

(19)日本国特許庁(JP)

**(12)特許公報(B2)**

(11)特許番号  
**特許第7165099号**  
**(P7165099)**

(45)発行日 令和4年11月2日(2022.11.2)

(24)登録日 令和4年10月25日(2022.10.25)

(51)国際特許分類

C 1 2 Q      1/6827(2018.01)  
G 0 1 N      33/50 (2006.01)  
C 1 2 N      15/09 (2006.01)

F I

C 1 2 Q      1/6827  
G 0 1 N      33/50  
C 1 2 N      15/09

Z Z N A  
P  
Z

請求項の数 2 (全16頁)

(21)出願番号 特願2019-81981(P2019-81981)  
(22)出願日 平成31年4月23日(2019.4.23)  
(65)公開番号 特開2020-178561(P2020-178561)  
A)  
(43)公開日 令和2年11月5日(2020.11.5)  
審査請求日 令和4年1月17日(2022.1.17)

(73)特許権者	504217812 ジェネシスヘルスケア株式会社 東京都渋谷区恵比寿4丁目20番3号 恵比寿ガーデンプレイスタワー26階
(74)代理人	100079108 弁理士 稲葉 良幸
(74)代理人	100109346 弁理士 大貫 敏史
(74)代理人	100117189 弁理士 江口 昭彦
(74)代理人	100134120 弁理士 内藤 和彦
(72)発明者	宇田川 ヨスバニ 東京都渋谷区恵比寿四丁目20番3号 恵比寿ガーデンプレイスタワー26階 最終頁に続く

(54)【発明の名称】 心筋梗塞及び／又は狭心症のリスクを判定する方法

**(57)【特許請求の範囲】****【請求項1】**

心筋梗塞及び／又は狭心症に罹患したヒトの遺伝子型データと、心筋梗塞及び／又は狭心症に罹患していないヒトの遺伝子型データと、を学習データとして用いて機械学習したモデルを用いて、心筋梗塞及び／又は狭心症と正の相関があるrs724577、rs10007186、rs12425791、rs1934179（配列番号9）、及びrs4712523と、心筋梗塞及び／又は狭心症と負の相関があるrs1042725、rs11066280、及びrs2188380（配列番号2）と、心筋梗塞及び／又は狭心症と正の相関又は負の相関があるrs12969657と、を少なくとも含む一塩基多型セットの遺伝子型情報であって、

rs724577の遺伝子型がCC、rs10007186の遺伝子型がTC、rs12425791の遺伝子型がGG、rs1934179（配列番号9）の遺伝子型がCC、rs4712523の遺伝子型がAG、rs12969657の遺伝子型がTT、rs1042725の遺伝子型がTT、rs11066280の遺伝子型がTT、rs12969657の遺伝子型がTC、及びrs2188380（配列番号2）の遺伝子型がAAであるか否かに関する遺伝子型情報に基づいて、心筋梗塞及び／又は狭心症のリスクを判定する、方法。

**【請求項2】**

リスクの判定を受ける対象者の体液サンプル、細胞サンプル又は体毛を用いる、請求項1に記載の方法。

**【発明の詳細な説明】****【技術分野】**

**【 0 0 0 1 】**

本発明は心筋梗塞及び / 又は狭心症のリスクを判定する方法に関する。

**【背景技術】****【 0 0 0 2 】**

疾患のリスクの判定に用いるために、一塩基多型（以下、「SNP」ともいう。）と疾患との関連性の特定が進められている。NCBI SNP Databaseは、ヒトのSNPをまとめたデータベースであり、SNPにrs番号を付して管理している。本明細書におけるrs番号も、このNCBI SNP Databaseにおける登録番号を意味するものとする。

**【 0 0 0 3 】**

本明細書においてrs番号で特定されるSNPと、当該SNPに関連する疾患、病態又は状態等として非特許文献等で開示されているものとの関係は、以下のとおりである。

rs4712523 : 2型糖尿病に関するSNP（非特許文献 1）

rs2188380 : 痛風に関するSNP（非特許文献 2）

rs724577 : 出生時体重に関するSNP（非特許文献 3）

rs12969657 : 平均血小板容積に関するSNP（非特許文献 4）

rs10007186 : 血液中の非アルブミンタンパク質濃度に関するSNP（非特許文献 5）

rs10007186 : 血液中のIgE濃度に関するSNP（非特許文献 6）

rs11066280 : 収縮期血圧に関するSNP（非特許文献 7）

rs11066280 : 拡張期血圧に関するSNP（非特許文献 8）

rs12425791 : 脳卒中に関するSNP（非特許文献 9）

rs1042725 : 出生時体重に関するSNP（非特許文献 10）

rs1042725 : 幼少期の頭の大きさに関するSNP（非特許文献 11）

rs1934179 : 尿道下裂に関するSNP（非特許文献 12）

**【先行技術文献】****【非特許文献】****【 0 0 0 4 】**

**【文献】** Takeuchi F, Serizawa M, Yamamoto K, Fujisawa T, Nakashima E, Ohnaka K, et al. Confirmation of multiple risk Loci and genetic impacts by a genome-wide association study of type 2 diabetes in the Japanese population. *Diabetes* 2009;58: 1690-9.

Matsuo H, Yamamoto K, Nakaoka H, Nakayama A, Sakiyama M, Chiba T, et al. Genome-wide association study of clinically defined gout identifies multiple risk loci and its association with clinical subtypes. *Ann. Rheum. Dis.* 2016;75: 652-9.

Horikoshi M, Yaghoobkar H, Mook-Kanamori DO, Sovio U, Taal HR, Hennig BJ, et al. New loci associated with birth weight identify genetic links between intrauterine growth and adult height and metabolism. *Nat. Genet.* 2013;45: 76-82. Gieger C, Radhakrishnan A, Cvejic A, Tang W, Porcu E, Pistis G, et al. New gene functions in megakaryopoiesis and platelet formation. *Nature* 2011;480: 201-8.

