Towards the effective integration of NLP in CALL

Piet Desmet, Dirk De Hertog





NLP4CALL



0. Overview

- 1. Introduction
- 2. Technological Readiness of NLP
 - 1. Native Language
 - 2. Learner Language
 - 3. Measure linguistic complexity and proficiency

NLP4CALL

- 3. Applications: 7 use cases
- 4. Future Possibilities







1. Introduction

1.1 Current Situation

Most of the CALL environments do not use NLP

-> use of NLP in classrooms is hardly mainstream practice

"The development of systems using NLP technology is not on the agenda of most CALL experts, and interdisciplinary research projects integrating computational linguists and foreign language teachers remain very rare" (Amaral & Meurers 2011: 6).

cf. also report by the Dutch Language Union:

Onderzoek taal- en spraaktechnologie en onderwijs (Van den Heuvel, T'Sas & Verberne 2012)







1.2 Concerns

Why not? Skepticism -> technological and pedagogical concerns

(1) Native language:

Can NLP account for the full **complexity** of natural human languages?

"I am pessimistic about the possibility of ICALL" (Nyns 1989: 46)

But is this still the case?







(2) Learner language

- a) (Erroneous) application of NLP developed for native language
- -> But: can NLP be developed to work for learner language?
- b) Current binary scoring of errors and automatic correction
- -> How do we handle the notion of error and correction?

(3) Tutor: "One size fits all" due to technological restrictions

But: can NLP help us create language and learner models







1.2 Reasonable Targets

Yet there is a high reward if NLP were successfully integrated

(1) Automatization of a number of tedious tasks such as resource creation

Exploit and enrich Native language

(2) Automatic Error Correction and feedback generation of open items

Analyse learner language

(3) Personalised teaching

Linguistic Complexity and Intelligent tutors







2. Technological readiness

Technological readiness (written language) depends on the field of application

(1) Native language

NLP is (partially) usable, requires integration

(2) Learner language

NLP requires development should rely on insights of L2-acquisition and FLTL

(3) Model complexity (-> Intelligent tutors)

Requires an improvement in (2) Work on integration of (1) and (2)







2.1 Native Language

NLP has evolved and improved dramatically the last 20 years Some technologies are ready to use

Better results due to successful paradigmatic shift

From Rule-based NLP

Manual engineering of grammar rules

To Statistical NLP

Learn from examples

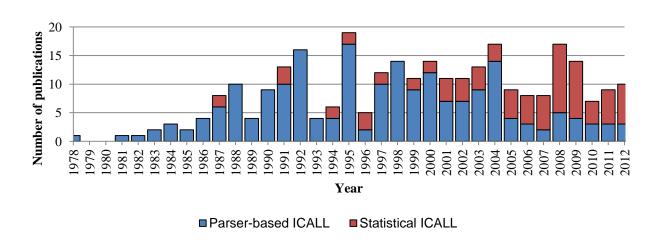
use supervised machine learning techniques to solve certain problems







Looking at the number of publications shown in this figure, parser-based CALL has dominated research up until 2005, but there seems to have been a shift in research interest and statistical error detection systems have since then taken the upper hand.



© PhD Ruben Lagatie





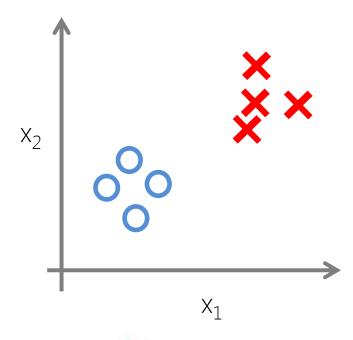


2.1.1 Statistical NLP

Supervised Learning

Learning from examples how to label them

Predict on the basis of this expert **model** how to label new examples







NLP4CALL



Examples of supervised learning

Sharapova beats Ivanovic to win Australian Oper Australian
A year after being on the wrong end of one of Russian didn Open
seven matches at Great victory! including wins the most-iopsided iosses in a
Grand Slam final, Sharapova wrapped up her third major title with a 7-5, 6-3
victory over fourth-seeded Ana Ivanovic on Saturday. The 20-year-old over
three of the top four ranked players, erasing 12 months worth of painful
memories in the wake of her 6-1, 6-2 loss to Serena Williams last year. After
Ivanovic sprayed a forehand wide on match point, Sharapova dropped to her
knees and appeared to be f
sports
s she waved and blew kisses to
the crowd. Then she dropped the results of the crowd and supporters.



© Sien Moens (2009)







2.1.2 Native Language

	Form	Meaning
Word	morphological analysis Lemmatisation POS-tagging	
Phrase	Chunking	Named Entity Recognition
Sentence	Parsing	Sentiment Analysis Semantic Frame Labeling
Text	Language Identification Authorship attribution	Topic Detection Co-reference resolution Discourse analysis







Growing Complexity

	Form	Meaning
Word	morphological analysis Lemmatisation POS-tagging	
Phrase	Chunking	Named Entity Recognition
Sentence	Parsing	Sentiment Analysis Semantic Frame Labeling
Text	Language Identification Authorship attribution	Topic Detection Co-reference resolution Discourse analysis







Ongoing developments and improvements

- Combination of statistical and rule-based approaches
- Technically: the use of semantic representations
 is becoming mainstay and used in more complex NLP-tasks
 => a broader generalisation possible
- Discursive component (semantic text) is gaining importance
- Unsupervised methods stand at the sideline in applications but are ready to make their entry (cf. semantic vector spaces infra)







2.2. Learner Language

Using predictive models trained on native language will only work on advanced learners' output

Solution:

NLP: For beginning learners rely on a hypothesis of what it is they meant to communicate

= Disambiguation of what the learner is trying to say

Goal is to detect errors: the difference between hypothesis and produced utterance

= What is wrong?







Ambiguity of target hypothesis

e.g. "He hear you tell the history."

- -> He heard you speaking about the past.
- Many different hypotheses could be generated based on the provided output
 I hear you tell your history
 He heard you told a story
 He hears you telling a story

Where is the mistake?

Multiple and simultaneous mistakes take place at all linguistic levels







Constraining open-ended output

Fully open-ended learner output hard to manage -> constrain learner output (reduce possible answers) by reducing the search space of the processing tools

Important role for design and use of CALL tools
The tools help to disambiguate the hypothesis

Task design should be structured towards specific type of output







Constraining learner language

Constraints	on form	on meaning	
Explicit	multiple choicegap-fillinglist of wordsto reuse/reorder	set content wordstranslationreading comprehension questions	E-Tutor (Heift, 2010) Tagarela (Amaral et al, 2011) CoSeC (Hahn & Meurers, 2012)





Tagarela





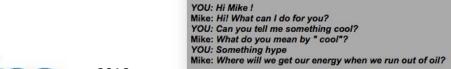




Constraints	on form	on meaning	
Explicit	multiple choicegap-fillinglist of wordsto reuse/reorder	 set content words translation reading comprehension questions 	E-Tutor (Heift, 2010) Tagarela (Amaral et al, 2011) CoSeC (Hahn & Meurers, 2012)
Implicit → still too much variation to handle	9	task & contextdialogic interactionopen-ended conversations	SPELL (Morton et al, 2012) (prototype) Reactive chatbots (e.g. Tutor Mike)





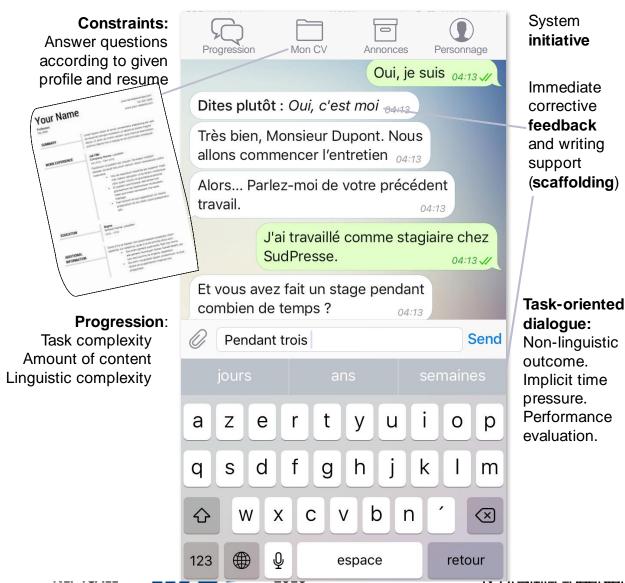


Don't try to change the subject, Mike!

Enter

Dialogue-based CALL: Dialangue project (PhD Serge Bibauw)

Task-oriented dialogue: **Job interviews**



(scaffolding)

Non-linguistic



2.3. Model Linguistic Complexity and Learner Proficiency

Tutor combines a **language model** to measure linguistic complexity & a learner model to measure proficiency

Determine **complexity** at which linguistic level?

Lexical level: frequency in general corpora

Syntactic level: sentence length, parse structure

Measure complexity in what type of language?

- 1) in native language
- 2) in learner language: requires working NLP!







