

曖昧な周期をもつ作業の 発生パターン検出手法

北垣 千広

岡山大学 工学部 情報工学科

平成26年2月14日

研究背景

<作業>

同様の作業が繰り返し発生 (例：研究ミーティング, 講義)

➡ 周期がわかれば予測可能

<曖昧な周期性>

作業の発生にはさまざまな要因が影響

- 例：定例会議
- (1) 約2週間に1度
 - (2) 参加者の都合に左右
 - (3) 長期休暇の存在

作業の発生は単純な一定間隔の周期ではない

➡ 予測のためには曖昧な周期性を考慮する必要

作業の発生パターン

曖昧な周期を表現するために作業の発生パターンを定義

作業の発生パターン1：約2週間周期での発生を表現

作業の発生パターン2：長期休暇を表現

定例会議

作業の発生パターン1

周期ファクタ

14日周期

曜日ファクタ

月曜日

火曜日

水曜日

木曜日

金曜日

作業の発生パターン2

周期ファクタ

30日周期

曜日ファクタ

月曜日

火曜日

水曜日

木曜日

金曜日

時期ファクタ

8月下旬

実験

作業の発生を波とみなす

自己相関関数を用いて波を解析することで周期ファクタを検出

<目的>

実際の作業の周期ファクタを検出

<実際の作業>

対象：定例会議

期間：2011年度4月から2013年度9月まで

特徴：(1) 約30日に1度発生
(2) 土日祝日には発生しない
(3) 年末年始には発生しない

<手順>

- (1) 作業の発生データの波のデータを用意
- (2) 自己相関関数を用いて周期ファクタを検出

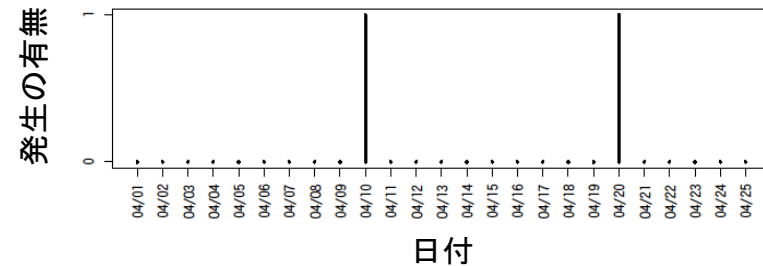
データ形式

データ形式として次の3つの形式を提案

<形式1>

横軸: 日付

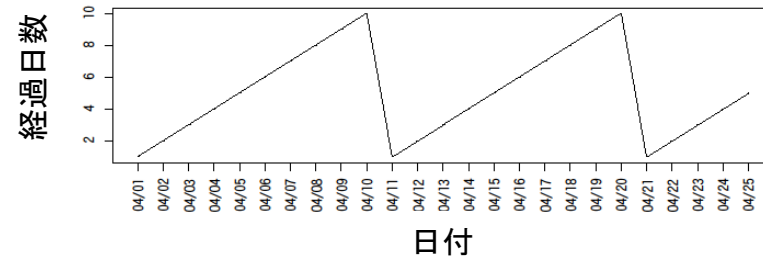
縦軸: 発生の有無



<形式2>

横軸: 日付

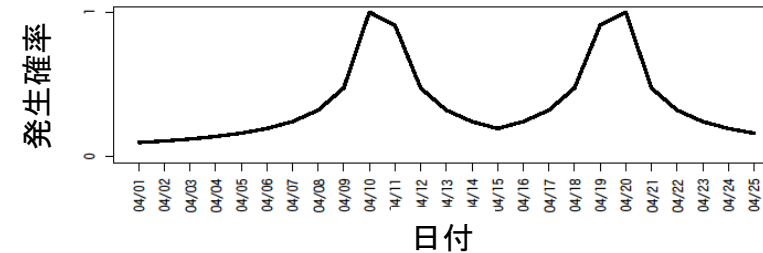
縦軸: 経過日数



<形式3>

横軸: 日付

