio; mantenimiento rápido.
 - Desarrollo más costoso y sofisticado (pero no tanto!).
 - Principal obstáculo: DATOS.

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

- Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.
 - Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
 - Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
 - Análisis fonético: grafemas → fonemas.
 - Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.

Back end

- Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha: Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
- Output: Archivo de audio.

¿Qué codifica el lenguaje escrito?

- Para un front-end, necesitamos una función:
 - Texto arbitrario → Secuencia de fonemas con prosodia
- ¿Codifica el lenguaje escrito un mensaje oral?
 - ¿Existe f : Σ⁺ → habla?
 - ¿Provee el lenguaje escrito toda la información necesaria para reconstruir el mensaje oral?
 - Si no, ¿cómo hacemos para leer un texto en voz alta?
- ¿Qué codifica el lenguaje escrito?
 - Alfabeto Σ → ¿Pronunciación? ¿Significado?

¿Qué codifica el lenguaje escrito?

 Alfabeto chino moderno: codifica pronunciación y algo de significado.

木 árbol
$$(mù)$$
木×2=林 arboleda (lin)
木×3=森 bosque $(s\bar{e}n)$
人 persona $(r\acute{e}n)$
人+木=休 descansar $(xi\bar{u})$
火 fuego (huo)
木×2+火=焚 arder $(f\acute{e}n)$

¿Qué codifica el lenguaje escrito?

- Alfabetos derivados del griego: codifican sólo pronunciación.
 - Algunos de manera bastante directa...
 - Español, finlandés, alemán.
 - Letras ↔ fonemas (aproximadamente)
 - Y otros no tanto...
 - Inglés!!! blood vs. broom, though vs. cough, etc....
- ¿Alcanza con codificar sólo la pronunciación?
 - ¿Existe f : Σ ⁺ → habla?

Análisis fonético

- Reglas letra-a-sonido (o grafema-a-fonema):
 - Mapean ortografía → representación fonémica.

```
c:_[aou] \rightarrow /k/
c:_[ei] \rightarrow /s/ (en español argentino)
qu:_ \rightarrow /k/
```

- Sirven para procesar cualquier entrada.
- Solución útil en español.
- Muchas excepciones en inglés. Ejemplo:

```
a:_{C}e \rightarrow /ey/ es incorrecta para water
```

- Enfoques basados en diccionarios
 - Usar diccionarios con la ortografía y pronunciación de cada palabra.
 - CMU Pronouncing Dictionary (1993): 120k palabras.
 - UNISYN Dictionary (2002): 110k palabras.

Palabras extranjeras y palabras fuera de vocabulario

LAGOS Y LA OMC.- El Presidente Lagos saluda al director general de la OMC, Mike Moore, quien visita América Latina. Posteriormente partió viaje a EE.UU. para iniciar su visita a Silicon Valley.

"Si vamos a hacer un centro empresarial de alta tecnología, tenemos que buscar que exista esa interacción entre universidades, centros de investigación, empresas, etc. En Silicon Valley hay 6.000 empresas. Hace 10 años había menos de 2.500".

LA CALERA (Alfredd <mark>Umaña</mark>).) El director del Hospital "Dr. Mario Sánchez Vergara" de esta ciudad, dector Julio Trigo, afirmó ayer [...]

El llamado lo hizo en el 222° natalicio de O'Higgins. Plte. Lagos, dijo que todas las instituciones y personas deben estar a la altura de los tiempos.

(Textos sacados del diario El Mercurio de Valparaíso del año 2000.)

- Problema: Palabras fuera de vocabulario (OOV).
 - Black et al. (1998). De ~40k palabras en un corpus de noticias, 1775
 (4.4%) no figuraban en el diccionario:
 - 1360 → Nombres propios
 - 351 → Palabras desconocidas (ej: nuevas, extranjeras)
 - $64 \rightarrow \text{Typos}$
- Algunas soluciones:
 - Agrandar el diccionario... :-\
 - Usar reglas letra-a-sonido cuando no se encuentre una palabra en el diccionario.
 - Palabras extranjeras:
 - Inferir idioma de origen; usar reglas del idioma (si están disponibles)
 - Jackson, Tchebicheff, Ahmadinejad, Infiniti.
 - (sigue...)