3. Applications

Focus on written language input & output

Native Language : Enrich and Exploit

- 1. Resource generator
- 2. Reading companion
- 3. Exercise and test generator

Learner Language: Finding Errors

- 4. Error detector, feedback generator and automatic scoring tool
- 5. Writing aid

Model Learner Behaviour: measure Complexity

- 6. Input provider
- 7. Adaptive item sequencer
- -> Conceptual outline + applications from academic R&D







3.1 Resource Generator

What? Providing learners with easy access to authentic language use

How? Exploiting authentic (annotated) corpora

=> (Intermediate or) advanced learners become linguistic investigators Requires well developed linguistic awareness

Used methods:

- Concordancing on (bilingual) corpora
- Search on terms and filter on specific categories (cfr. annotation)







3.1 Resource Generator

Projects:

Concordancing on bilingual corpora
 & more advanced search engines

REBECA-project (ITEC)

= Ressources électroniques bilingues extraites de corpus alignés

DPC-project (ITEC) http://www.kuleuven-kulak.be/DPC/

- = Dutch Parallel Corpus
- Corpus-enriched learner dictionaries & grammars

BLF-project (Serge Verlinde) http://ilt.kuleuven.be/blf/

= Base Lexicale du Français







REBECA-project

5. Gezondheid en leefmilieu in België

Index

Nauwelijks een eeuw geleden leden duizenden mensen in ons land nog aan ziekten veroorzaakt door de slechte kwaliteit van het leef- en werkmilieu.

Die tijd is intussen voorbij. Tal van ziekten zijn onder controle. Maar vandaag heeft de overheid totaal andere gezondheidsproblemen, die zijn veroorzaakt door vervuiling door de industrie, het verkeer en door de menselijke activiteit in het algemeen.

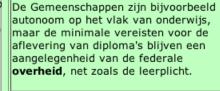
De opkomst van nieuwe chemische producten, nieuwe productieprocessen en technologieën en de vermenging van allerlei pollutiebronnen hebben hun weerslag op het klimaat, de kwaliteit van de lucht en de bodem, de biodiversiteit en de voedselketen. Vaak is het effect ervan pas na enkele jaren of zelfs decennia later zichtbaar.

Bovendien is de verstedelijking sterk toegenomen. In 2000 leefde ongeveer 80% van de bevolking in stedelijke gebieden. Dat heeft gevolgen. In heel wat steden duiken hoe langer hoe meer stressverschijnselen op die te maken hebben met het leefmilieu: ozonpieken, zware luchtvervuiling, toenemend lawaai, stijgende afvalproductie, moeilijkere toegankelijkheid tot recreatiegebieden, files, enzovoort.

En dan is er nog de maatschappelijke ongelijkheid. Die heer factoren. Die faktoren hebben een rechtstreekse invloed op

De strijd tegen ziekte en vervuiling kan dus maar succesvo welzijn van de hele bevolking.

bron: http://www.belgium.be - 19.09.2003



Quant aux Communautés, elles ont, par exemple, dans leurs attributions l'enseignement, mais les conditions minimales de délivrance des diplômes demeurent du ressort de l'autorité fédérale, tout comme l'obligation scolaire.

Extrait de : http://www.fgov.be

Fermer

http://cime-se.srv.fundp.ac.be/d...NL=overheid&terme_FR=autorit%E9

overheid (nom, de, overheden)		
nder toezicht van alle hogere overheden, in het kader van de fe	nales en étant subordonnées à toutes les autorités supérieures.	
angelegenheid van de federale overheid, net zoals de leerplicht	mes demeurent du ressort de l' autorité fédérale, tout comme l'o	
De <u>overheid</u> heeft een nieuw reglement uitgevaardigd.	Les autorités ont promulgé un nouveau règlement.	
erd in welke administratie en/of overheid daarbij betrokken is.	r quelle administration et/ou pouvoir public est impliqué dans	
erd in welke administratie en/of overheid daarbij betrokken is.	s intéressés de savoir quelle administration et/ou pouvoir publ	
hillende administraties en/of overheden die hierbij betrokken z	r quelle administration et/ou pouvoir public est impliqué dans	
hillende administraties en/of overheden die hierbij betrokken z	s intéressés de savoir quelle administration et/ou pouvoir publ	
Administraties en overheden zullen elkaars gegevens zoveel mog	Les administrations et les autorités doivent partager et utili	







DPC-project

tweetalig zoeken Frans - Nederlands r woord1 r woord1 alles wissen op woordvorm lemma (* is op woordvorm lemma (* is jokerteken, ? is één karakter jokerteken) jokerteken, ? is één karakter jokerteken) woordsoort woordsoort Maak uw keuze -Maak uw keuze positie positie de positie is niet belangrijk 🔻 de positie is niet belangrijk 🔻 O EN O NIET O EN O NIET - woord2 r woord2 op woordvorm lemma (* is by o woordvorm lemma (* is jokerteken, ? is één karakter jokerteken) jokerteken, ? is één karakter jokerteken) woordsoort woordsoort Maak uw keuze -Maak uw keuze positie de positie is niet belangrijk 🔻 de positie is niet belangrijk 🔻 maximum aantal - woorden tussen de zoekwoorden: 0 maximum aantal - woorden tussen de zoekwoorden: random hits toon 100 + resultaten



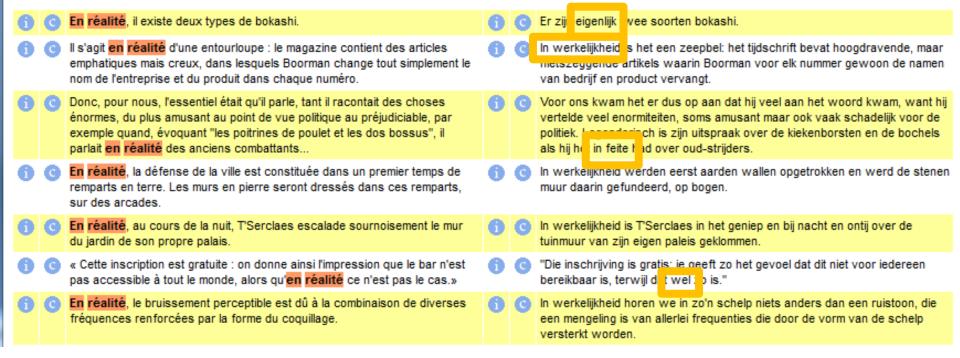




Example: "en réalité" French - Dutch

Aantal resultaten: 114 waarvan er 114 getoond worden.

Exporteer deze resultaten naar Excel.









Extension: video search



Exploitation of XML-based captions (transcriptions and translations) to render video selection more versatile and attractive:

lemmas are time tags indexes which form reference points to video selections



Lingu@tic Subtitles: FR005T200

FR005T200

- U01 La cuisine du Nord ne se prend pas le chou sauf pour les recettes, comme cette entrée festive, l'aumônière de Saint-Ja réveillon aux saveurs d'ici, c'est une protestation : la grande cuisine du Nord veut exister et se faire reconnaître.
- « On n'est pas assez reconnu, je trouve, dans le nord, on va toujours dans le sud, comment dire, chercher les talents. (
 S01 de talents dans le sud alors que c'est pas vrai, dans le Nord on a des talents. On ne va pas assez fouiller dans le nord e
 on s'arrête toujours dans le bas de la France, quoi ».
- V01 Régionalisme au fourneau, peut-être un peu, curiosité aussi, celle de composer et de proposer de nouvelles saveurs pa
- S01 | « Je pratique les Saints-Jacques dans mon restaurant, d'une façon différente mais je prends les Saints-Jacques qui vier
- S02 « On est quand même riche en gibier, en produits de la mer, en viandes, beaucoup de légumes finalement, le Nord pro beaucoup de maraîchers et on en parle pratiquement jamais ».
- Et justement ce sont les légumes qui égayent cette raie aux choux verts, elle ne dépareillera pas la suite du réveillon. Ce V01 désormais son livre de recettes, les chefs de la métropole réunis dans le club des tables gourmandes ont pris la plume p dans le titre : Recettes en Nord.

FR005T200_trad

De kookkunst van Noord-Frankrijk maakt zich geen zorgen, behalve wat haar recepten betreft, zoals dit feestelijk voo V01 gordelbeursje'. Meer dan een kennismaking met een oudejaarsfeestmaal met smaken van hier, is het een protestactie: wil bestaan en erkend worden.







```
à 00:00:09.6800
a 00:00:24.8900|00:00:28.8400|00:00:59.9000|00:01:12.7000
alors 00:00:24.8900
assez 00:00:18.0300|00:00:31.9000
au 00:00:38.3000
aussi 00:00:38.3000
aux 00:00:09.6800|00:01:05.8100
has 00:00:35.6500
beaucoup 00:00:24.8900|00:00:55.0000|00:00:59.9000
bonnes 00:00:31.9000
calais 00:00:51.1200
ce 00:01:05.8100
celle 00:00:42.0800
c'est 00:00:09.6800|00:00:24.8900
cette 00:00:06.6400|00:01:05.8100|00:01:12.7000
chefs 00:01:16.0000
chercher 00:00:18.0300|00:00:31.9000
chou 00:00:04.0000
                               Viewing video extracts based on lexical
choux) 00:01:05.8100
                               search in transcription and/or translation
club 00:01:16.0000
comme 00:00:06.6400
                               (challenge: search on semantically related
comment 00:00:18.0300
                               words)
composer 00:00:42.0800
cuisine 00:00:04.0000|00:00:14.1800|00:01:12.7000
curiosité 00:00:38.3000
dans 00:00:18.0300|00:00:18.0300|00:00:24.8900|00:00:28.8400|
00:00:31.9000|00:00:35.6500|00:00:47.2800|00:01:16.0000|00:01:19.9500
```







3.2 Reading Companion

What?

Helping learners understand foreign-language input By providing a different and enhanced perspective

How?