縦軸: 発生確率



各データ形式は以下の3つの観点を考慮

- (1) 曖昧さに対する寛容さ
- (2) ノイズの影響の受けにくさ
- (3) 長期休暇を重ね合わせる精度

観点

(1) 曖昧さに対する寛容さ

自己相関関数による重ね合わせのずれを容認するかどうか

(例) 約14日周期なら13,15日間隔も約14日周期として容認

(2) ノイズの影響の受けにくさ

例外的な発生間隔の影響を受けにくいかどうか

(例) ある年にだけ存在する長期休暇の影響を無視

(3) 長期休暇を重ね合わせる精度

長期休暇を重視するかどうか

(例) 14日間隔と30日間隔があれば, 30日間隔を優先

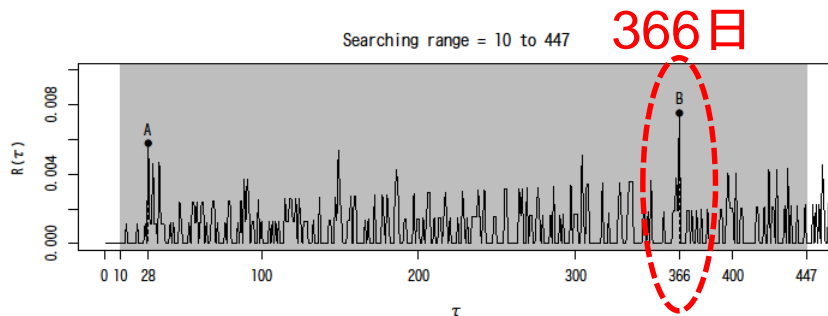
実験結果

すべての形式で約365日周期が算出

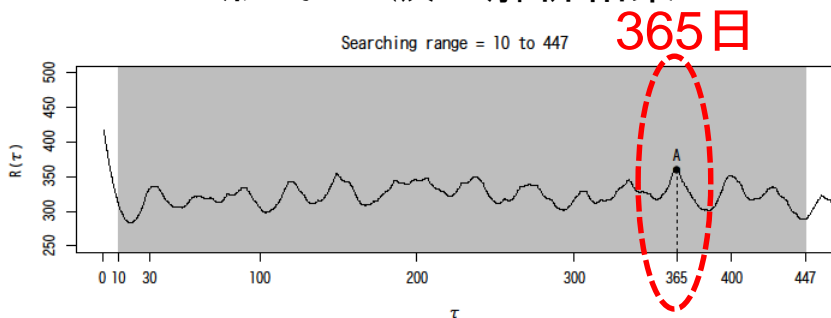
- (1) 約30日周期で発生
- (2) 1年に1度の長期休暇の存在

➡ 定例会議は1年周期で発生

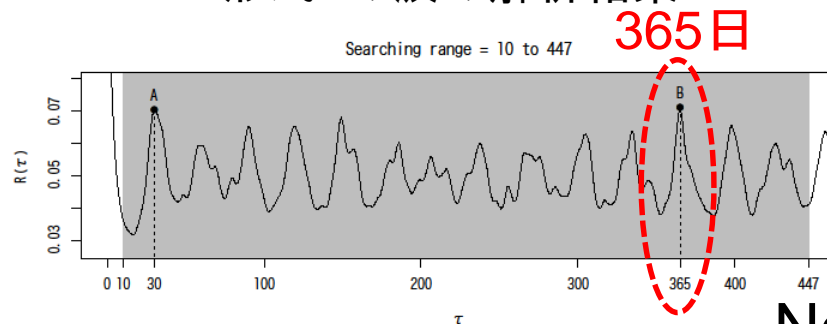
形式1の波の解析結果



形式2の波の解析結果



形式3の波の解析結果



曖昧さに対する寛容さの考察

順位	形式1		形式2		形式3	
	τ	$R(\tau)$	τ	$R(\tau)$	τ	$R(\tau)$
1	366	0.0076	365	360	365	0.071
2	28	0.0058	364	360	30	0.070
3	149	0.0054	366	359	31	0.070
4	304	0.0051	363	356	366	0.069
5	35	0.0047	149	355	364	0.069
6	31	0.0046	367	353	29	0.069
7	435	0.0043	150	352	32	0.069
8	428	0.0043	399	352	149	0.068
9	423	0.0042	400	352	33	0.067
10	186	0.0042	398	350	150	0.067