- Reglas de reescritura (Fackrell and Skut 2004)
- Mejorar la cobertura del diccionario.
- Muchos nombres propios se escriben de varias maneras:
 - Britney/Brittany; Smith/Smythe; More/Moore
 - Homófonos
- Buscar un mapeo difuso entre palabras OOV y palabras que sí figuran en el léxico.
- Identificar alteraciones de escritura que sean neutrales respecto a la pronunciación, para así producir reglas de reescritura para palabras OOV.

- Derivar pronunciaciones de la web (Ghoshal et al. 2009)
- Extraer pares candidatos de ortografía-pronunciación de la web (con notación IPA o ad-hoc)
 - Ej: "bruschetta (pronounced broo-SKET-uh)"
- Validar los candidatos: ¿cuán probable es que estos pares representen una palabra y su correspondiente pronunciación?
 - pronounced dead
 - pronounced swing rhythm

- Análisis morfológico
- Morfología: Estudia la estructura de la formación de las palabras.
- Morfema: Unidad minimal portadora de significado.
 - sol \rightarrow un morfema: sol
 - gatas \rightarrow tres morfemas: gat-, -a, -s.
- Dos clases de morfemas: raíces y afijos.
 - Raíz: parte "principal" de la palabra (sol, gat-).
 - Afijos: agregan significados adicionales (-a: femenino, -s: plural).
 - Prefijos, sufijos, infijos/interfijos, circunfijos.
- Puede servir para inferir la pronunciación de palabras OOV:
 - Inglés: demagnetizability → de- + magnet- + -ize- + -able + -ity (inglés)
 - Español: subregión → sub- región (y no "su bre gión")

Análisis morfológico

- Prefijos: preceden a la raíz.
 - inesperado: in-, superhéroe: super-
- Sufijos: van después de la raíz.
 - esperable: -able, simplemente: -mente
- Infijos e interfijos: Se insertan en medio de la palabra.
 - infijos: tienen significado.
 - Man-fucking-hattan, abso-bloody-lutely.
 - Tagalog (Filipinas):

```
hingi (tomar prestado)+ um (agente de la acción)= humingi (quien tomó prestado)
```

- interfijos: no tienen significado.
 - en-s-anchar, cafe-c-ito/cafe-l-ito, te-t-era.
- Circunfijos: Rodean a la raíz.
 - Alemán: los participios se crean con ge- _ -t
 - Ejemplo: sagen (decir) → gesagt (dicho).

Análisis morfológico

- Cómo combinar morfemas para crear palabras:
 - Flexión: cambios puramente gramaticales
 - Nominal: gat- -a -s
 - Verbal: caminábamos → caminar, pretérito imperfecto, primera persona, plural.
 - Derivación: cambios semánticos referenciales
 - cuchillo → cuchillada
 - Composición: juntar dos o más raíces
 - sordomudo, medianoche, quienquiera, boquiabierto, malpensado, salvoconducto, baloncesto, pasamontañas, bocacalle, telaraña, correveidile, sabelotodo, nomeolvides, bajorrelieve, pelirrojo, ...

Palabras homógrafas

- Se escriben igual, pero se pronuncian distinto:
 - Inglés: lead, live, desert, bass.
 - Español: "como acá".
- Desambiguarlas es otro desafío para TTS.
- Técnicas de desambiguación del sentido (word sense disambiguation).
 - También sirven para saber cómo expandir números: teléfonos, códigos postales, etc.
- Muchas veces (aunque no siempre) alcanza con saber la clase de palabra para desambiguar, aunque no siempre:

lead:VB/lead:NN live:VB/live:ADJ

desert:VB/desert:NN bass:NN/bass:NN :-(

como:VB/como:CONJ

Ortografías especiales

"Yer' great puddin' of a son don' need fattenin' anymore, Dursley, don' worry." (Hagrid)



¿Normalización? ¿Pronunciación?

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

- Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.
 - Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
 - Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
 - Análisis fonético: grafemas → fonemas.
 - Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.

Back end

- Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha: Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
- Output: Archivo de audio.

Clases de palabras (Part-of-speech, POS)

- Hay palabras que exhiben comportamiento parecido:
 - Aparecen en contextos similares.
 - Desempeñan funciones similares en la oración.
 - Sufren transformaciones similares.

Clases de palabras:

sustantivo silla, parlante, bajo

verbo estar, estoy, comprendería, bajo

adjetivo púrpura, altas, ridículo, parlante, bajo

adverbio desafortunadamente, despacio, bajo

preposición
 de, por, a, bajo

pronombre yo, mi, mío

- determinante el, un, ese, estas

conjuncióny, o, ni, sino

– ...