Enrich language input through annotation layers

- add information
- provide alternative ways of exploration
- serve as a bridge to connect more information

Formal linguistic information (Lemma) > Connect to dictionary information Semantic information (NER) > Connect to encyclopedic information







Projects:

GLOSSER-project (John Nerbonne)

http://www.let.rug.nl/glosser/Glosser

lemmatization of the inflected forms dictionary entry (cf. Van Dale) examples of the word from corpora

iRead+ project (ITEC)

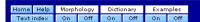
Lemmatization & POS-tagging Named entity recognition (persons, organisations, locations)







GLOSSER-project



DANS DEUX DOCUMENTS RESSUSCITÉS, L'ANTISÉMITISME DU IIIe REICH. L'autre face du génocide.

Mille cent trente-six pages pour raconter le sort des centaines de milliers de martyrs du génocide commis par l'occupant nazi en Union soviétique; c'est le fameux Livre noir, dont le texte intégral vient, pour la première fois, de paraître en français (1). Commandé en 1942 par le Comité antifasciste juif d'URSS aux journalistes; écrivains llya Ehrenbourg et Vassili Grossman, il rassemble les témojgnages de correspondants de guerre soviétiques sur les massacres antisémites commis par les troupes allemandes et leurs collaborateurs. Mais l'oeuvre ne paraît pas. Car le Comité juif antifasciste, créé pendant la seconde guerre mondiale pour mobiliser les juifs du monde en faveur de l'Union soviétique, est victime, dès 1946, de la répression stalinienne contre le « cosmopolitisme », en premier lieu le « nationalisme juif » (lire, ci-dessous, l'article de Laurent Rucker). Ses dirigeants sont « jugés » en 1952, quand ils n'ont pas, comme le grand acteur Solomon Mikhoels, été assassinés avant. Saisi avant impression, Le Livre noir sera partiellement édité en Israel dans les années 70. Sa parution __dans la traduction du texte russe complet dont llya Ehrenbourg avait corrigé les épreuves __donne au lecteur français la mesure du rôle décisif joué par l'extermination des juifs soviétiques dans la mise en oeuvre de la « solution finale » planifiée lors de la conférence de Wannsee, en janvier 1942. C'est bien sur le front de l'Est » que la SS a expérimenté l'anéantissement des juifs d'Europe. On l'oublie trop souvent.

par PHILIPPE BURRIN.

(1) Ilya Ehrenbourg et Vassili Grossman, Le Livre noir, col l. « Hebraïca », Actes Sud-Solin, Arles-Paris, 1995, 1 136 pages, 285 F.

Le Monde diplomatique, décembre 1995, Page 7

Analysis: anéantissement+Masc+SG+Noun

Lemmatization of inflected forms

anéantissement [aneātismā] 0.1 vernietiging => verdelging, verval 0.2 neerslachtigheid => verdelging, verval verdelging, verval verdelging, verval verdelging, verval verdelging => verdelging

Dictionary entry (Van Dale)

... autre que le capitaine Nicholl! Ils se battent ce matin au bois de Skersnaw! J'ai tout appris de la bouche de Barbicane! S'il est tué, c'est l' anéantissement de nos projets! Il faut donc empêcher ce due!! Or, un seul homme au monde peut avoir assez d'empire sur Barbicane pour l'arrêter, et cet homme

'De la terre à la lune' - Jules Verne, Hetzel, Paris, 1865.

Examples from corpora









HOME
ABOUT
API
CONTACT US



Standard de Liège

Une odeur de viande grillée flotte dans l'air. On croi sosie de Johnny Hallyday. Des grappes de jeunes taquinent gentiment, écharpe rouge et blanche aut cou, vareuse floquée Van Damme. Dix mètres plus

trois quadras urinent de concert, le gobelet rempli de bière entre les dents. Un couple s'enlace, à l'ombre du stade rougeoyant de Sclessin. De l'autre côté de la Meuse, le haut-fourneau d'Ougrée se dresse dans un ciel entre chien Gilles De Bilde, Rodrigo Beenkens, Pierre-Yves Jeholet, les Wathelet père et fils... Tous sont passés par la loge du groupe Circus. Pour faire monter la température, Philippe Favray a sa spécialité : les « orgasmes », un cocktail de Baileys, Jet 27 et glace frappée.

Retour sur le terrain, pour un autre Standard-Genk, le 24 février. Un dimanche glacial. De la neige fondante tombe sur Liège, drue. Les supporters attendent le coup d'envoi engoncés dans leur manteau, bonnet sur la tête. Au même

achatta d'invitée propont l'apéritif, blottis

anesthésiera (anesthésier) Verbe

Rendre insensible à la douleur par l'anesthésie.

Example sentence: "On employait autrefois, pour anesthésier les malades, un appareil relativement compliqué."

Read more on Wiktionary

ntreprise un médecin du en téléphonant à natch depuis une op froid ? Toi et a trouves pas ?

Le froid anesthésiera aussi la partie. Après nonante minutes de jeu au ralenti, les joueurs se sépareront sur un score bloqué à zéro de chaque côté. Qu'importe, côté VIP, la bonne humeur reste de mise. On croise un homme

dábannaira, la natron dos briguatorias Malisson, « L'un dos











the intelligent reading companion

HOME

API

CONTACT



Jean-Philippe Smet, dit Johnny Hallyday, est un chanteur, compositeur et acteur français né le

Johnny Hallyday (Confidence: 1)

15 juin 1943 à Paris. Avec plus de cinquante ans de carrière, il est l'un des plus célèbres chanteurs francophones et l'une des personnalités les plus présentes dans le paysage médiatique français, où

plus de couvertures de magazines lui ont été

consacrées.

http://www.johnnyhallyday.com/ Read more on Wikipedia

n croise un

sosie de Johnny Hallyday. Des grappes de jeunes se taquinent gentiment, écharpe rouge et blanche autour du cou, vareuse floquée Van Damme. Dix mètres plus loin, trois quadras urinent de concert, le gobelet rempli de bière entre les dents. Un couple s'enlace, à l'ombre du stade rougeoyant de Sclessin. De l'autre côté de la Meuse, le haut-fourneau d'Ougrée se dresse dans un ciel entre chien

Gilles De Bilde, Rodrigo Beenkens, Pierre-Yves Jeholet, les Wathelet père et fils... Tous sont passés par la loge du groupe Circus. Pour faire monter la température, Philippe Favray a sa spécialité : les « orgasmes », un cocktail de Baileys, Jet 27 et glace frappée.

Retour sur le terrain, pour un autre Standard-Genk, le 24 février. Un dimanche glacial. De la neige fondante tombe sur Liège, drue. Les supporters attendent le coup d'envoi engoncés dans leur manteau, bonnet sur la tête. Au même moment, une brochette d'invités prennent l'apéritif, blottis bien au chaud dans la loge d'une grande entreprise liégeoise. Coupe de champagne en main, un médecin du CHU scrute le stade à travers la vitre, tout en téléphonant à l'un de ses amis, qui s'apprête à suivre le match depuis une tribune 2 ouverte à tous les vents. « Pas trop froid ? Toi et moi, là, cela fait un peu lutte des classes, tu trouves pas ? Le froid anesthésiera aussi la partie. Après nonante minutes de jeu au ralenti, les joueurs se sépareront sur un score bloqué à zéro de chaque côté. Qu'importe, côté VIP, la bonne humeur reste de mise. On croise un homme

Persons (64):

- Mario
- Louis Smal
- Josly Piette
- Frisaye
- Mercedes CLS
- · Bob Claes
- Marc Wilmots
- Justine Henin
- Bernard Tapie
- Mpoku
- Roland Duchâtelet
- Jean-Michel Javaux
- M. Frisaye
- Benoît Poelvoorde
- Jean-Michel Zecca
- Wathelet
- Meusinvest
- Van Damme
- Philippe Favray
- Johnny Hallyday





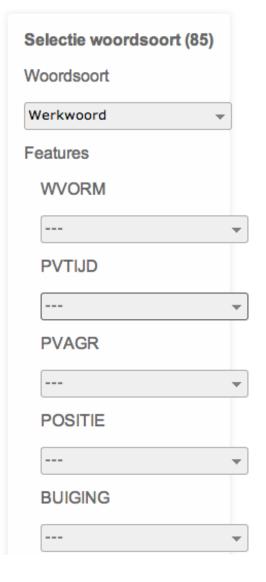






Waarom wachtte Anderlecht zo lang? Net zoals in Genk wachtte ook Anderlecht lang om van trainer te wisselen. In wezen valt het toe te juichen dat clubs kiezen voor sportieve continuïteit. Maar soms voel je dat doorgaan met een trainer geen enkele zin heeft. Het was een opmerkelijke passage in de geschiedenis van Anderlecht, de intrede van John van den Brom. Een Nederlander met lef en flair, open en eerlijk, communicatief en toegankelijk, een adept van het offensief voetbal. De mensen stonden op de banken bij het bij momenten sprankelende spel dat Anderlecht toen bracht, de term revolutionair lag in de mond, zoiets hadden ze in het Astridpark al lang niet meer gezien. Zou John van den Brom er maandag aan hebben gedacht, op het moment dat hij

gebrek aan duidelijkheid dat uiteindelijk ook het huwelijk tussen Mario Been en RC Genk deed stranden? Net zoals in Genk wachtte ook Anderlecht lang om van trainer te wisselen. In wezen valt het toe te juichen dat clubs kiezen voor sportieve continuïteit. Maar soms voel je dat doorgaan met een trainer geen enkele zin heeft. Dat was bij Genk zo en het was nu bij Anderlecht niet anders. De vraag blijft waarom de bestuurlijke top van de kampioen zolang wachtte, terwijl er wedstrijden waren dat bestuurslui voortijdig naar huis gingen. Omdat ze hoopten op een ommekeer? Omdat ze op het einde van het seizoen in schoonheid afscheid wilden nemen? Maar welke basis was er nog om op die kentering te rekenen? De wanvertoning van afgelopen zaterdag op OH Leuven was nog maar zelden vertoond, het









