- Julius とは
 - フリーの音声認識エンジン
 - 有限状態文法 (DFA) に基づいて, 与えられた文法 規則の元で入力音声に対して最尤の単語系列を探し だす
 - 統計的言語モデル(13章)も利用可能

- Julius の文法
 - grammar ファイル:構文制約をカテゴリを終端 規則として記述する
 - yomi ファイル:カテゴリごとに単語の表記と読みを登録する

• grammar ファイル

#で始まる行は コメント

```
# 文
```

S: NS_B KUKAN ZASEKI MAISUU NS_E

#区間

KUKAN: EKIMEI KARA EKIMEI MADE

#駅名

EKIMEI: TIMEI EKI

EKIMEI: TIMEI

枚数

MAISUU: SUUJI MAI

• yomi ファイル

```
%TIMEI
東京 とーきょー
品川 しながわ
新横浜 しんよこはま
名古屋 なごや
京都 きょーと
新大阪 しんおーさか
%SUUJI
1 いち
2 (
3 さん
%ZASFKI
グリーン席 ぐりーんせき
指定席 してーせき
自由席 じゆーせき
```

% で始まる行は%KARA非終端記号

から から %MADE まで まで まで まで まで まで %EKI 駅 えき %MAI 枚 まい % NS_B # 文頭無音 <s> silB % NS_E # 文末無音 </s> silE

13.2 N- グラム言語モデル

- 3- グラム確率の推定
 - 最尤推定を用いる
 - C(w): 単語列 w の出現回数

$$f(w_i|w_{i-2},w_{i-1}) = \frac{C(w_{i-2},w_{i-1},w_i)}{C(w_{i-2},w_{i-1})}$$

- $P(w_i|w_{i-2},w_{i-1})=f(w_i|w_{i-2},w_{i-1})$ とするとスパースネスの問題が生じる
 - 妥当な単語列であっても偶然コーパスに出現しなければ3- グラムの確率が 0 になる
 - 補間法、スムージングなどで対処

13.6 SRILM 入門

学習テキスト

(.text)

自由席 京都 駅 まで グリーン車 名古屋 駅 から 京都 駅 まで 新大阪 駅 まで 自由席 1 枚 東京 駅 まで 自由席 1 枚 新横浜 駅 から 新大阪 駅 まで 指定席 名古屋 駅 まで 自由席

. . .



back-off trigram (.arpa)

\data\

ngram 1=18

ngram 2=48

ngram 3=99

\1-grams:

-99 <s> -99

-0.9294189 から-7.57829

-0.9294189 まで-7.761997

...

\2-grams:

-0.69897 <s> 京都 -0.9242794

-0.7447275 <s> 新横浜 -0.8808135

...

\3-grams:

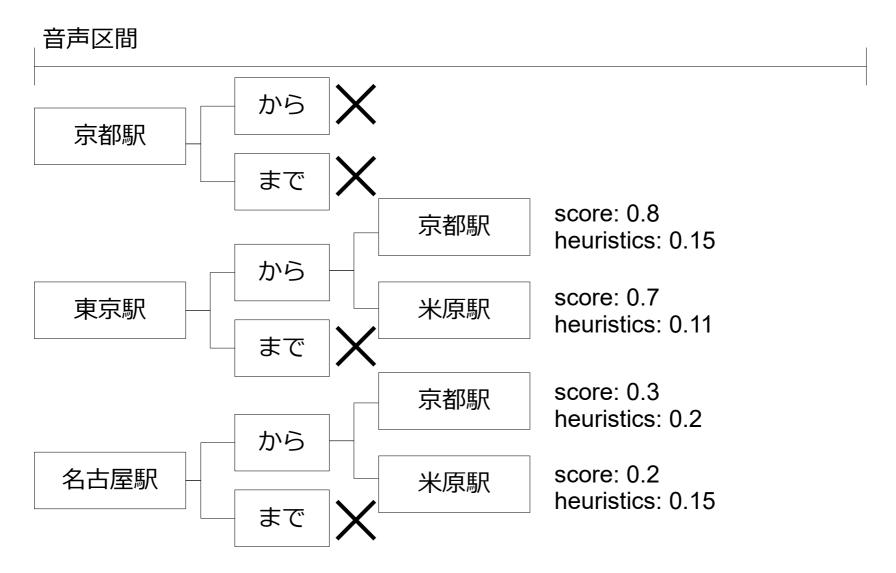
-0.4710839 駅 から 京都

-1.147362 駅 から 新横浜

. . .

ヒューリスティックサーチ

- ヒューリスティックサーチとは
 - 各候補の**今後の**スコアを予測し、高い順に探索



ヒューリスティックサーチ

- Julius における 2 パスサーチ
 - 第1パス(フレーム同期ビーム探索)
 - 言語モデルは2グラム
 - 単語間の音素変形は考慮しない
 - 出力は単語トレリス(言語モデルスコアの公平な利用)
 - 第2パス(スタックデコーディング)
 - 第1パスの結果を逆方向に見てヒューリスティックスと する
 - 言語モデルは3グラム
 - 単語間にも triphone を適用