365日周期付近の周期が、形式1は1つ、形式2は5つ、形式3は3つ算出

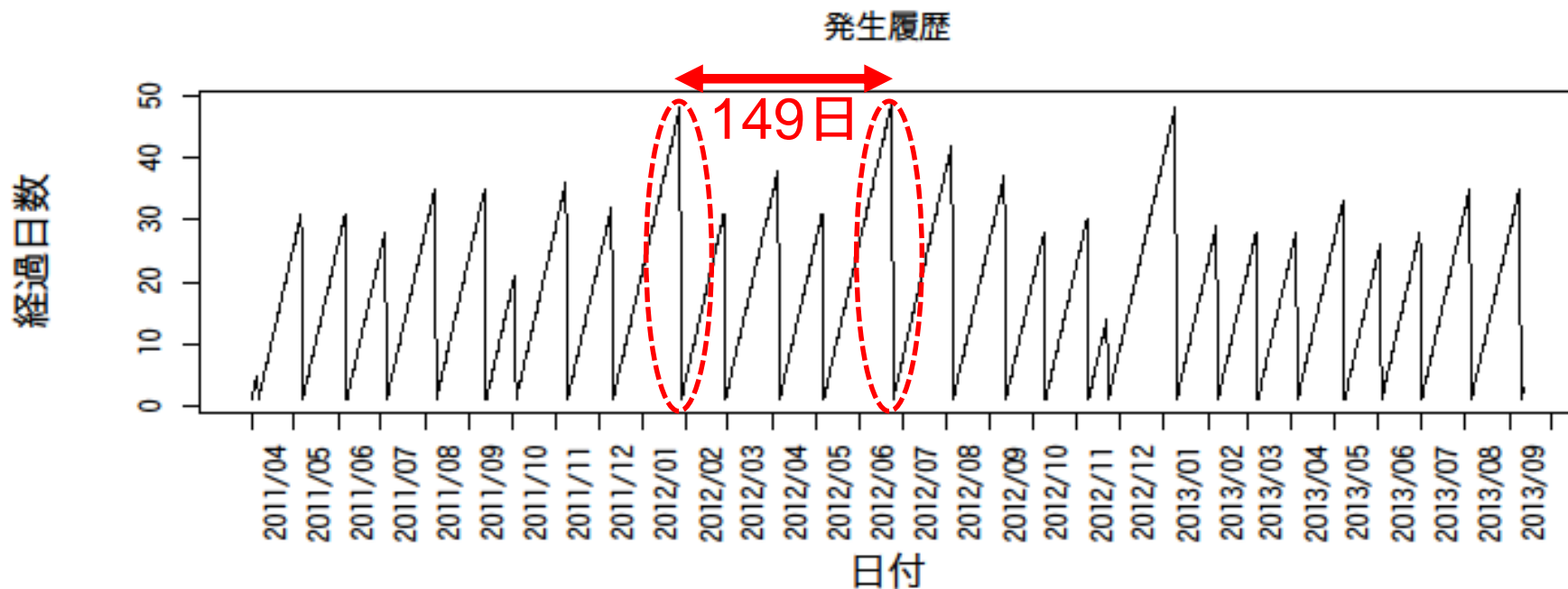
 形式1と比べて形式2, 3は曖昧さに対する寛容さが高い

ノイズの影響の受けにくさの考察

各形式の自己相関の上位10位以内に149日という周期が算出

➡ 各形式でノイズの影響を受けている

➡ 各形式で「ノイズの影響の受けにくさ」に差はない



長期休暇を重ね合わせる精度の考察

長期休暇を重ね合わせる精度



ノイズの影響の受けにくさ

各形式で「ノイズの影響の受けにくさ」に差はない

➡ 各形式で「長期休暇を重ね合わせる精度」に差はない

まとめ

<実績>

- (1) 曖昧な周期を表現するモデルの定義
- (2) 周期ファクタの検出手法の提案
- (3) 周期ファクタの検出に用いる3つのデータ形式の提案