POS tagset

- Conjunto de rótulos/etiquetas.
- Podríamos elegir un conjunto reducido:
 - N, V, Adj, Adv, Otros.
- Brown Corpus: 1M palabras, 87 tags
 - Más informativo, pero más difícil de etiquetar.
- Penn Treebank: corpus del Wall Street Journal, 1M palabras, 45-46 tags.
 - El más usado en la actualidad para el inglés.
- Ejemplo para el español: EAGLE tagset
 - http://nlp.lsi.upc.edu/freeling-old/doc/tagsets/tagset-es.html

Penn Treebank Tagset

Tag	Description	Example	Tag	Description	Example
CC	Coordin. Conjunction	and, but, or	SYM	Symbol	+,%, &
CD	Cardinal number	one, two, three	TO	"to"	to
DT	Determiner	a, the	UH	Interjection	ah, oops
EX	Existential 'there'	there	VB	Verb, base form	eat
FW	Foreign word	mea culpa	VBD	Verb, past tense	ate
IN	Preposition/sub-conj	of, in, by	VBG	Verb, gerund	eating
JJ	Adjective	yellow	VBN	Verb, past participle	eaten
JJR	Adj., comparative	bigger	VBP	Verb, non-3sg pres	eat
JJS	Adj., superlative	wildest	VBZ	Verb, 3sg pres	eats
LS	List item marker	1, 2, One	WDT	Wh-determiner	which, that
MD	Modal	can, should	WP	Wh-pronoun	what, who
NN	Noun, sing. or mass	llama	WP\$	Possessive wh-	whose
NNS	Noun, plural	llamas	WRB	Wh-adverb	how, where
NNP	Proper noun, singular	IBM	\$	Dollar sign	\$
NNPS	Proper noun, plural	Carolinas	#	Pound sign	#
PDT	Predeterminer	all, both	**	Left quote	(' or ")
POS	Possessive ending	's	,,	Right quote	(' or ")
PRP	Personal pronoun	I, you, he	(Left parenthesis	([,(,{,<)
PRP\$	Possessive pronoun	your, one's)	Right parenthesis	(],),},>)
RB	Adverb	quickly, never	,	Comma	,
RBR	Adverb, comparative	faster		Sentence-final punc	(.!?)
RBS	Adverb, superlative	fastest	:	Mid-sentence punc	(: ;)
RP	Particle	up, off			

Clases de palabras (Part-of-speech, POS)

- POS Tagging
 - Proceso de asignar una etiqueta de clase de palabra (POS) a cada palabra de un texto.

```
El informe dice que no hay evidencia
Det Sust Verbo Conj Adv Verbo Sust
```

- ¡No es un mapeo directo!
 - La compra se concretó. la = artículo compra = sust
 - La compra con crédito. la = pronombre compra = verbo
 - Ejemplo en inglés: Time flies like an arrow.
 Time [VB,NN] flies [VB,NN] like [VB,PR] an DT arrow NN

- Variantes del siguiente algoritmo:
 - 1) Asignar a cada palabra todos sus tags posibles.
 - 2) Usar un conjunto de reglas predefinidas para eliminar tags selectivamente.
 - 3) Iterar hasta que cada palabra tenga exactamente un tag.

NN
RB
VBN
JJ
VB
PRP VBD
TO
VB
DT
NN
She promised to back the bill

Regla: Eliminar VBN si VBD es una opción cuando VBN|VBD sucede a "<start> PRP".

VBN = verb, past participle VBD = verb, past tense

NN
RB
VBN
JJ
VB
PRP VBD
TO
VB
DT
NN
She promised to back the bill

Regla: Eliminar VBN si VBD es una opción cuando VBN|VBD sucede a "<start> PRP".

VBN = verb, past participle VBD = verb, past tense

RB

JJ VB

PRP VBD TO VB DT NN

She promised to back the bill

Rule-based POS tagging

Regla: Después de DT no puede venir VB (si hay otra opción disponible).

DT = determiner VB = verb, base form

RB

VEN

JJ

VB

PRP VBD

TO

VB

TO

VB

DT

NN

She promised to

back

the

bill

Rule-based POS tagging

Regla: Después de DT no puede venir VB (si hay otra opción disponible).