Osman W, Okada Y, Kamatani Y, Kubo M, Matsuda K, Nakamura Y. Association of common variants in TNFRSF13B, TNFSF13, and ANXA3 with serum levels of non-albumin protein and immunoglobulin isotypes in Japanese. *PLoS ONE* 2012;7: e32683.

Osman W, Okada Y, Kamatani Y, Kubo M, Matsuda K, Nakamura Y. Association of common variants in TNFRSF13B, TNFSF13, and ANXA3 with serum levels of non-albumin protein and immunoglobulin isotypes in Japanese. *PLoS ONE* 2012;7: e32683.

Kato N, Takeuchi F, Tabara Y, Kelly TN, Go MJ, Sim X, et al. Meta-analysis of

10

20

30

40

50

genome-wide association studies identifies common variants associated with blood pressure variation in east Asians. Nat. Genet. 2011;43: 531-8.  
 Kato N, Takeuchi F, Tabara Y, Kelly TN, Go MJ, Sim X, et al. Meta-analysis of genome-wide association studies identifies common variants associated with blood pressure variation in east Asians. Nat. Genet. 2011;43: 531-8.  
 Ikram MA, Seshadri S, Bis JC, Fornage M, DeStefano AL, Aulchenko YS, et al. Genomewide association studies of stroke. N. Engl. J. Med. 2009;360: 1718-28.  
 Horikoshi M, Yaghootkar H, Mook-Kanamori DO, Sovio U, Taal HR, Hennig BJ, et al. New loci associated with birth weight identify genetic links between intrauterine growth and adult height and metabolism. Nat. Genet. 2013;45: 76-82. 10  
 Taal HR, Pourcain BS, Thiering E, Das S, Mook-Kanamori DO, Warrington NM, et al. Common variants at 12q15 and 12q24 are associated with infant head circumference. Nat. Genet. 2012;44: 532-538.  
 van der Zanden LF, van Rooij IA, Feitz WF, Knight J, Donders AR, Renkema KY, et al. Common variants in DGKK are strongly associated with risk of hypopadias. Nat. Genet. 2011;43: 48-50.

**【発明の概要】**

**【発明が解決しようとする課題】**

**【0005】**

本発明は、心筋梗塞及び／又は狭心症（以下、「本疾患」ともいう。）のリスクを判定する方法を提供することを課題とする。 20

**【課題を解決するための手段】**

**【0006】**

本発明者らは上記課題を解決するために鋭意検討した。その結果、これまで一見すると本疾患との関連性がないと認められる個々の一塩基多型を、一つのまとまったセットとしてみたときに、本疾患との関連性があることを見出した。そして、その関連性を用いることで、本疾患のリスクを判定する本発明を完成するに至った。

**【0007】**

すなわち、本発明の方法では、本疾患との関連性を見出した、rs4712523、rs21883 30 80、rs724577、rs12969657、rs10007186、rs11066280、rs12425791、rs10 42725、及びrs1934179を少なくとも含む一塩基多型セット（以下、「本SNPセット」ともいう。）の遺伝子型情報に基づいて、本疾患のリスクを判定する。

**【0008】**

本発明の方法においては、「一塩基多型セット」とは、複数の一塩基多型の一つのまとったセットを意味し、この一つのセットにより本疾患との関連性が見出されている。

**【0009】**

また、本発明の方法における「遺伝子型情報」とは、一塩基多型における2つのホモ接合型（A A，B B）と、ヘテロ接合型（A B）に分類して示される、一塩基多型の遺伝子型（Genotype）の情報を意味し、「本SNPセットの遺伝子型情報」とは、本SNPセットにおいて特定される各一塩基多型の遺伝子型情報を一まとめとしたセットを意味し、言い換えれば、各rs番号で示される塩基配列中の各SNPの多型となる塩基に関する情報のセットである。本SNPセットの遺伝子型情報は、図1において示すとおりである。 40

**【発明の効果】**

**【0010】**

本発明によれば、本疾患のリスクを判定することができる。

**【図面の簡単な説明】**

**【0011】**

**【図1】**本SNPセットの遺伝子型情報を示す。

**【図2】**本SNPセットの遺伝子型情報にSNP毎の接合型に対応付ける値の関係を示し

50

た変換テーブルの一例を示す。

【図3】本SNPセットを用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。また、N個のSNPを含む本SNPセットから1つのSNPを任意に抜いたN-1個のSNPを含むSNPセットを、「比較SNPセット」ともいい、各比較SNPセットを表す場合には、比較SNPセット1、比較SNPセット2と、記載する。

【図4】比較SNPセット1を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図5】比較SNPセット2を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図6】比較SNPセット3を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図7】比較SNPセット4を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図8】比較SNPセット5を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図9】比較SNPセット6を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図10】比較SNPセット7を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図11】比較SNPセット8を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図12】比較SNPセット9を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【図13】比較SNPセット10を用いたモデルのROC曲線とAUCを示す。

【発明を実施するための形態】

#### 【0012】

本発明の実施の形態について説明する。以下の実施形態は、本発明を説明するための例示であり、本発明をこの実施形態にのみ限定する趣旨ではない。本発明は、その要旨を逸脱しない限り、様々な形態で実施することができる。

#### 【0013】

本実施形態において、狭心症とは、胸痛か胸の圧迫感を感じる症状をいう。また、心筋梗塞とは、冠動脈が閉塞することによって起こる症状をいう。

#### 【0014】

また、本実施形態において、本疾患は、一般には、本疾患に関する医学会の公表するガイドラインに沿って診断される疾患、医療用医薬品の添付文書において、効能・効果の欄に記載される疾患、あるいは、医薬・医療業界において汎用される用語として理解される疾患の少なくともいずれかを意味するものと解することができる。