<残された課題>

- (1) 周期ファクタの検出に用いるデータ形式の選択
- (2) 周期ファクタ以外のファクタの検出

予備スライド

作業の発生パターン

定例会議

作業の発生パターン1

周期ファクタ

14日周期

曜日ファクタ

月曜日

火曜日

水曜日

木曜日

金曜日

作業の発生パターン2

周期ファクタ

30日周期

曜日ファクタ

月曜日

火曜日

水曜日

木曜日

金曜日

時期ファクタ

8月下旬

作業の発生パターン1：約2週間周期での発生を表現

作業の発生パターン2：長期休暇を表現

周期ファクタの検出

作業の発生を波とみなして解析

<作業発生波>

(1) 小さな波

(A) ある発生から次の発生までの間の波を1周期とした波

(B) 繰返しだけでは作業発生波を表現できない波

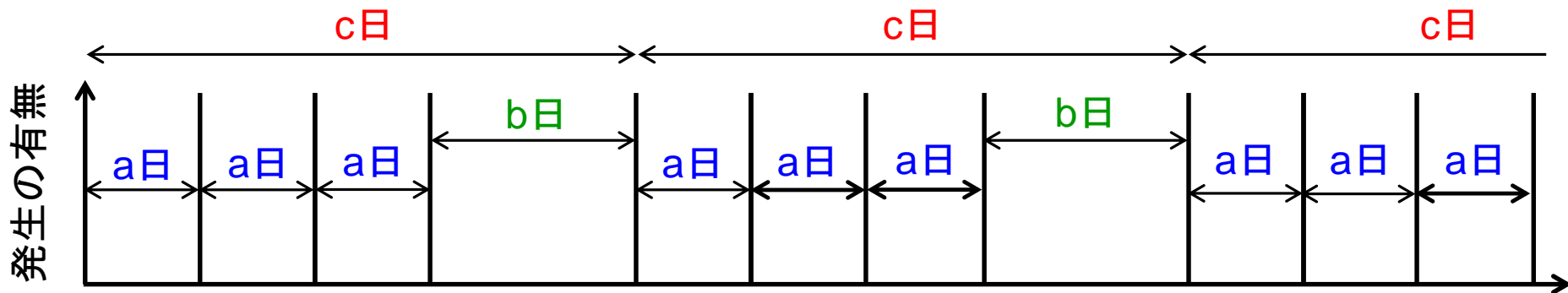
(2) 大きな波

(A) 繰返しだけで作業発生波を表現できる波

(B) (A)を満たす波のうち最小の周期をもつ波

作業発生波は大きな波の繰返しのみで表現可能

➡ 大きな波の周期の算出 = 周期ファクタの検出



小さな波 : a日周期の波, b日周期の波 日付

大きな波 : c日周期の波

各データ形式の特徴

データ形式	曖昧さに対する寛容さ	ノイズの影響の受けにくさ	長期休暇を重ね合わせる精度
形式1	×	○	×
形式2	○	×	○
形式3	○	○	×

(1) 曖昧さに対する寛容さ

自己相関関数による重ね合わせのずれを容認するかどうか
(例) 約14日周期なら13,15日間隔も約14周期として容認

(2) ノイズの影響の受けにくさ

例外的な発生間隔の影響を受けにくいかどうか