DT = determiner VB = verb, base form

RB

VEN

JJ

PRP VBD

TO VB

DT

NN

She promised to back the bill

Algoritmos de POS tagging

- Rule-based tagging (ej: EnCG ENGTWOL tagger)
- Transformation-based tagging (ej: Brill tagger)
- Machine learning:
 - Support Vector Machines (SVM), Hidden Markov Models (HMM), Deep Neural Networks (DNN).
- Performance cercana a la humana: 95-99%
- ¿Problema aparentemente "resuelto"?
 - ¡No!
 - Muy atado al dominio de los textos de entrenamiento.
 - Habla espontánea: problema abierto.
 - el este el libro tiene un tiene una foto en la t- no en la contratapa

Gramática

→ Reglas para la construcción de oraciones.

DT NN VB CS RN VB NN
El informe dice que no hay evidencia

```
S \rightarrow NP VP
NP \rightarrow DT NP
NP \rightarrow NN
VP \rightarrow VB PP
VP \rightarrow RN VP
VP \rightarrow VB NP
...
```



```
S \rightarrow NP VP
NP \rightarrow DT NP
NP \rightarrow NN
VP \rightarrow VB PP
VP \rightarrow RN VP
VP \rightarrow VB NP
```



Gramática

```
S
    → NP VP
NP
       DT NP
NP
       NN
VP
      VB PP
VP → RN VP
VP
  → VB NP
                                   VP
              NP
               NP
                                        ΝP
```