#### 【0015】

本実施形態の方法においては、一見すると本疾患との関連性がないと認められる所定数の一塩基多型セットを用いて、本疾患のリスクを判定する。

#### 【0016】

本疾患のリスクとは、本疾患の罹りやすさや罹りにくさなどの本疾患に罹る可能性をいう。「リスクを判定する」とは、例えば、現在または将来において本疾患に罹る可能性をいくつかのレベルに分けて出力することや、数値により出力することを含む。本疾患のリスクの判定には、疾患に罹りやすい傾向にあるのか、罹りにくい傾向にあるのかといった、疾患に対する遺伝的要因あるいは遺伝的的感受性についての評価が含まれる。

#### 【0017】

なお、本疾患のリスクを判定するにあたっては、本疾患のリスクの判定を受ける対象者が、本疾患のリスクの判定時において、実際に本疾患に罹患しているか（発症しているか）否かは問わない。

#### 【0018】

本実施形態の方法では、本SNPセットで特定される各SNPの遺伝子型を2つのホモ接合型（AA, BB）と、ヘテロ接合型（AB）に分類した遺伝子型のセットである、本SNPセットの遺伝子型情報を用いる。そして、本SNPセットの遺伝子型情報に基づいて、対象者の本疾患のリスクを判定する。

#### 【0019】

本実施形態の方法で用いる本SNPセットは、本疾患との関連性が従来認められていなかったSNPを含むセットである。すなわち、通常は、本SNPセットに含まれるSNPを個別に分析したとしても、本疾患のリスクを判定することはできない。しかしながら、

10

20

30

40

50

本実施形態の方法では、本 SNP セットに含まれる各 SNP の遺伝子型情報を一まとめのセットとして分析することにより、本疾患のリスクを判定することができる。また、本 SNP セットを分析した場合と、比較 SNP セットを分析した場合とを比較すると、本 SNP セットを分析した場合の方が統計的に有意な結果が得られている。すなわち、本実施形態の方法において、本 SNP セットを分析して本疾患のリスクを判定することで、高精度が高い、あるいは予測能力が高いリスクの判定方法を提供することができる。

#### 【0020】

以下、本 SNP セットに含まれる各 SNP に関する、rs 番号と、各 SNP が存在する染色体番号（性染色体の場合には、X か Y で示す）と、各 SNP の染色体上の位置と、rs 番号に対応する塩基配列と、を列記する。なお、各 rs 番号で示される塩基配列中にいて、SNP は [ ] で囲って示す。例えば、[ A / G ] と表記した場合には、その塩基配列の位置において A 又は G の一塩基多型があることを示す。また、各 SNP に関する塩基配列や疾患などの情報は、例えば、rs 番号に基づいて NCBI SNP Database を検索することで得られる。それらの情報は当該 Database により参照可能であり、また、本明細書で援用する。なお、以下に記す染色体上の位置は、assembly genome のバージョン GRCh37 に対応するものである。

10

#### 【0021】

rs 4712523

染色体番号 6

染色体上の位置 20657564

20

塩基配列 T G T T G C T T C T C C T T C T G T T G C A C C C [ A / G ] A T C  
C T T T A T A C C C A A A T G T A A A G A T (配列番号 1 )

#### 【0022】

rs 2188380

染色体番号 12

染色体上の位置 111386127

塩基配列 A T T A C A G C A A C C C T T G G A A T C T A A T [ A / G ] T A T  
T G A C C A T T C C A A A T G C T G G G G A (配列番号 2 )

30

#### 【0023】

rs 724577

染色体番号 4

染色体上の位置 17993410

塩基配列 C C A G C C C T G G A C A A A A A T T T C A A G C [ A / C ] T G C  
C C T C C T T A A A A A G A A A A A A A T (配列番号 3 )

#### 【0024】

rs 12969657

染色体番号 18

染色体上の位置 67536496

塩基配列 A A A G A C A T G G A A T C A A C C T C A A T A C [ T / C ] C G T  
C A A T G A T A G A C T G G A T A A A G A A (配列番号 4 )

40

#### 【0025】

rs 10007186

染色体番号 4

染色体上の位置 79589045

塩基配列 C A A A A C T G A A A A C C C A C T T C C C C T [ T / C ] T G A  
G A A T A G A G G G T A C A G A A A T A T C (配列番号 5 )

#### 【0026】

rs 11066280

染色体番号 12

染色体上の位置 112817783

50

塩基配列 A G A G G T T C T T C C T T G A A A A C C A T [ A / T ] C T T  
C T G T G G A A A T A G C T G A C A A A T T (配列番号 6 )

## 【 0 0 2 7 】

r s 1 2 4 2 5 7 9 1

染色体番号 1 2

染色体上の位置 7 8 3 4 8 4

塩基配列 C C T G G T A A A A A G A T T T G T G C C A A C [ A / G ] G T T  
C T T G G T T T C T C C T C T G A C A A C C (配列番号 7 )

## 【 0 0 2 8 】

r s 1 0 4 2 7 2 5

10

染色体番号 1 2

染色体上の位置 6 6 3 5 8 3 4 7

塩基配列 T C A A T A C T A C C T C T G A A T G T T A C A A [ T / C ] G A A  
T T T A C A G T C T A G T A C T T A T T A C (配列番号 8 )

## 【 0 0 2 9 】

r s 1 9 3 4 1 7 9

染色体番号 X

染色体上の位置 5 0 1 8 2 1 8 4

塩基配列 T G T A T T T C T T C C A A T A G T G A C T G G C [ T / C ] T T T  
A G G A G C C A A T T G A T A G A A A A A T (配列番号 9 )