3.3 Exercise and test generator

What? Assist the teacher with the creation and selection of exercises

Based on authentic material

How? Create (mostly) closed-form exercises on:

- morpho-syntactic correctness
- lexical restrictions
- semantic appropriateness

based on the analysis of L1 text materials and/or on the analysis of learner errors

For? From beginning to advanced learner







Projects:

Morpho-syntactic

iRead+ project (ITEC)
VIEW-project (Detmar Meurers) http://sifnos.sfs.uni-tuebingen.de/VIEW
= Visual Input Enhancement of the Web

Lexical restrictions:

Alfalex-project (Serge Verlinde) http://ilt.kuleuven.be/publicaties/tools.php







iRead+ Exercise generator: Three step model

- Explore
 - 1. Application highlights target items
 - 2. Learner recognizes target items and clicks on target items
- Practice
 - Fill gaps or multiple choice activities
 - Feedback
- Play
 - Target items, drill & practice
 - Time constraint

















Visual Input Enhancement of the Web (VIEW)

Home
About VIEW
Getting Started
Topics and Activities
Articles
Determiners
Gerunds vs. Infinitives
Noun Countability
Phrasal Verbs
Prepositions
Ser vs. Estar
Wh-Questions
Firefox Extension
Changelog
Feedback

Articles

The articles topic just highlights the use of the words *a*, *an*, *the*. If you'd like to practice with more types of articles and determiners, try the determiners topic.

Color

In the text, VIEW shows you the articles a, an, the in orange.

Click

Click on each article you find in the text and VIEW will show you whether you guessed right or wrong.

Multiple Choice

Choose an article from the drop-down list and VIEW will show you whether you guessed **right** or **wrong**. You can get help by clicking on [?].

Practice

Fill in the blanks with the **correct** article. If you guessed **wrong** or you find it too difficult you can get help by clicking on ?.

Try it out:

This form lets you get an idea of what VIEW can do, but it may have trouble accessing or displaying some pages. For the best results, use the VIEW firefox extension.

URL:	
Activit	ty type: ●Colorize ○Click ○Multiple Choice ○Practice
Go! (d	opens in a new window)

Some example sites with colorizing:

- · Wikipedia (computer-assisted language learning)
- . The Guardian (car-free cities)
- TechCrunch (Woot vs. AP)
- . The Onion (on This American Life)
- · Public Literature (Emma by Jane Austen)





Alfalex (KU Leuven – Serge Verlinde)

Exercice sur les collocations ••• Complétez les cadres à l'aide des informations données entre parenthèses à la fin des phrases. ••• Si vous trouvez la phrase trop difficile, vous pouvez obtenir une nouvelle phrase en cliquant sur le lien [modifier] en fin de phrase. Vous pouvez obtenir la première lettre de la forme du verbe à compléter en cliquant sur le lien [première lettre] en fin de phrase. Cette aide vous coûte 2 points sur 4. 1 S'il voulait signifier ainsi que la nation tout entière serait à l'image d'une embarcation dont les voiles flasques attendent misérablement qu'Eole veuille bien les gonfler, il erreur. {verbe support de erreur, présent} [modifier] [première lettre] 2 C'est là qu'ils l'élevage de chiens boxers, qu'ils exploitent leur garage et tentent de maintenir un style de vie simple, reposant sur le travail. {verbe support de élevage, présent} [modifier] [première lettre] tut national de la santé et de la recherche médicale et l'Agence nationale d'accréditation et d'évaluation de la santé 3 L'I leur concours au dispositif. support de concours, futur} {verl [modifier] [première lettre] 4 L'entendre déclarer qu'elle n' pas de talent pour la vie privée se révèle également pertinent à la compréhension de sa démarche. {verbe support de talent, présent} [modifier] [première lettre] 5 L'information a jusqu'au palais de Justice de Neufchâteau. {verbe support de information, participe passé} morphologie dérivation prépositions genre schémas traduction traduction collocations actanciels F > NL $NL \rightarrow F$







Exercice sur les collocations

••• Complétez les cadres à l'aide des informations données entre parenthèses à la fin des phrases. ••• Si vous trouvez la phrase trop difficile, vous pouvez obtenir une nouvelle phrase en cliquant sur le lien [modifier] en fin de phrase. Vous pouvez obtenir la première lettre de la forme du verbe à compléter en cliquant sur le lien [première lettre] en fin de phrase. Cette aide vous coûte 2 points sur 4. 1 S'il voulait signifier ainsi que la nation tout entière serait à l'image d'une embarcation dont les voiles flasques attendent misérablement qu'Eole veuille bien les gonfler, il erreur {verbe support de *erreur*, présent} [modifier] [première lettre] 2 Mais ce dernier en a l'élevage pour mieux l'inviter à sa table {verbe support de élevage, participe passé} [modifier] [première lettre] 3 L'Institut national de la santé et de la recherche médicale et l'Agence nationale d'accréditation et d'évaluation de la santé leur concours au dispositif. {verbe support de concours, futur} [modifier] [première lettre] 4 L'entendre déclarer qu'elle n' pas de talent pour la vie privée se révèle également pertinent à la compréhension de sa démarche. {verbe support de *talent*, présent} [modifier] [première lettre] 5 L'information a jusqu'au palais de Justice de Neufchâteau. {verbe support de information, participe passé} morphologie dérivation conjugaison genre prépositions traduction traduction collocations synonymes $F \rightarrow NL$ actanciels $NL \rightarrow F$







3. Applications

Focus on written language input & output

Native Language : Enrich and Exploit

- 1. Reading companion
- 2. Resource generator
- 3. Exercise and test generator

Learner Language : Finding Errors

- 4. Error detector, feedback generator and automatic scoring tool
- 5. Writing aid

Model Learner Behaviour: measure Complexity

- 6. Input provider
- 7. Adaptive item sequencer
- -> Conceptual outline + applications from academic R&D







3.4 Error detector, feedback generator and automatic scoring tool

What?

Automated analysis of learner output and generation of feedback

Not limited to closed exercises (MC, fill-in-the-blank, etc.) but also (semi-)open practice tasks (translation, correction, rephrasing, etc.)

How?

1) Approximate (or fuzzy) string matching (ASM)

-> anticipate all potential well-formed and ill-formed learner responses (with inclusion of regular expressions)

Right answer:

Il faut absolument qu'ils participent au rallye.

[Il faut [absolument/coûte que coûte/à tout prix] qu'ils participent au rallye / ils sont obligés de participer au rallye / leur participation au rallye est [absolument/tout à fait] [indispensable/nécessaire/obligatoire]].

2) Parser-based (malrules, constraint relaxation, etc.) and/or statistical and machine learning methods







Towards (half-)open activities with automated analysis and feedback



Fleat VI Harvard University August 11-15, 2015





Bridging the gap between closed and open items or how to make CALL more intelligent

Piet Desmet & Bert Wylin















Projects:

Task design: require the learner to use certain language material

e-tutor-project (Trude Heift) http://www.e-tutor.sfu.ca translation

Tagarela-project (Detmar Meurers) http://sifnos.sfs.uni-tuebingen.de/tagarela answer should include certain words

Task design: offers clues towards a limited set of possible answers

Dialog Dungeon (ITEC)

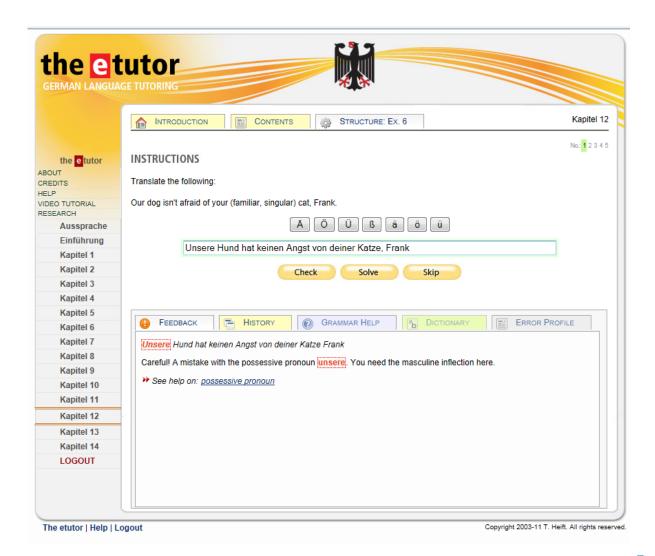
gamified written dialog tasks focus on specific set of problems e.g. past tenses, subject-verb agreement, etc.