(例) ある年にだけ存在する長期休暇の影響を無視

(3) 長期休暇を重ね合わせる精度

長期休暇を重視するかどうか
(例) 14日間隔と30日間隔があれば, 30日を優先

自己相関関数

波に含まれる繰返しパターンの検出に有用

地点 t における作業発生のを $f(t)$ としたとき
自己相関関数 $R(\tau)$ は次のように表される

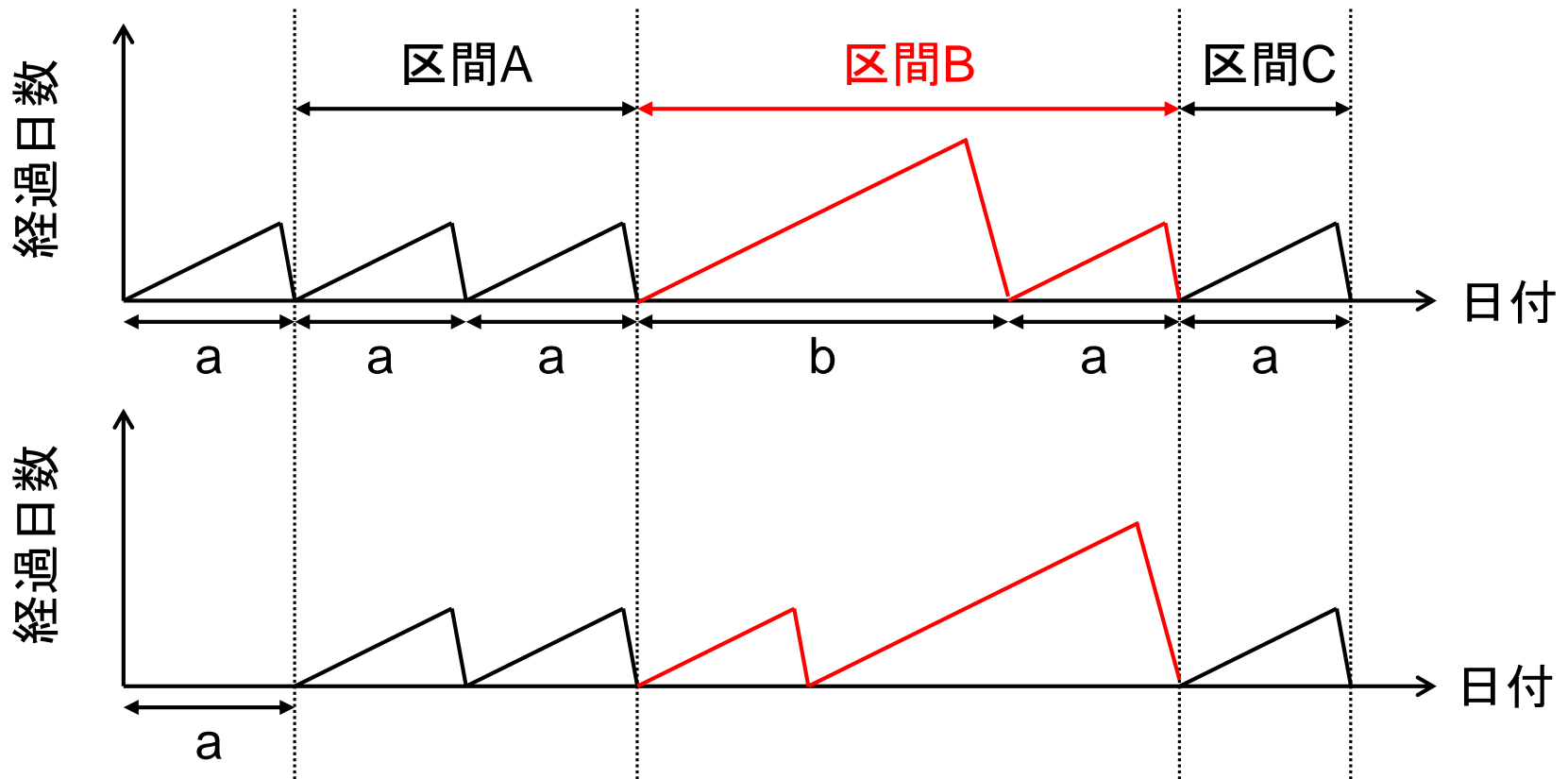
$$R(\tau) = \sum f(t) f(t - \tau)$$

このとき、最大の $R(\tau)$ を与える τ が大きな波の周期となる

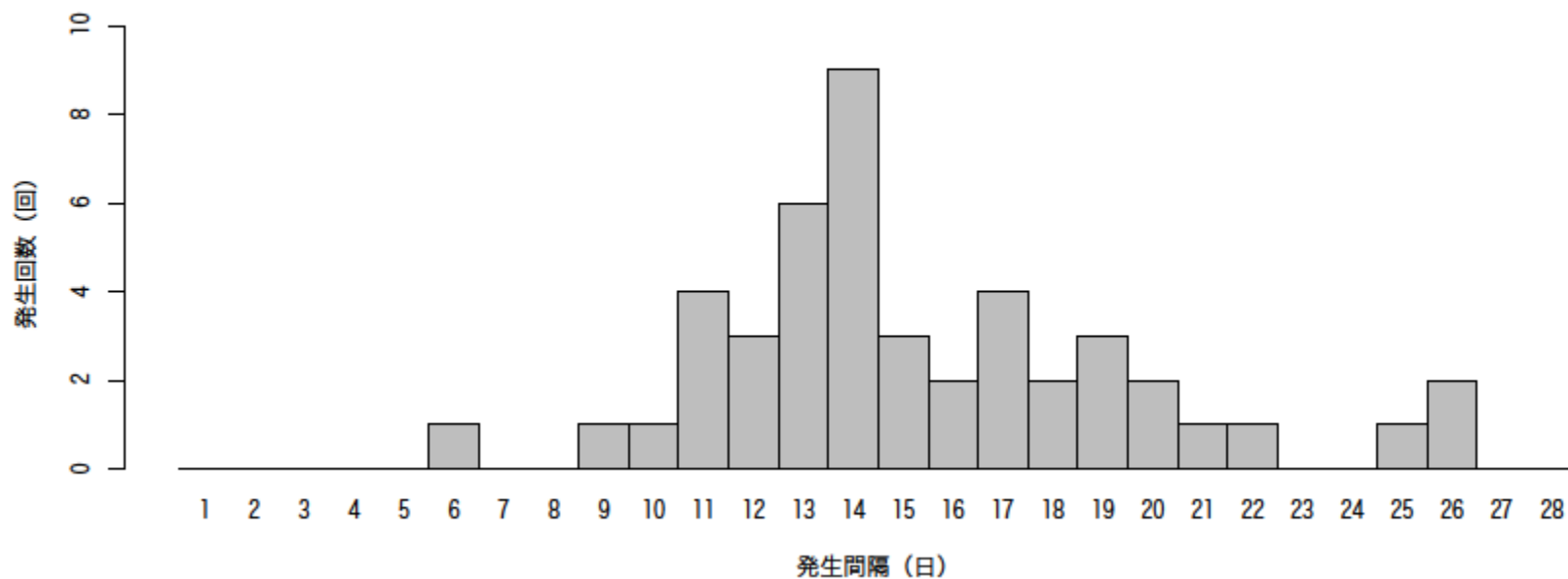
形式2で小さな波が含まれない理由

形式1, 3において区間Bの差分は小さい

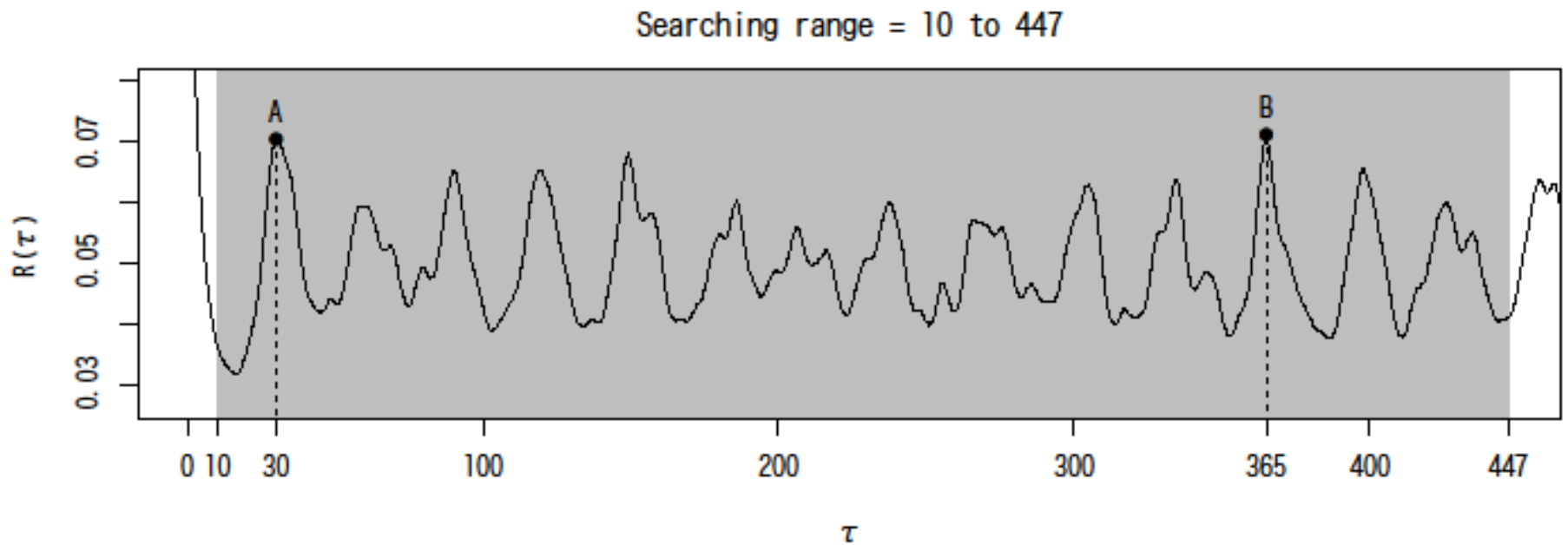