20

## 【 0 0 3 0 】

本実施形態の方法において、本 S N P セットを構成する各 S N P は r s 番号により特定される塩基配列を参照することによって特定可能であるが、本明細書において記載する r s 番号が他の r s 番号と併合され、新たな r s 番号が付与された場合には、本明細書において該当する r s 番号は、併合後の r s 番号及び併合される他の r s 番号をも意味する。また、本明細書において記載する r s 番号が複数の r s 番号の併合により付与された番号である場合には、本明細書において該当する r s 番号は、その他の元となる r s 番号をも意味する。

## 【 0 0 3 1 】

また、 S N P に関する各 r s 番号で示される上記塩基配列は、特定の塩基配列として示しているが、人種の相違等によって、当該塩基配列において該当する S N P 以外の部分における塩基配列は変更されてもよい。

30

## 【 0 0 3 2 】

本実施形態の方法は、いずれの人種の被検者に対しても用いることができるが、特に、アジア人に好適に用いることができる。アジア人の中でも日本人等の東アジア人の被検者により好適に用いることができる。また、本実施形態の方法は、いずれの性別の被検者に対しても用いてもよい。

## 【 0 0 3 3 】

以下、本 S N P セットの遺伝子型情報を分析することにより本疾患のリスクを判定する方法の一態様について説明する。但し、判定方法は、以下に限定されない。

40

## 【 0 0 3 4 】

はじめに、対象者の試料を用いて、試料中の本 S N P セットに含まれる各 S N P の遺伝子型を特定する。 S N P の検出に用いる試料としては、染色体 D N A を含む試料であれば特に制限されない。このような試料としては、例えば、唾液、血液、尿等の体液サンプル；口腔粘膜などの細胞サンプル；毛髪等の体毛などが挙げられる。 S N P の検出には、これらの試料から常法により単離した染色体 D N A を直接使用してもよいし、単離した染色体 D N A を増幅して、増幅後の染色体 D N A を使用してもよい。

## 【 0 0 3 5 】

S N P の検出は、通常の遺伝子多型解析方法によって行うことができる。例えば、 D N A チップ法 ( D N A マイクロアレイ ) 、サンガー法を用いた従来型のシーケンサーや次世

50

代シーケンサー( N G S ; Next Generation Sequencer )などを用いたシーケンス解析、 P C R ( P olymerase C hain R eaction ) 、ハイブリダイゼーション、インベーダー法などが挙げられるが、これらに限定されない。

#### 【 0 0 3 6 】

D N Aチップ法では、 S N P部位を含む多数の D N A断片(プローブ)を基板上に配置したD N Aチップを用い、染色体D N Aをチップ上のプローブとハイブリダイズさせて、結合部位を蛍光又は電流により検出することにより、染色体D N Aの配列を解析する。 S N P解析に用いられるD N Aチップとしては、 S N P部位を含む塩基配列を検出可能なオリゴヌクレオチドプローブが配置されたチップが挙げられる。

#### 【 0 0 3 7 】

また、シーケンス解析は通常のサンガー法により行うことができる。例えば、多型を示す塩基の5'側の数十塩基の位置に設定したプライマーを使用してシーケンス反応を行い、その解析結果から、該当する位置がどの種類の塩基であるかを決定することができる。なお、シーケンス反応の前に、あらかじめ S N P部位を含む断片をP C Rなどによって増幅しておくことが好ましい。効率の観点からはN G S技術を使用してもよい。

#### 【 0 0 3 8 】

また、 S N Pの検出は、例えば従来のP C Rによる増幅の有無を調べることによって行うことができる。例えば、多型を示す塩基を含む領域に対応する配列を有し、かつ、3'末端が各多型に対応するプライマーをそれぞれ用意する。それぞれのプライマーを使用してP C Rを行い、増幅産物の有無によってどのタイプの多型であるかを決定することができる。また、 L A M P法( L oop - M ediated I sothermal A mplification ; 特許第3313358号明細書)、 N ASBA法( N ucleic A cid S equence - Based A mplification ; 特許2843586号明細書)、 I CAN法( I sothermal and C himeric p rimer - i nitiated A mplification of N ucleic a cids ; 特許第3433929号公報)などによって増幅の有無を調べることもできる。その他、単鎖増幅法やN G Sを用いた解析法を用いてもよい。

#### 【 0 0 3 9 】

また、 S N P部位を含むD N A断片を増幅し、増幅産物の電気泳動における移動度の違いによってどのタイプの多型であるかを決定することもできる。このような方法としては、例えば、 P C R - S S C P ( s ingle - s trand c onformation p olymorphism )法( G enomics . 1 9 9 2 J an 1 ; 1 2 ( 1 ) : 1 3 9 - 1 4 6 . )などが挙げられる。具体的には、まず、目的の S N Pを含むD N Aを増幅し、増幅したD N Aを一本鎖D N Aに解離させる。次いで、解離させた一本鎖D N Aを非変性ゲル上で分離し、分離した一本鎖D N Aのゲルでの移動度の違いによってどのタイプの多型であるかを決定することができる。

#### 【 0 0 4 0 】

さらに、多型を示す塩基が制限酵素認識配列に含まれる場合は、制限酵素による切断の有無によって解析することもできる( R F L P ( R estri c t i on F ragme n t L ength P olymorphism )法)。この場合、まず、D N A試料を制限酵素により切断する。次いで、D N A断片を分離し、検出されたD N A断片の大きさによってどのタイプの多型であるかを決定することができる。

#### 【 0 0 4 1 】

また、ハイブリダイゼーションの有無を調べることによって多型の種類を解析することも可能である。すなわち、各塩基に対応するプローブを用意し、いずれのプローブにハイブリダイズするかを調べることによって S N Pがいずれの塩基であるかを調べることもできる。