E-tutor project









Tagarela-project



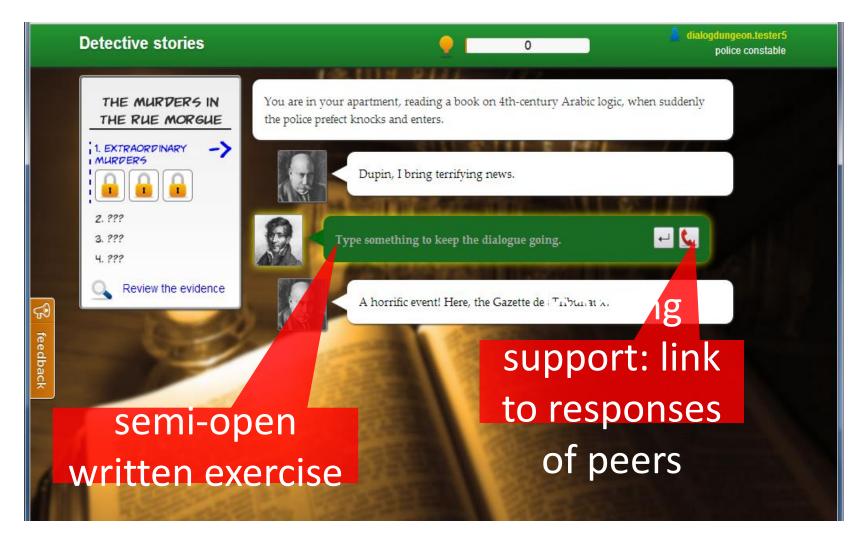






@Frederik Cornillie

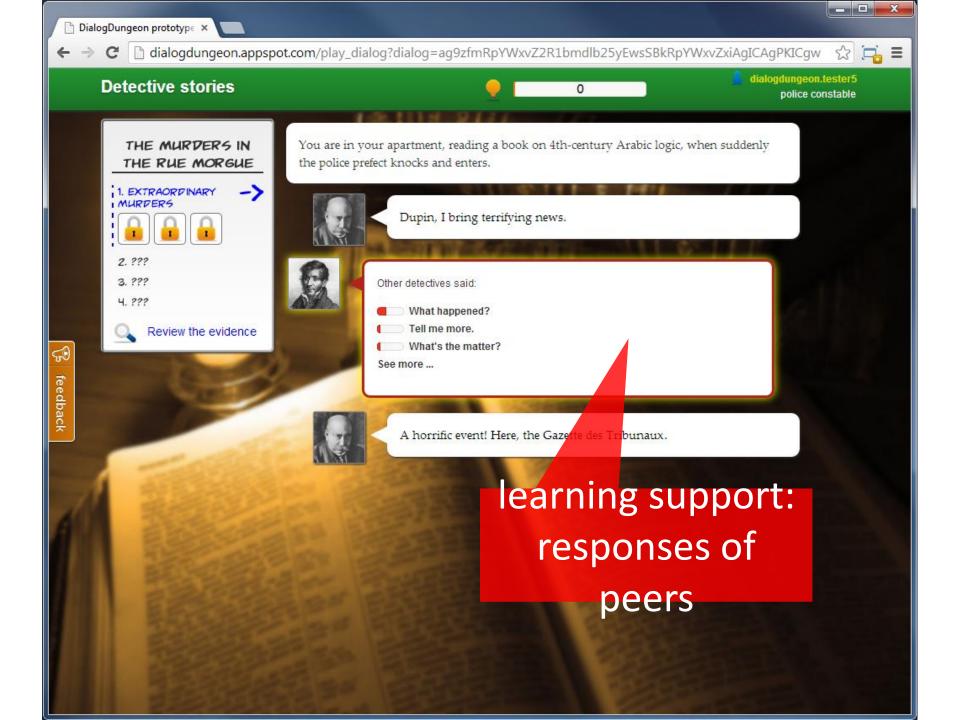
Dialog Dungeon gamified written dialogue tasks

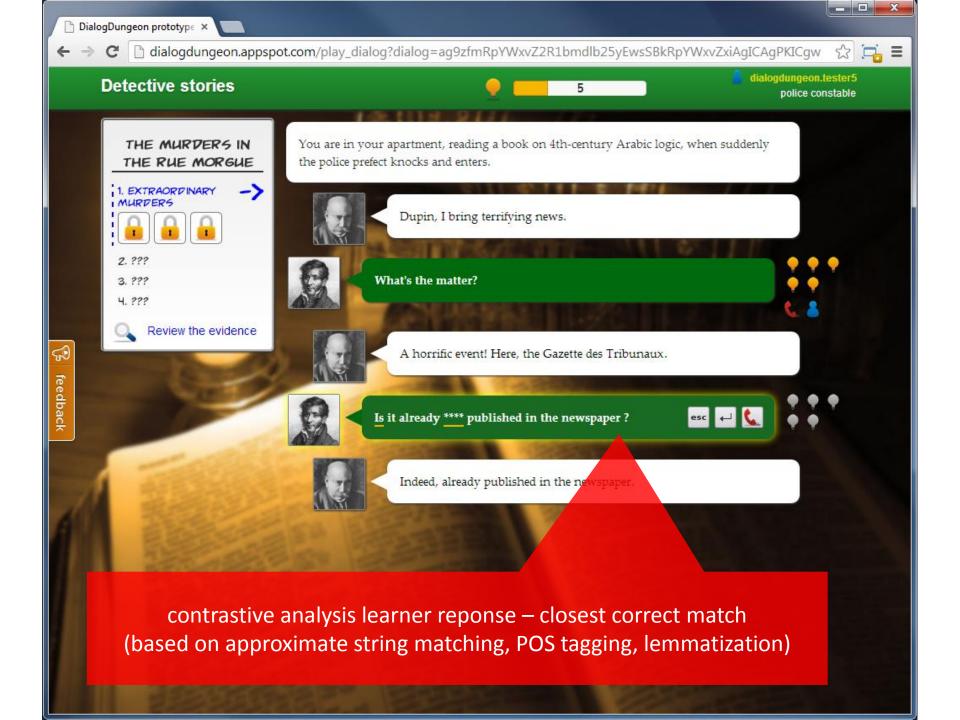


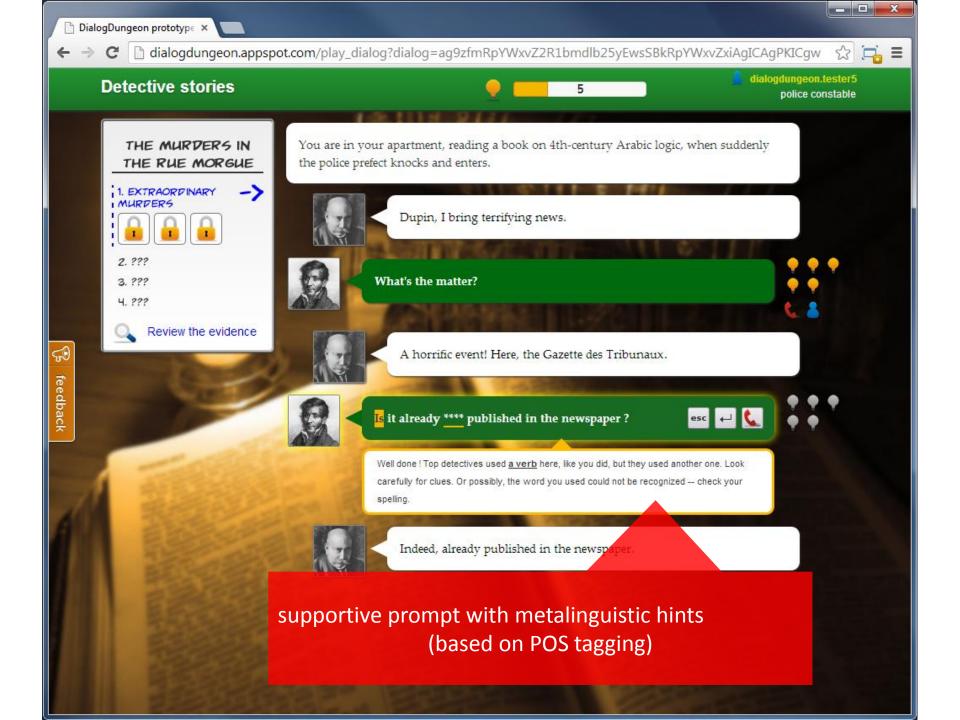












3.5 Writing aid

What? Support the learner in writing a functional, well-formed text

How? No automated correction, but suggestions to help the learner

Real-time, online, assistance on

- lower-order skills (spelling) , lexical (including MWE)
- Lexico-grammatical, Grammatical skills
- Semantic, Pragmatic analysis

Through

- On-the-fly prompts
- Q&A interactive system
- Post-writing checks







Projects:

Interactive Language Toolbox-project (Serge Verlinde)

https://ilt.kuleuven.be/inlato

Bon patron, SpellCheckPlus & SpanishChecker (Nadaclair Language Technologies)

http://bonpatron.com; http://spellcheckplus.com; http://spanishchecker.com

Glosser-project (Univ. of Sydney) http://www.glosserproject.org/en/





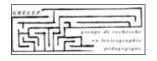


Interactive Language Toolbox



zoek

Leuven Language Institute



Interactive Language Toolbox

(Almost) everything you always wanted to know about... texts, words and word combinations in Dutch, English and French

Dutch

English

French o

Marie est une des 250 jeunes qui vont partir à l'étranger avec AFS. Mes parents et mois ont parler longtemps de la posibilité d'étudier à l'étranger. Quand j'étais petite, nous voyagions beaucoup, à Portugal et aux Etats-Unis par example. Je le trouvais toujours intéressent de pouvoir

clear search form

NLP4CALL

reload page

Click on a button to access information.

Help me

- understand my text
- translate my text
 - ─ KU Leuven Association only

correct my text

correct my text

in 6 steps:

- Words: spelling, morphology, ...
- Sentences: subject-verb, ...
- Common errors: word choice, ...
- Noun: agreement, position of adjectives,
- Verb: auxiliaires, imparfait/passé composé, ...
- Prepositions and word combinations
- analyse word frequencies

Take a tour

- search for words and word combinations: click here
- text revision: click here

Interface

- in English
- en français
- () in het Nederlands

FAQ

click here

More... (French only)

- Discover vocabulary
- Exercises

Tip

- Words combine together.