VB

DT

NN

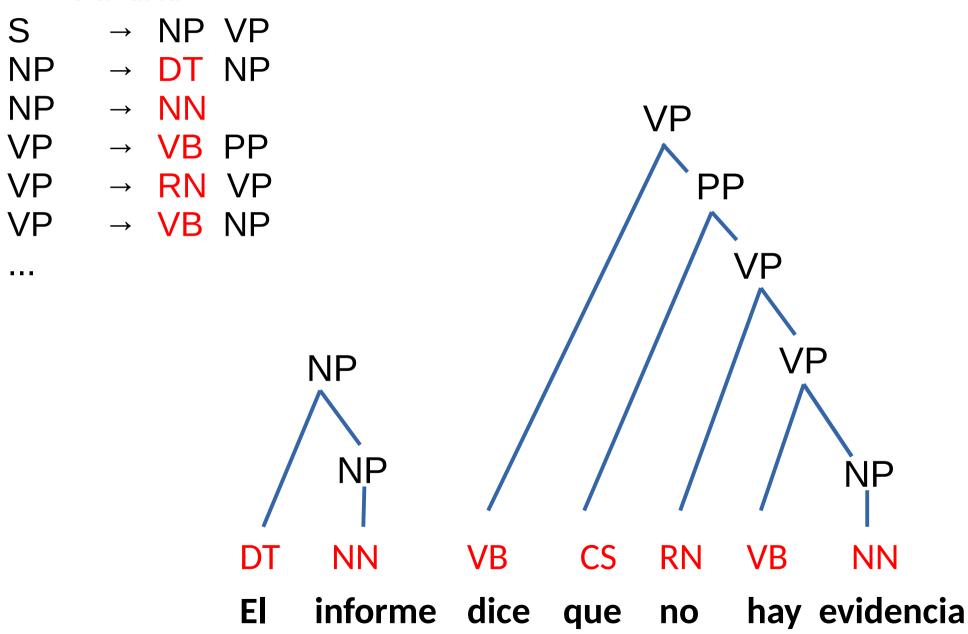
El informe dice que no hay evidencia

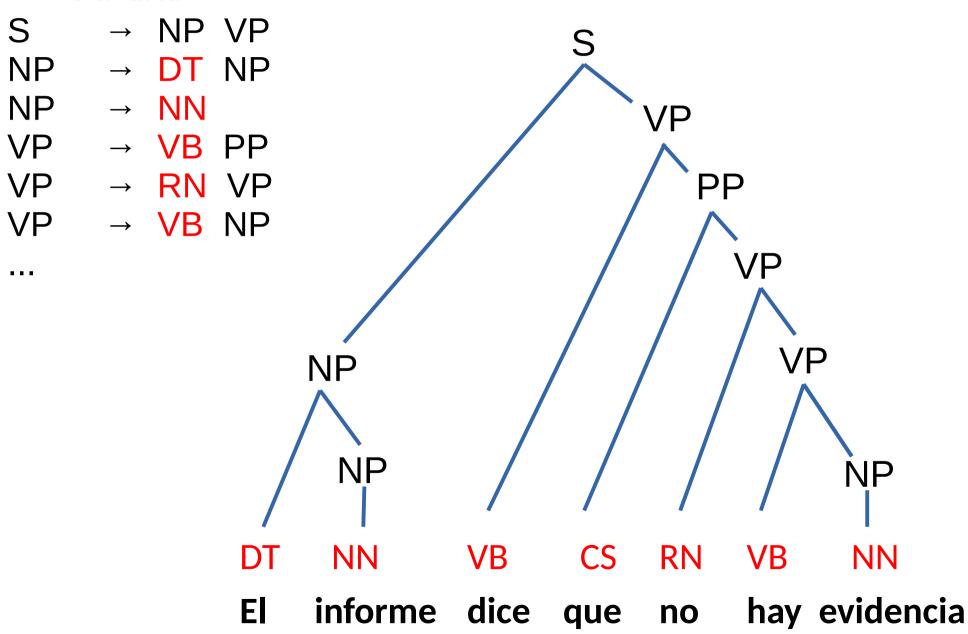
CS

RN

VB

NN





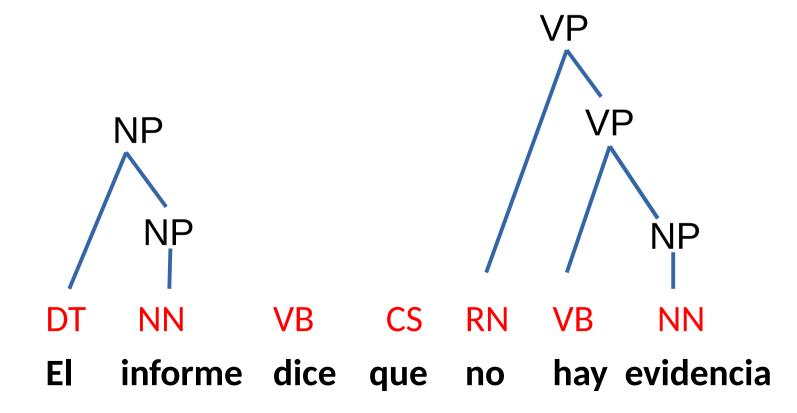
• Parsing completo: muy caro computacionalmente.

Cuanto más completa la gramática, mayor la complejidad

algorítmica.



- Parsing completo: muy caro computacionalmente.
 - Cuanto más completa la gramática, mayor la complejidad algorítmica.
 - Alternativas: shallow parsing; chunking.



- Parsing estadístico
 - Decidir qué regla usar en base a estadísticas tomadas de cuerpos de datos.
- Parsing de dependencias
 - Grafo: nodos=palabras, aristas=dependencias.
 - Construido en base a estadísticas tomadas de cuerpos de datos.
 - Ventaja: no hay que definir una gramática.

Análisis Lingüístico: Resumen

- Clase de palabras: POS tagging.
- Análisis sintáctico:
 - Full parsing, shallow parsing, chunking, parsing estadístico, parsing de dependencias.
- Herramientas de PLN en español:
 - FreeLing: http://nlp.lsi.upc.edu/freeling
 - Natural Language Toolkit (NLTK) http://www.nltk.org/

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

- Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.
 - Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
 - Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
 - Análisis fonético: grafemas → fonemas.
 - Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.

Back end

- Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha:
 Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
- Output: Archivo de audio.

Asignación de prosodia (o entonación)

Texto de entrada:

En enero quería ir a Brasil, pero no encontré nada barato.

- Para que el habla sintetizada suene natural, debemos decidir:
 - dónde poner pausas, y
 - a qué palabras dar mayor prominencia.
- Posible asignación (una entre varias posibles):

En **enero** | quería ir a **Brasil**, | pero no **encontré** | nada **barato**.

- Soluciones: Reglas manuales y/o machine learning. Tema abierto de inv.
- ¡Cuidado! Una asignación poco feliz puede cambiar la connotación:
 - Ejemplos: "no cantes victoria", "vi un perro con un telescopio".

Sistema text-to-speech (TTS)

Front end

- Input: Texto en algún formato: HTML, email, etc.
 - Procesamiento del texto de entrada: tokenización, segmentación, normalización.
 - Análisis lingüístico: clase de palabra, parsing.
 - Análisis fonético: grafemas → fonemas.
 - Análisis prosódico: asignación de prosodia (F0, dur, int).
- Output: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.

Back end

- Input: Secuencia de fonemas + prosodia deseada.
 - Síntesis del habla propiamente dicha: Articulatoria, de formantes, contatenativa, etc.
- Output: Archivo de audio.