#### 【 0 0 4 2 】

このようにして、本 S N Pセットの各 S N Pに関して、対象者の遺伝子型データを決定することができる。なおここで、「対象者の遺伝子型データ」とは、対象者の有する遺伝

子型情報をいう。

#### 【0043】

次いで、本SNPセットの遺伝子型情報に基づいて、本疾患のリスクを判定する。リスクの判定には、任意のモデルを用いることができる。モデルとしては、特に制限されないが、例えば、本SNPセットの遺伝子型情報を用いて、対象者の遺伝子型データから算出される特徴量を入力とし、本疾患のリスクを出力とするロジスティック回帰モデルを用いることができる。当該ロジスティック回帰モデルは、予め、本疾患に罹患したヒトの遺伝子型データと、本疾患に罹患していないヒトの遺伝子型データと、を学習データとして用いてパラメータを機械学習している。

#### 【0044】

また、疾患のリスクを判定するモデルとしては、ロジスティック回帰モデルに代えて、多層パーセプトロン、CNN(Convolitional Neural Network)及びRNN(Recurrent Neural Network)などのニューラルネットワーク、ガウシアンカーネル等の任意のカーネル関数を用いるサポートベクターマシーン、回帰木としてモデル化したランダムフォレスト、重回帰分析、隠れマルコフモデルなどを利用したモデル、統計モデルや確率モデルなど種々の他のモデルを採用することもできる。また、種々のモデルを組み合わせて総合的な判定を行うモデルを採用することもできる。

#### 【0045】

次いで、モデルを用いた本疾患のリスク判定の一例について説明する。まず、本疾患のリスクの判定をする対象者の遺伝子型データを、モデルに入力可能な特徴量に変換する。本実施形態の方法における特徴量は、例えば、本SNPセットの各SNPについて、対象者の遺伝子型データがホモ接合型(AA)、ホモ接合型(BB)、又はヘテロ接合型(AB)のいずれであるかを示すパラメータである。遺伝子型は、相同染色体のSNPが共にG(グアニン)であることを示す“GG”や、一方がG(グアニン)で、他方がA(アデニン)であることを示す“AG”などヌクレオチドにより表記されることが一般的であるため、対象者の遺伝子型データを、本SNPセットの遺伝子型情報を用いるモデルに入力可能なパラメータに変換する。しかし、モデルが、このようなパラメータへの変換の必要がないものである場合には、上記変換は必要とされない。

#### 【0046】

対象者の遺伝子型データの特徴量への変換は、例えば、本SNPセットに含まれるSNP1つ1つに関して、対象者の遺伝子型データに値を付すことにより行うことができる。例えば、各SNPについて、対象者の遺伝子型データがホモ接合型(AA)、ホモ接合型(BB)、又はヘテロ接合型(AB)のいずれに該当するのかに応じて、そのSNPに値(例えば、0又は1)を対応づける。これにより、対象者の遺伝子型データを特徴量に変換することができる。なお、以下では、各SNPに対応させる値を0又は1とした場合を例に説明するが、SNPに対応させる値は0又は1の2つの値に限られるものではない。

#### 【0047】

接合型に対応づける値はSNPごとに決めることができる。例えば、あるSNPは、対象者の遺伝子型データがホモ接合型(AA)である場合に値1を対応付け、ホモ接合型(BB)及びヘテロ接合型(AB)である場合に値0を対応付けるようにし、他のSNPは、対象者の遺伝子型データがヘテロ接合型(AB)である場合に値1を対応付け、ホモ接合型(AA)及びホモ接合型(BB)である場合に値0を対応付けるようにしてもよい。そのほか、対象者の遺伝子型データがヘテロ接合型(AB)及びホモ接合型(BB)である場合に値1を対応付け、ホモ接合型(AA)である場合に値0を対応付けるようにしてもよい。

#### 【0048】

上記のように、対象者の遺伝子型データを特徴量に変換することができる。この特徴量への変換において対応付けに使用する値は、任意に決定することができる。例えば、上記非特許文献に基づいて、もともと各SNPが関連する疾患に関係の高い遺伝子型に対して

10

20

30

40

50

値 1 を対応付けるようにし、かつ、各 S N P が関連する疾患に関係の低い遺伝子型に対して値 0 を対応付けるようにすることができる。

#### 【 0 0 4 9 】

このような、S N P ごとの接合型とその接合型に対応付ける値の関係は、図 1 のような本 S N P セットの遺伝子型情報をもとに、例えば、図 2 のような変換テーブルとして表すこともできる。図 2 の変換テーブルでは、網掛けをした遺伝子型と一致する場合にはその S N P に対応付ける値を 1 とし、一致しない場合には対応付ける値を 0 とする。なお、図 1 及び 2 の具体的な遺伝子型の表記において、A はアデニン、G はグアニン、C はシトシン、T はチミンを示す。但し、特徴量の変換テーブルの形式は、図 2 に限定されるものではない。

10

#### 【 0 0 5 0 】

最後に、本 S N P セットの遺伝子型情報に基づいて、対象者の本疾患のリスクを判定する。より具体的には、本 S N P セットの遺伝子型情報に基づく変換テーブルを用いて、対象者の遺伝子型データを、モデルに入力可能に変換した特徴量として算出し、当該特徴量を所定の判定モデルに入力し、対象者の本疾患のリスクを判定することができる。

#### 【 0 0 5 1 】

判定モデルにおいて、特徴量には、本 S N P セットの S N P ごとに、本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけや、本疾患のリスクと負の相関があることを表す重みづけをすることができる。例えば、rs724577、rs10007186、rs12425791、rs1934179、及び rs4712523 に対応付けた値（特徴量）については、本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけを行い、rs1042725、rs11066280、及び rs2188380 に対応付けた値（特徴量）については、本疾患のリスクと負の相関があることを表す重みづけを行い、rs12969657 に対応付けた値（特徴量）については、本疾患のリスクと正の相関又は負の相関があることを表す重みづけを行うことができる。