 Discover how.
- Learn how to find good translations.

Personal database

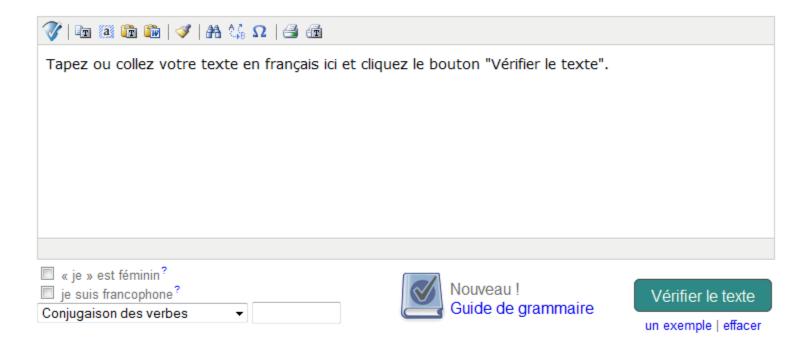


















Placez la souris au-dessus du texte formaté grammaire: à modifier à vérifier	pour voir paraître des explications orthographe: à modifier à vérifier	English Français		
▼ □ 33 □ □ ▼ AA □ Ω ○	4 6			
Le nom de mon mère est Linda et elle est 40 ans . Elle etait née au Chine et a imigrée				
Ce nom est féminin. Le mot qui précède doit aussi être au féminin, par ex.: "Paul loves his mother" = Paul adore sa mère.	it maison au centre vi pus dit qu'on va change	ille . Il y a cinq ans, mes	parents ont	
je voulais pas perdre mes amis. que tu fais plus d'effort pour rer décider d'essayer le club de dans	ncontrer des amis, essaye	de faire parti d'un clu	b à l'école. J' <mark>ai</mark>	
maintenant nous passons beau ensembles au centre d'achat et e	<mark>ucoup des jours</mark> ensemb	le. Chaque samedi on	<u>va</u>	
			HIIIIAH .	
□ « je » est féminin?□ je suis francophone?		ouveau ! uide de grammaire	Vérifier le texte	
Conjugaison des verbes ▼		ande de granimane	un exemple effacer	





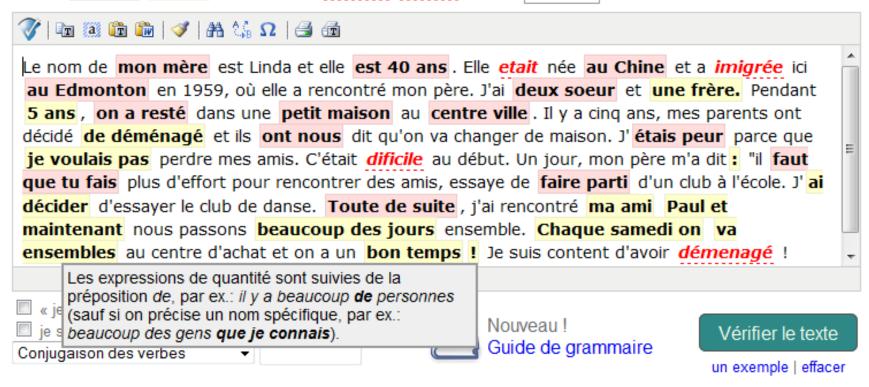


Placez la souris au-dessus du texte formaté pour voir paraître des explications.

English

qrammaire: à modifier à vérifier orthographe: **à modifier** à vérifier

Français











Glosser project (Sydney)

About

Glosser is a web-based framework for providing automated feedback. The framework allows writers to use different writing tools such as Wiki's, cloud-based Google Docs or MS Word. The documents are then processed to produce a wide range of types of feedback spanning collaborative or individual writing activities, visual and text modalities, feedback can be on surface or content features, on the writing product (the final document) or the process. This range of possibilities requires an architecture that is highly flexible and extensible.

Glosser provides different forms of feedback, each appropriate for specific writing genres, Current feedback 'tools' include:

Spelling. We have integrated iSpell so after a document is harvested the tool displays it with the misspelled words underlined. When clicking on the word the student can see a list of suggestions to fix the problem. This tool is a good example of the data flow from harvesting to user interaction so it is described in more detail later.

Flow. Two paragraphs are said to flow when they talk about similar topics. They do not flow when the semantic distance between them is too large. Glosser's tool displays warnings when the distance between two paragraphs is greater than a threshold (that can be changed by the user). This tool is a good example of how single document LSA can be used and is discussed in more detail later on.

Flow Map. This map provides a visualization of how the parts of a document relate and follow each other, producing a visual representation of a quality measures based on the average semantic distance between parts of a document (O'Rourke, et al., 2011). The visualization is not only useful to students but has also been shown to help tutors mark essays more efficiently and reliably (O'Rourke, et al., 2011).

Topics. This tool (shown in Figure 4) shows a table with the key topics developed in the document, the three most important sentences referring to that topic and the identification of the person who wrote most about it. Default trigger questions include: "Are the ideas used in the essay relevant to the question?", "Are the ideas developed correctly?".

Topic Map. The topic map tool is used to identify the structure of topics developed in the document. The tool identifies keywords using a network-based analysis then maps them to a visual representation. If two keywords are used in the same sentence, they are linked in the visualization. The structure of topics can then be subjectively inferred from the semantics of the visualization. The sentences that cover more than one of these topics can be seen when the link between them is shown on a rollover. The interactive visualization tool is implemented as a Java applet....

Concept Map. The topic map tool uses a naïve approach, where ---- . The concept map tool incorporates an automated concept map generator discussed in more detail elsewhere (Jorge Villalon & Calvo, 2009; J. Villalon & Calvo, 2011).

Participation. This tool is aimed at supporting collaborative writing activities and/or the teaching the awareness of the writing process.

Automatic Questions. Questions of different types can be generated from a single document. We have developed an approach to automatic question generation (Liu, et al., 2010) integrated into this tool. Since the questions currently available are produced from citations found in the document, this tool is mostly useful for activities involving literature reviews.

Glosserproject is kindly supported by YourKit. YourKit, LLC is the creator of innovative and intelligent tools for profiling Java and .NET applications, and they support open source projects with licenses for their full-featured profilers. Take a look at YourKit's leading software products: YourKit Java Profiler and YourKit .NET Profiler.





NLP4CALL



3. Applications

Focus on written language input & output

Native Language : Enrich and Exploit

- 1. Reading companion
- 2. Resource generator
- 3. Exercise and test generator

Learner Language: Finding Errors

- 4. Error detector, feedback generator and automatic scoring tool
- 5. Writing aid

Model Learner Behavior : measure Complexity

- 6. Input provider
- 7. Adaptive item sequencer
- -> Conceptual outline + applications from academic R&D







3.6 Input provider

What? Support learners in searching for texts adapted to

Their current proficiency level and interest

Optimising for reaching the next level

How? (Semi-)automated selection of comprehensible & authentic text material For vocabulary and reading practice

- Linguistic analysis of readability and complexity
 Analysis of formal, lexical and semantic complexity
- Operationalize proficiency and link to complexity
- Perform syntactic and lexical text simplification/elaboration
- Determine topical interest of texts







Projects:

REAP-project (Carnegie Mellon) http://reap.cs.cmu.edu

"Reader-Specific Lexical Practice for Improved Reading Comprehension"

SATO-project (François Daoust) http://www.ling.uqam.ca/sato

"Système d'analyse de texte par ordinateur"

+ SATO-Calibrage

Automated formal analysis of a corpus (existing or personal)









Aim: automatically identify the lexical items in the text that are complex for specific learners

Measures for the prediction of word complexity

- 1. Linguistically motivated measures
- Resource-based measures
- 3. Learner-based measures







1. Linguistically motivated measures



= identify word characteristics that are good predictors of word difficulty, especially *psycholinguistic variables* (Shardlow 2013; Gala et al. 2014)

- lexical sophistication vs. basic vocabulary list
- word frequency (SUBTLEX, Lexique3, ...)
- word sense ambiguity (WordNet synset)
- complex orthographical patterns
- frequency of morphological affixes
- •







© Thomas François (UCL)

2. Resource-based measures



FLELEX: A graded lexical resource http://cental.uclouvain.be/flelex/

- linking word frequency and word complexity
- dictionary of frequencies observed along a difficulty scale
 - L2: CEFR-graded texts and textbooks (François et al., 2014)



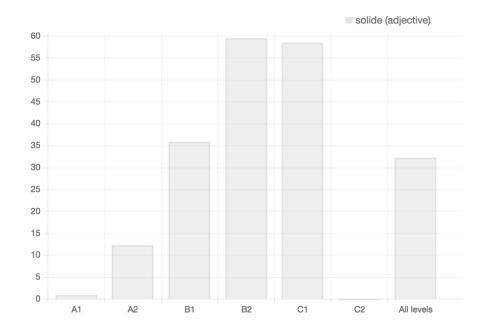


NLP4CALL





Frequencies by CEFR levels for the word solide*.



http://cental.uclouvain.be/flelex

Main issues:

- ☐ What is the word's CEFR level? In other words, what level targets the word as « core vocabulary » to be acquired at this level?
- ☐ How can we identify this level?
 - first occurrence
 - threshold the Xth percentile
 - ...
- ☐ How can we distinguish core and peripheral vocabulary?
 - complex words observed in A1 text might be fortuitous (i.e. peripheral vocabulary)
- ☐ How to deal with phraseology?