形式2において区間Bの差分は大きい



発生間隔ごとの発生確率の分布



形式3による自己相関 $R(\tau)$



大きな波の繰返し

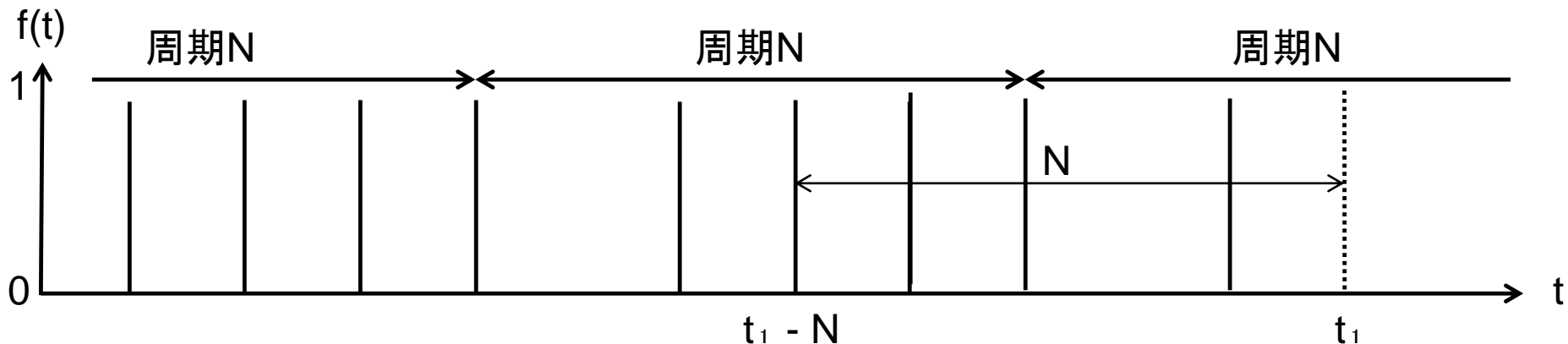
地点 t における作業発生の波を $f(t)$, 大きな波の周期を N とする

作業発生の波は大きな波の繰返しのみで表現可能

➡ ある地点 t_1 の作業発生の波は $f(t_1) = f(t_1 - N)$ となる

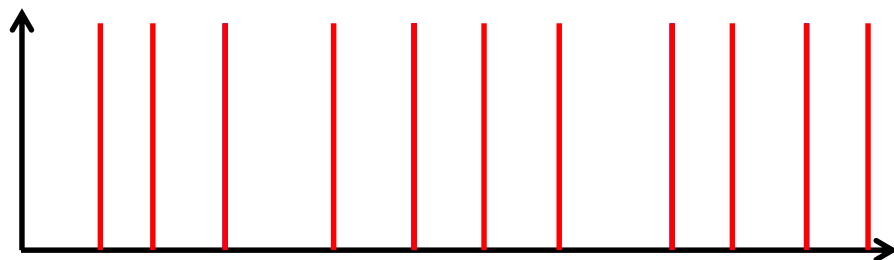
仮定：大きな波の周期が既知

結論：小さな波の周期を知らなく発生の予測が可能

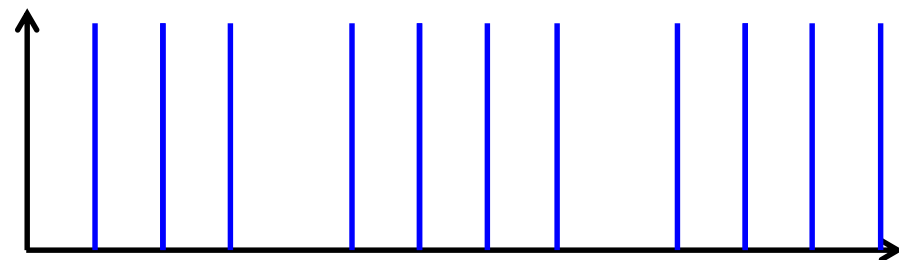


曖昧さに対する寛容さの例(1/2)