20

#### 【 0 0 5 2 】

例えば、特徴量に対して重みづけを行う場合には、rs724577 の遺伝子型が CC、rs10007186 の遺伝子型が TC、rs12425791 の遺伝子型が GG、rs1934179 の遺伝子型が CC、rs4712523 の遺伝子型が AG、及び rs12969657 の遺伝子型が TT である場合に、本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけを行い、rs1042725 の遺伝子型が TT、rs11066280 の遺伝子型が TT、rs12969657 の遺伝子型が TC、及び rs2188380 の遺伝子型が AA である場合に、本疾患のリスクと負の相関があることを表す重みづけを行うことができる。また、特徴量として値 0 を対応付けた各 S N P の遺伝子型の場合には、本疾患のリスクと相関がない或いは無視しうる程度に低いものと評価することができる。

30

#### 【 0 0 5 3 】

このような、本疾患のリスクとの相関を表す重みづけは、本疾患に罹患したヒトの遺伝子型データと、本疾患に罹患していないヒトの遺伝子型データと、を学習データとして用いてパラメータを機械学習することにより特定される。この際、あるモデルにおいて、ある S N P が本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけがなされた場合、他のモデルにおいても同様にその S N P は本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけがなされることが通常である。すなわち、モデルの種類等によって、ある S N P において本疾患のリスクとの相関関係が逆になるような事態は想定し難い。なお、重みづけの具体的な値はモデルによって異なり、特に制限されるものではない。

40

#### 【 0 0 5 4 】

ここで、本 S N P セットのなかで本疾患のリスクと正の相関があることを表す重みづけを行う S N P のまとめを「正相関 S N P セット」といい、本疾患のリスクと負の相関があることを表す重みづけを行う S N P のまとめを「負相関 S N P セット」という。本 S N P セットは、正相関 S N P セットと負相関 S N P セットとを含むものであり、このような本 S N P セットの遺伝子型情報に基づくことにより、対象者の本疾患のリスクを、リスクが上昇する要因とリスクが低下する要因の両面を総合して判定することができる。

#### 【 0 0 5 5 】

50

上記のようにして得られる判定結果は、本疾患の専門医が本疾患を診断する際の補助としても用いられる。また、上記のようにして判定した本疾患のリスクと、対象者からのアンケート結果とに基づいて、本疾患のリスクの判定結果は補正されしてもよい。また、本疾患のリスクと、対象者からのアンケート結果とに基づいて、対象者に対して、生活改善に関するアドバイスを出力してもよい。

#### 【0056】

本発明は、プライマーやプローブなどの検査試薬を提供することもできる。このようなプローブとしては、上記S N P部位を含み、ハイブリダイズの有無によってS N P部位の塩基の種類を判定できるプローブが挙げられる。また、プライマーとしては、上記S N P部位を増幅するためのP C Rに用いることのできるプライマー、又は上記S N P部位をシーケンス解析するために用いることのできるプライマーが挙げられる。本実施形態の検査試薬はこれらのプライマーやプローブに加えて、P C R用のポリメラーゼやバッファー、ハイブリダイゼーション用試薬などを含むものであってもよい。

10

#### 【実施例】

#### 【0057】

以下、本実施形態を実施例によりさらに具体的に説明する。但し、本実施形態はこれらの実施例に限定されない。

#### 【0058】

本S N Pセットと本疾患との関連性を、以下のように検証した。

20

#### 【0059】

遺伝子解析サービスの利用者7万3千人以上から、利用者の同意のもと、唾液試料と、各種疾患の罹患情報を収集した。罹患情報とは、例えば、本疾患に罹患している場合に1、罹患していない場合に0となる数値である。唾液試料から、利用者ごとの遺伝子型データを特定し、利用者の遺伝子型データと各種罹患情報を対応付けたデータベースを構築した。このデータベースの中から、本疾患に罹患している被検者162名と、罹患していないコントロール162名との症例対照セットを構築した。

30

#### 【0060】

次いで、被検者及びコントロールの本S N Pセットの各S N Pの遺伝子型を、2つのホモ接合型(A A, B B)と、ヘテロ接合型(A B)に分類した。そして、遺伝子型が図2に示す網掛けをした変換テーブルの遺伝子型と一致する場合には、 $x_i$ の値を1とし、一致しない場合には0として、 $x_1 \sim x_N$ を以下の数式(1)で表されるロジスティック回帰モデルの説明変数とした。例えば、r s 4 7 1 2 5 2 3の場合は、遺伝子型が“AG”であるときに $x_1$ の値を1とし、遺伝子型が“AA”又は“GG”であるときには $x_1$ の値を0とした。なお、本実施例ではN=10である。また、以下の数式で表されるロジスティック回帰モデルの目的変数は、本疾患に罹患している確率を表す0から1の間の値p(罹患情報)とした。

30

#### 【数1】

$$p = \frac{1}{1 + e^{-(\alpha + \sum_{i=1}^N \beta_i x_i)}}$$

40

= 0 . 1

50

【表1】

rs ID	i	$\beta_i$
rs4712523	1	0.04248418
rs2188380	2	-0.46583111
rs724577	3	0.28117441
rs12969657 (TC)	4	-0.34045155
rs12969657 (TT)	5	0.01338008
rs10007186	6	0.21324734
rs11066280	7	-0.32431467
rs12425791	8	0.09214171
rs1042725	9	-0.0017936
rs1934179	10	0.05609868