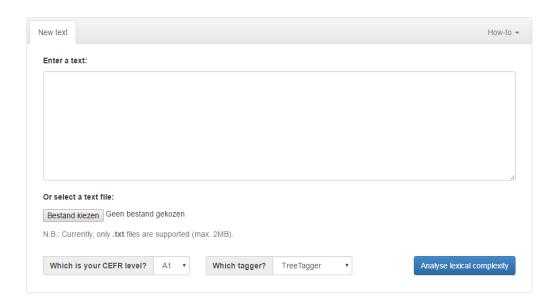






Analyse a text with FLELex

With FLELex, it is possible to analyse the lexical complexity of a French text for a specific CEFR proficiency level. All you need to do is introduce a text of your choice and we'll do the analysis for you. For additional tips and tricks on how to interpret the analysis, please consult the "How-to" tab below.





Webmaster: CENTAL (Centre de traitement automatique du langage) Collège Erasme, 1 place Blaise Pascal, B-1348 Louvain-la-Neuve (Belgique)

NLP4CALL





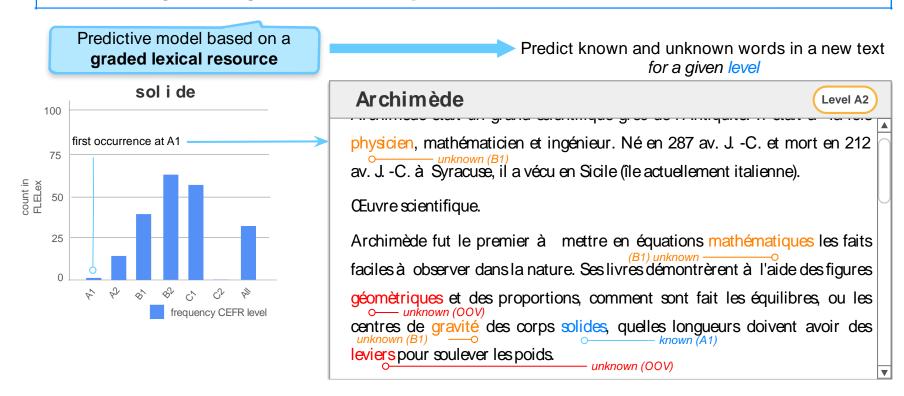








Lexical competence prediction — Expert model



Tack, A., François, T., Ligozat, A.-L., & Fairon, C. (2016). Evaluating Lexical Simplification and Vocabulary Knowledge for Learners of French: Possibilities of Using the FLELex Resource. In *Proceedings of the 10th International Conference on Language Resources and Evaluation (LREC'16)* (pp. 230–236). Portorož, Slovenia.







3. Subjective measures



= identify words that are found difficult by a specific learner

Problem: expert model gives one-sided predictions

- identical predictions for all learners having the same level
- OOV words (out-of vocabulary) either because of (a) technicality or (b) editorial choice

Towards a more fine-grained & personalized prediction

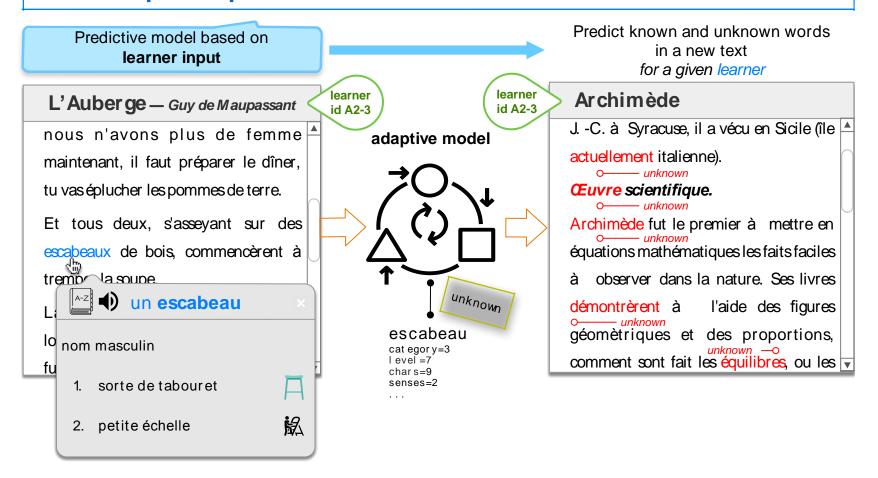
- integrated model of word complexity features
 - psycholinguistic + resource-based + subjective measures (e.g. cognates)
- adapt predictions according to <u>learner feedback</u>
 - triggered by a learner clicking on a difficult word
 - incremental learning of feature weights







Lexical competence prediction — Learner model



Tack, A., François, T., Ligozat, A.-L., & Fairon, C. (2016). Modèles adaptatifs pour prédire automatiquement la compétence lexicale d'un apprenant de français langue étrangère. In *Actes de la 23ème Conférence sur le Traitement Automatique des Langues Naturelles (TALN'16)* (pp. 221–234). Paris, France.







3.7 Adaptive Item Sequencer

a) Adaptivity: to what?

- difficulty level of the tasks
- learner profile (prior knowledge, motivation, cognitive load, interests & preferences)
- context (time and place, device, etc.)

(b) What to adapt?

- adaptive form representation (form in which content is presented to the learner, e.g. dynamically generated hypermedia pages)
- adaptive content representation (e.g. with or without learner support)
- adaptive curriculum sequencing (e.g. selection of items in function of difficulty level, learner profile, etc.)

(c) How to implement adaptivity?

- full program control (via reasoning component 'if.. then...' rules)
- full learner control
- shared control

Wauters, K., Desmet, P., Van Den Noortgate, W. (2010). Adaptive Item-Based Learning Environments Based on the Item Response Theory: Possibilities and Challenges. *Journal of Computer Assisted Learning*, 26 (6), 549-562.







3.7 Adaptive Item Sequencer

What about AI?

a) Adaptivity: to what?

- linguistic complexity -> language agent (expert system)
- item difficulty -> IRT
- learner profile (prior knowledge, motivation, cognitive load, interests & preferences) -> student agent

(b) What to adapt?

- adaptive curriculum sequencing (e.g. selection of items in function of difficulty level, learner profile, etc.) -> tutor agent

(c) How to implement adaptivity? full or shared control -> tutor agent

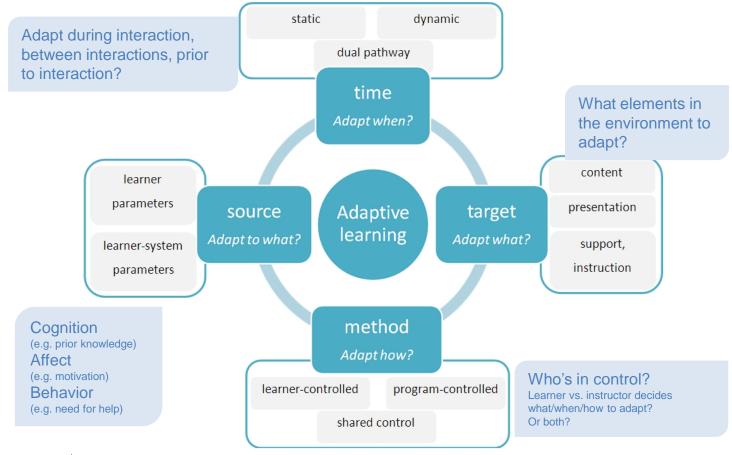
Beuls, Katrien (2013) Processing, learning and tutoring of Spanish verb morphology. Brussels: VUB. (PhD)







4D-model of adaptive instruction



Vandewaetere, Desmet & Clarebout 2011 / Vandewaetere & Clarebout, 2012









http://www.slideshare.net/piet_desmet/2015-0522-presentatiecalicodesmet-vandewaetere-def

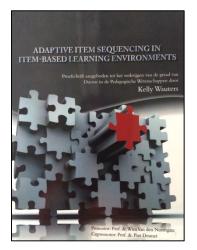






ADAPTIVE LEARNING

"HARNESSING COLLECTIVE INTELLIGENCE IN ORDER TO MAKE E-LEARNING ENVIRONMENTS ADAPTIVE" (IOF KNOWLEDGE PLATFORM KU LEUVEN, 2007-2011)



ADAPTIVITY ON ITEM LEVEL

IRT FOR ADAPTIVE LEARNING DYNAMIC LEARNING CURVES

DR. KELLY WAUTERS (2012)



ADAPTIVITY ON LEARNER LEVEL

LEARNER CONTROL AND OPEN LEARNER
MODELS
TOOL USE AND HELP-SEEKING

DR. MIEKE VANDEWAETERE (2011)



ADAPTIVITY ON CONTEXT LEVEL

ONTOLOGIES FOR ADAPTIVE LEARNING PERVASIVE, CONTEXT-AWARE SYSTEMS

DR. ÅHMET SOYLU (2012)







4. Future Developments

4.1. Native Language
Unsupervised learning: Understand examples
Learn structure, explore

4.2. Learner Language
Towards a different model of interlanguage
Using CALL applications for gradual error detection

4.3. Measuring linguistic complexity
Individualized Lexical complexity
Link known with unknown vocabulary items





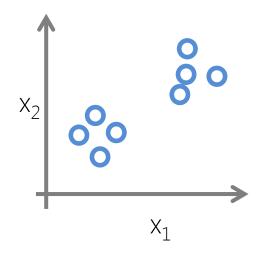


4.1 Native Language

Unsupervised Learning on Native Language

Description of examples through more finegrained clustering without labels Interpretation by the learner himself