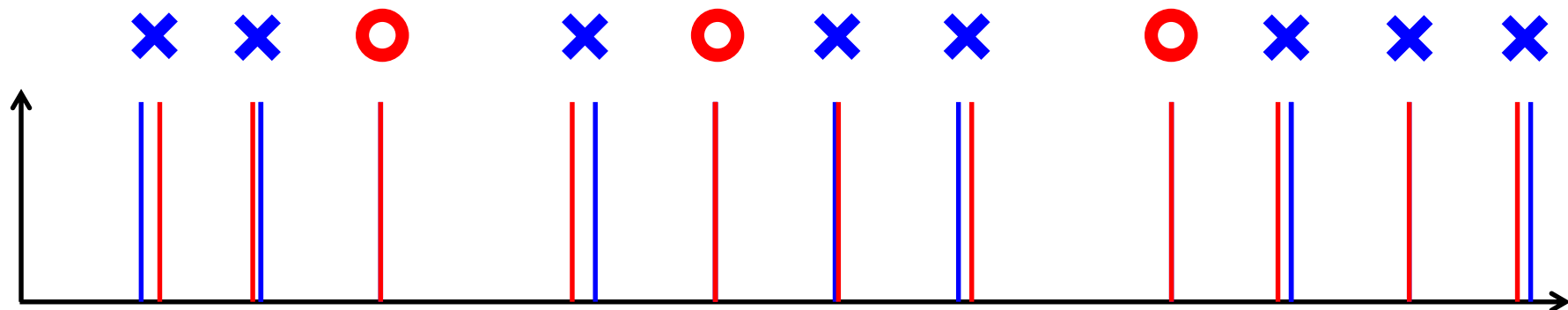
波1



波2



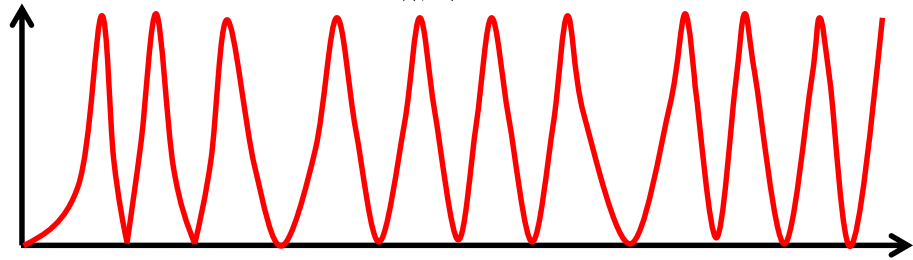
波1と波2の重ね合わせ



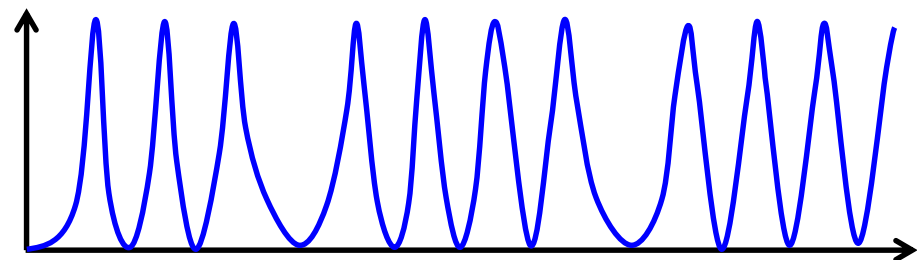
少しのずれで全く一致していないとみなされてしまう

曖昧さに対する寛容さの例(2/2)

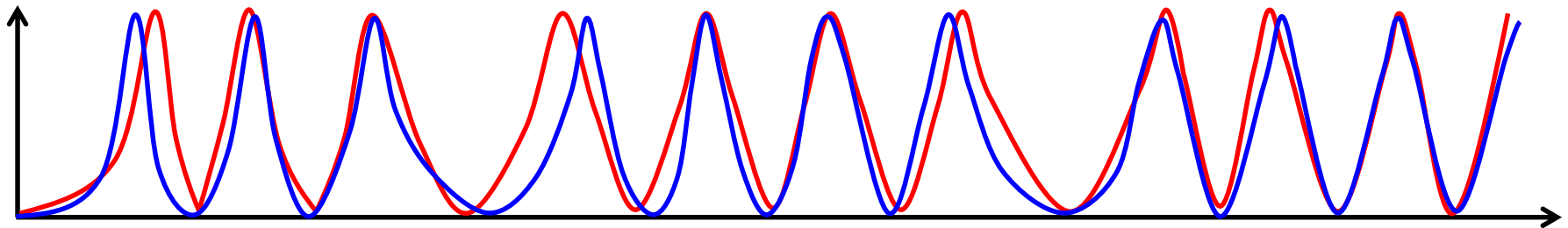
波1



波2



波1と波2の重ね合わせ



あらゆる地点での波がほぼ一致

ノイズの影響の受けにくさの例

