

【公報種別】特許法第 17 条の 2 の規定による補正の掲載
 【部門区分】第 6 部門第 1 区分
 【発行日】平成27年12月24日 (2015.12.24)

【公開番号】特開2015-49057(P2015-49057A)
 【公開日】平成27年3月16日 (2015.3.16)
 【年通号数】公開・登録公報2015-017
 【出願番号】特願2013-178770(P2013-178770)
 【国際特許分類】

G 0 1 N 27/62 (2006.01)

H 0 1 J 49/02 (2006.01)

【 F I 】

G 0 1 N 27/62 D

G 0 1 N 27/62 V

H 0 1 J 49/02

【手続補正書】
 【提出日】平成27年11月10日 (2015.11.10)
 【手続補正 1】
 【補正対象書類名】明細書
 【補正対象項目名】0 0 1 8
 【補正方法】変更
 【補正の内容】
 【 0 0 1 8 】

具体的には、複数の MS^{n-1} ピークを SN 比の高い順又は低い順に 1 つずつ選択した累積数と、その中で同定に成功した MS^{n-1} ピークの総数との関係は、階段状に増加する形状になる。そこで、上記同定確率推定モデル構築ステップでは例えば、 MS^{n-1} ピークの累積数と同定成功数との連続的な関係を求めるべくフィッティングを行って滑らかなフィッティングカーブを求め、このカーブの形状を示す関数式又はその関数式に含まれる係数や定数を同定確率推定モデル情報とすればよい。

【手続補正 2】
 【補正対象書類名】明細書
 【補正対象項目名】0 0 4 5
 【補正方法】変更
 【補正の内容】
 【 0 0 4 5 】

[ステップ S 1 2 3] 局所的な信号変動量に基づくノイズレベルの算定

ここでは、上記局所的な信号変動量 $R_m(W, \mu)$ の 2 乗平均の c 倍をノイズレベル $N(R_m; W, \mu)$ と定義する。 c はノイズレベルを定義するための適当な定数である。つまり、 $N(R_m; W, \mu)$ の定義式は次の(4)式である。

$$N(R_m; W, \mu) = c \cdot \{ R_m(W, \mu)^2 \} \quad \dots (4)$$

なお、ノイズレベルの定義は上記説明のものに限定されるわけではなく、 MS^1 スペクトルのノイズレベルを適切に定義できる方法でありさえすればよい。

実際の 2 つの MS^1 ロープロファイルに基づいて、上記方法によりノイズレベル $N(R_m; W, \mu)$ を算定した結果の例を図 5 に示す。

【手続補正 3】
 【補正対象書類名】明細書
 【補正対象項目名】0 0 4 8
 【補正方法】変更
 【補正の内容】

【 0 0 4 8 】

ただし、図 6 から分かるように、この例では、同一の質量電荷比に対する複数の MS^1 ピーク（ SN 比は同一とは限らない）に対してそれぞれ個別に同定が行われている。そのため、質量電荷比の重複が多いと、同定の成否に対する特定の質量電荷比の影響が相対的に強くなり過ぎるおそれがある。そこで、これを避けるために、同一の質量電荷比である MS^1 ピーク N 個（ N は 2 以上の整数）に対してそれぞれ同定がなされた場合には、個々の同定は $1/N$ 回であるとみなして経験累積分布関数を求めるほうが好ましい。図 7 に示した例では、順位 1、2、4、5、7、及び 8 において同定に成功した場合を表しているが、図 7 中の実線は質量電荷比の重複を考慮しない経験累積分布関数である。ここで、順位 2 及び 8 に含まれる同定に成功した複数の MS^1 ピークが同一質量電荷比を有していた場合には、重複を考慮してその順位 2、8 の MS^1 ピークをそれぞれ $1/2$ とカウントして、経験累積分布関数を図 7 中に一点鎖線で示すように修正する。

【 手 続 補 正 4 】

【 補 正 対 象 書 類 名 】 明 細 書

【 補 正 対 象 項 目 名 】 0 0 5 7

【 補 正 方 法 】 変 更

【 補 正 の 内 容 】

【 0 0 5 7 】

P_{wj} の和集合はいずれかの 2D ピークに含まれる MS^1 ピークの全体に相当するので、次の(6)式が成り立つ。

$$\bigcup_w \{ P_{wj} \mid \exists j, P_{wj} \in P_k^{(2D)} \} = P_k^{(2D)} \quad \dots (6)$$

なお、 \bigcup_w は w に関する和集合を意味する。

以下、こうして抽出された MS^1 ピークである P_{wj} を MS^2 測定のプリカーサイオン候補として、適切なプリカーサイオン選択と積算回数の最適化を行う。

【 手 続 補 正 5 】

【 補 正 対 象 書 類 名 】 明 細 書

【 補 正 対 象 項 目 名 】 0 0 6 0

【 補 正 方 法 】 変 更

【 補 正 の 内 容 】

【 0 0 6 0 】

[ステップ S 2 5] 同定確率推定モデルに基づく SN 比からの同定確率の推定

上記(5)式に示したフィッティング関数の傾きが 1 であるということは 100%、その傾きが 0.5 であるということは 50% の確率で以て同定に成功することを示している。したがって、フィッティング関数の微分である次の(7)式により、或る 1 つの MS^1 ピークに対して、その順位値 m から、同定に成功する確率を推定することができる。

$$(N^{(ident)} / N^{(all)}) \cdot \text{sech}^2(m / N^{(all)}) \quad \dots (7)$$

図 8 には上記(7)式による微分関数で示される推定同定確率（図 8 中右側の目盛り）も重ねて示してある。

【 手 続 補 正 6 】

【 補 正 対 象 書 類 名 】 明 細 書

【 補 正 対 象 項 目 名 】 0 0 6 3

【 補 正 方 法 】 変 更

【 補 正 の 内 容 】

【 0 0 6 3 】

[ステップ S 2 6] プリカーサイオン選択及び積算回数の最適化問題に関する目的関数の設定

ここでは、多数の物質の同定確率の期待値を最大化するためのプリカーサイオン選択及び積算回数の最適化問題を、 MS^2 測定対象となる MS^1 ピーク P_{wj} に対する同定確率 $p_{wj}^{(n)}$ の和の最大化であると定義する。この問題を線形計画問題の 1 つである 0-1 整数計画問題に帰着させ、以下の手順で定式化する。

即ち、 MS^1 ピーク P_{wj} に対する MS^2 測定の数について、以下の二値をとる0-1変数 $x_{wj}^{(n)}$ を定義する。

$$\begin{aligned} x_{wj}^{(n)} &= 1 && : MS^1 \text{ピーク } P_{wj} \text{ に対して } n \text{ 回積算の } MS^2 \text{測定を実施する} \\ x_{wj}^{(n)} &= 0 && : \text{それ以外} \end{aligned}$$

上記定義は全ての n に対して $x_{wj}^{(n)} = 0$ であるときは、 MS^1 ピーク P_{wj} に対して MS^2 測定を全く行わないことを意味する。また、 $x_{wj}^{(1)} = 1$ 且つ $n = 1$ 以外の全ての n に対して $x_{wj}^{(n)} = 0$ であるときは、 MS^1 ピーク P_{wj} に対して1回のみ MS^2 測定を行う、つまり積算を実行しないことを意味する。なお、後述する制約(10)式により、 w, j の組毎に $x_{wj}^{(n)} = 1$ となる n はたかだか一つであり、その他の n に対しては $x_{wj}^{(n)} = 0$ であることを保証される。