- ~ Concordancers
- ~ Similar words
- ~ Similar constructions



Shifts the responsibility of interpretation to the learner himself But based on a much more informative clustering of examples

NLP4CALL









Semantic Vector Spaces

At the word level: Semantic Vector Spaces "You shall know a word by the company it keeps" (Firth, 1957)

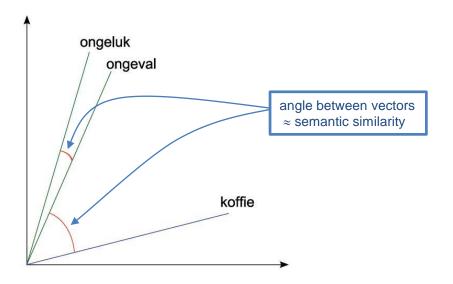
- 1) Paradigmatic characteristics of words can be retrieved on the basis of their syntagmatic behaviour.
- 2) Map the usage in context of a word in a high dimensional space (e.g. with contexts as dimensions, and #occurrences as value)
- 3) Proximity in space signals **semantic relatedness**Even relations can be represented as vectors in space







Unsupervised semantic comparisons

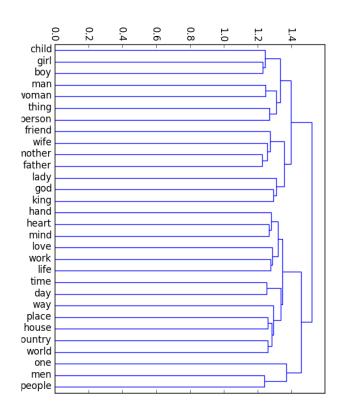








As the basis of Resource Creation

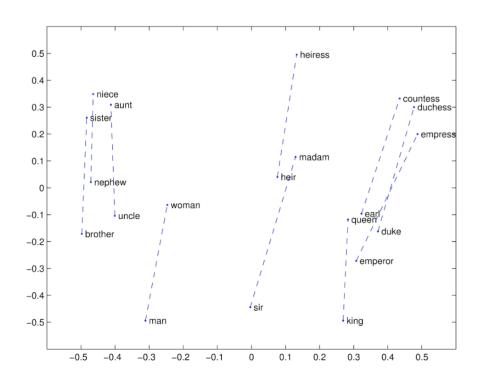








For visualising relationships







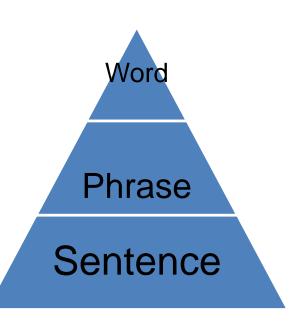
NLP4CALL



Semantic Vector Spaces

A promising future beyond the word level

The same representation for more complex linguistic structures using the principles of compositionality.









4.2. Modeling Learner Language

Now starts from native language model = basis of error analysis

Native language is a fully developed linguistic system

E.g. POS-tags: What defines a POS-category knowing the full system?

- Distributional restrictions : N usually follows Det/Adj
- Morphological restrictions: N + plural s
- Lexical restrictions:

⇒Resolves to ONE POS-tag

Thus possible to train a pos-tagger







4.2.1. Towards a different model of interlanguage

However: POS might be a non-existing construct for a learner (Diaz et al., 2010)

"He is joy" (He is happy)

⇒ 'joy' is not permitted in the slot.

Central: learner does **not understand/know** part(s) of the native system







Solution: **no full POS resolution**But model each of the **system-components** separately

- Distributional restrictions
- Morphological restrictions
- Lexical restrictions
- ⇒Does not necessarily converge to a single POS-tag
- ⇒Partial information can then be used for corrections/feedback







4.2.2. Gradual error detection

CALL tools provide unseen (and underused) possibilities to

- Capture L2 production
- Advance towards fully open output

How? Ask for immediate feedback from the learner

Have the tool disambiguate the output at production times A constant closed feedback loop







Progressive Feedback

In a progressive manner: the algorithm does not propagate wrong assumptions

- 1) orthography
- 2) POS-disambiguation
- 3) Morphology
- 4) Argument structure
- 5) ...

At each step construct and adjust the hypothesis Have the system come as close as possible to verification

- Helping the user with analogous examples from corpora
- Through explanation of linguistic regularities
- ...









Orthographe, morphologie et influences de l'anglais et du néerlandais

example posibilité = correct this word with the information on the right.

posibilité = check for possible errors for this word using the information on the right.

Marie est une des 250 jeunes qui vont partir à l'étranger avec AFS. Mes parents et mois ont parler longtemps de la posibilité d'étudier à l'étranger. Quand j'étais petite, nous voyagions beaucoup, à Portugal et aux Etats-Unis par example. Je le trouvais toujours intéressant de pouvoir découvrir des nouvelles cultures et de faire des contacts avec la population.

A 2010 Hugo passait quelques mois à la Mexique. Avec vivre une année dans une autre culture, mon regard sur le monde est changé fortement. Les différences entre des cultures peuvent peut-être cuasent des conflits, mais il n'y a aucun problème ce qui tu ne peut pas solver.



CHECK, IF NECESSARY, CORRECT YOUR TEXT

Orthographe des mots







Check 2 of 6: sentences (subject-verb, ...) -

Check these items for the whole text: click on the links

Les phrases

- · Accord sujet-verbe: contrôle général
- · Place des compléments et emploi des prépositions

Check 4 of 6: noun (agreement, position of adjectives, ...)

Possible errors found for these items: click on the link(s)

Les noms/substantifs

- · Le genre: masculin et féminin
- · La place de l'adjectif

Les noms de pays

· Le genre et emploi des prépositions

Check 6 of 6: prepositions and word combinations

Possible errors found for these items: click on the link(s)

Les prépositions

- · L'emploi de la préposition après un verbe suivi d'un infinitif
- · L'emploi de la préposition après un verbe, un substantif, un adjectif

Les combinaisons de mots

- · Amélioration des combinaisons de mots
- · Suggestions de combinaisons de mots

Extension du vocabulaire

· Adjectifs à sens négatif

Check 3 of 6: common errors (word choice, ...) —

Possible errors found for these items: click on the link

Fautes fréquentes

- · Construction des phrases
- . Confusions de mots
- Registre
- · Problèmes de traduction

Check 5 of 6 -

Start check 5 of 6

Check 5 of 6: verb (auxiliaires, imparfait/passé composé, ...) –

Possible errors found for these items: click on the link(s)

Les verbes

- · L'accord sujet-verbe
- · L'emploi du gérondif
- · L'emploi du subjonctif
- · L'emploi de l'imparfait et du passé composé
- L'emploi des <u>auxiliaires</u>







4.3 Intelligent tutors and linguistic complexity

Steps away from procedures that rely on "one-size fits all"

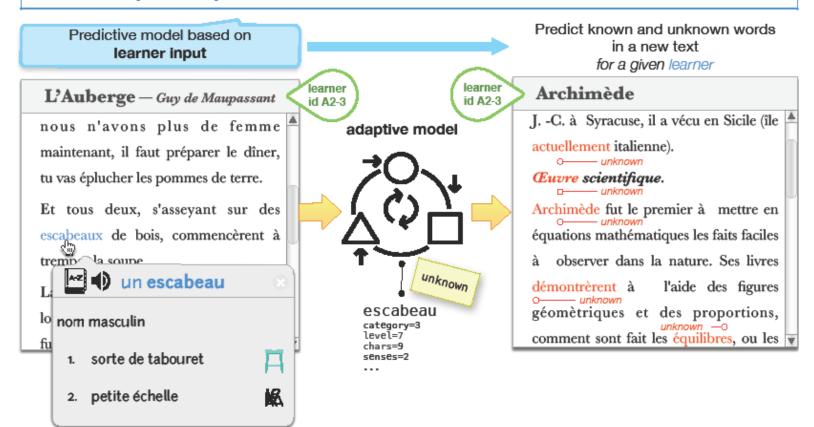
- = A truly individualized learning program
 - Capture and store L2 input and production per learner
 - Determine known and unknown vocabulary items







Lexical competence prediction — Learner model









Steps away from procedures that rely on "one-size fits all"

= A truly individualized learning program

Additional possibilities:

Link unknown **vocabulary items** to

known vocabulary items:

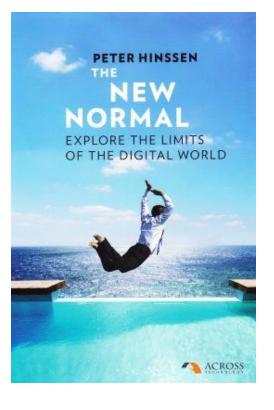
Thesauri, dictionaries

Semantic Vector Spaces









Conclusion...

NLP and CALL

Provide a world of possibilities

Analyse Native language
Analyse Learner language

Measure complexity

- Resource creation

- Exercise Correction

- Intelligent tutoring

Provide the technological means to create ready to use applications

Future possibilities include visualization to enhance understanding, immediate feedback systems, individualized learning systems

=> Warranted qualified optimism about NLP-enhanced CALL







Contact

Piet Desmet

Piet.Desmet@kuleuven.be



be.linkedin.com/in/pietdesmet



@PietDesmet



www.kuleuven.be/itec