## 【0061】

## 1. AUCによるモデルの検証

本SNPセットを用いた判定方法の精度について説明する。上記データベースから、テ  
スト用に、利用者の遺伝子型情報と罹患情報とを対応付けたデータセットを作成した。デ  
ータセットにおける各利用者の本SNPセットの各SNPの遺伝子型を、ホモ接合型(A  
A, BB)と、ヘテロ接合型(AB)に分類し、分類した各遺伝子型が図2に示す網掛け  
をした遺伝子型と一致する場合には、 $x_i$ の値を1と評価し、一致しない場合には0と評価  
して、 $x_1 \sim x_N$ を特徴量として算出した。

## 【0062】

利用者毎の本SNPセットに関する特徴量を上記ロジスティック回帰モデル(以下、「  
判定モデル」ともいう。)に入力し、各利用者が本疾患に罹患しているか否かを予測し、  
その偽陽性率と真陽性率を算出し、ROC(Receiver Operating Characteristic)曲線とAUC(Area Under the Curve)  
をそれぞれ求めた。より具体的には、判定モデルについて5分割交差検証を行い、5つの  
ROC曲線(ROC\_fold\_1からROC\_fold\_5)を求めて、その平均(Mean ROC)と標準偏差( $\pm 1\text{std. dev.}$ )を求めた。図3中の破線(Luck)  
は、本疾患に罹患しているか否かをランダムに出力する場合であり、予測能力が無いモ  
デルのROC曲線に対応している。

## 【0063】

また、同様にして、本SNPセットから1つのSNPを除いた各比較SNPセットに対  
して、上記と同様にそれぞれロジスティック回帰モデル(以下、「比較判定モデル」とも  
いう。)を作成した。そして、各比較SNPに関する特徴量を各比較判定モデルに入力し、  
各利用者が本疾患に罹患しているか否かを予測し、偽陽性率と真陽性率を算出し、ROC  
曲線とAUCをそれぞれ求めた。その結果を図4以降に示す。

## 【0064】

本SNPセットを用いて本疾患を判定した場合、AUCは $0.78 \pm 0.07$ であり、  
ランダムな出力の場合( $AUC = 0.5$ )と比べて有意に高く、本SNPセットを用いる  
判定モデルの予測能力が高いことが確認できる。

## 【0065】

一方、各比較SNPセットを用いる比較判定モデルの場合、AUCは本SNPセットを  
用いる場合よりも低い。従って、各比較SNPセットを用いる比較判定モデルのAUCは  
、ランダムな出力の場合( $AUC = 0.5$ )よりも高いものの、本SNPセットを用いる  
判定モデルのAUC( $0.78 \pm 0.07$ )よりも総じて低いことが確認できる。

## 【0066】

よって、本 SNP セットに含まれる SNP 全てを用いて判定することで、本 SNP セットから 1 つの SNP を除いた各比較 SNP セットを用いる場合よりも、本疾患に罹患しているか否かを高精度で予測できることが分かった。

#### 【0067】

##### 2. ウィルコクソンの順位和検定による検証

本 SNP セットを用いる判定モデルが、各比較 SNP セットを用いる比較判定モデルよりも有意に優れたモデルであることを確かめるために、ノンパラメトリック検定の一種であるウィルコクソンの順位和検定を行った。具体的には、本 SNP セットを用いる判定モデルの AUC と、各比較 SNP セットを用いる比較判定モデルの AUC とに差が無いという帰無仮説を設定し、有意水準を 0.01 としてウィルコクソンの順位和検定を行った。

10

#### 【0068】

その結果、p 値は、rs2188380 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.0 \times 10^{-18}$  であり、rs12969657 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.2 \times 10^{-18}$  であり、rs10007186 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.6 \times 10^{-18}$  であり、rs11066280 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.0 \times 10^{-18}$  であり、rs1042725 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.08 \times 10^{-18}$  であり、rs1934179 を除外した比較 SNP セットにおいては  $4.33 \times 10^{-18}$  であり、その他の比較 SNP セットにおいてはいずれも  $3.96 \times 10^{-18}$  であり、最大でも  $4.60 \times 10^{-18}$  であることから、帰無仮説が棄却されることが確認された。すなわち、本 SNP セットを用いる判定モデルの AUC と、各比較 SNP セットを用いる比較判定モデルの AUC とは、統計的に有意な差があり、本 SNP セットを用いる判定モデルは、各比較 SNP セットを用いる比較判定モデルよりも優れたモデルであるといえる。

20

#### 【0069】

上記のとおり、本実施形態の方法は、本疾患に罹患しているか否かを予測する精度が、ランダムな予測の場合の精度よりも有意に高いという効果を有する。また、本実施形態の方法は、本 SNP セットの遺伝子型情報に基づく本疾患の判定の結果と、比較 SNP セットの遺伝子型情報に基づく本疾患の判定の結果との間に、有意な差があるという効果を有する。当該効果は、本 SNP セットの遺伝子型情報と本疾患の間に、これまで見出されていなかった潜在的な相関性があることに基づくものであると考えられる。上記で例示したロジスティック回帰モデルやその他のモデルは、本 SNP セットの遺伝子型情報を前提として、本疾患に罹患したヒトと本疾患に罹患していないヒトの遺伝子型に関するデータと罹患情報を学習データとして用いてパラメータを機械学習することなどにより得られるものである。すなわち、いずれのモデルも上記潜在的な相関性を表す一つの表現型に過ぎず、本実施形態の方法の実施において使用されるモデルの種類は特に限定されるものではない。

30

#### 【産業上の利用可能性】

#### 【0070】

本発明の方法は、医療やヘルスケアに関連する分野において、本疾患のリスクを判定し、その予防および／または治療に貢献するものである。

40

50

【図面】

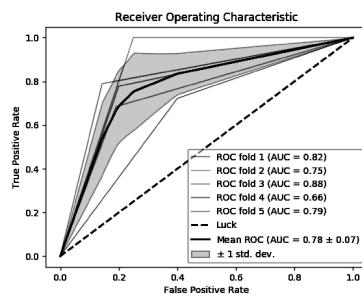
【図 1】

検証した SNP	Genotype		
	rs ID	AA	AB
rs4712523	AA	AG	GG
rs2188380	AA	AG	GG
rs724577	AA	AC	CC
rs12869657	TT	TC	CC
rs12869657	TT	TC	CC
rs10007186	TT	TC	CC
rs11066280	AA	AT	TT
rs12425791	AA	AG	GG
rs1042725	TT	TC	CC
rs1934179	TT	TC	CC

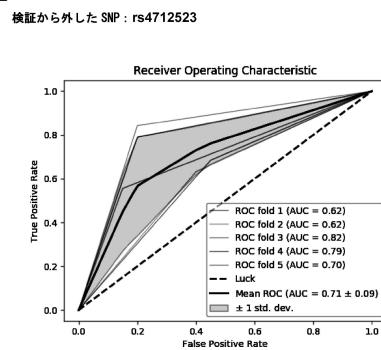
【図 2】

検証した SNP	Genotype		
	rs ID	AA	AB
rs4712523	AA	AG	GG
rs2188380	AA	AG	GG
rs724577	AA	AC	CC
rs12869657	TT	TC	CC
rs12869657	TT	TC	CC
rs10007186	TT	TC	CC
rs11066280	AA	AT	TT
rs12425791	AA	AG	GG
rs1042725	TT	TC	CC
rs1934179	TT	TC	CC

【図 3】

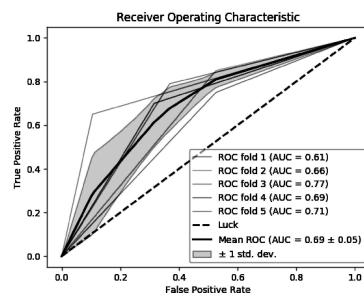


【図 4】



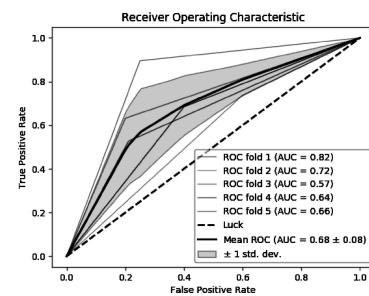
【図 5】

検証から外した SNP : rs2188380



【図 6】

検証から外した SNP : rs724577



10

20

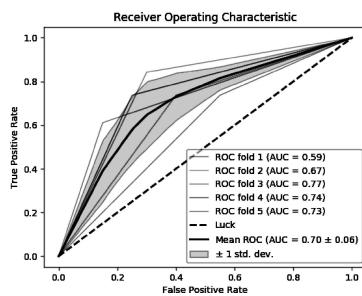
30

40

50

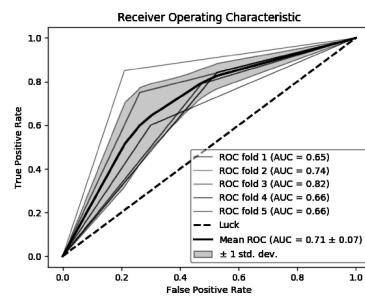
【図7】

検証から外した SNP : rs12969657 (TC)



【図8】

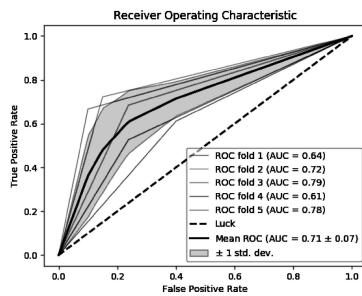
検証から外した SNP : rs12969657 (TT)



10

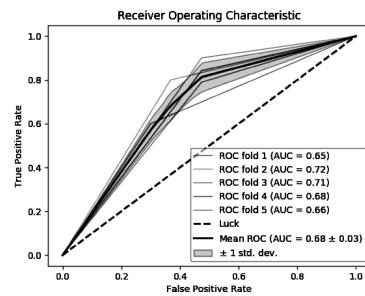
【図9】

検証から外した SNP : rs10007186



【図10】

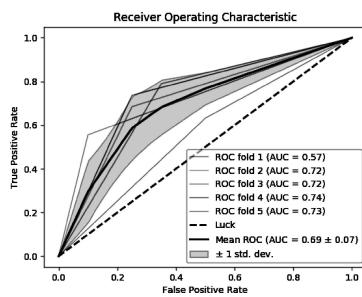
検証から外した SNP : rs11066280



20

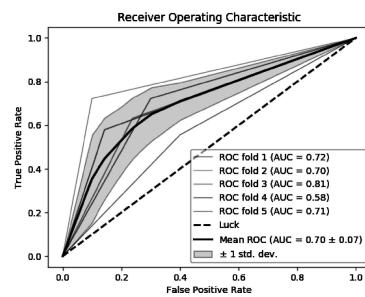
【図11】

検証から外した SNP : rs12425791



【図12】

検証から外した SNP : rs1042725



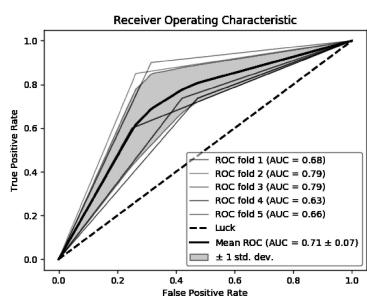
30

40

50

## 【図 1 3】

検証から外した SNP : rs1934179



10

## 【配列表】

0007165099000001.app

20

30

40

50

---

フロントページの続き

ジェネシスヘルスケア株式会社内

(72)発明者 黄 鶴

東京都渋谷区恵比寿四丁目20番3号 恵比寿ガーデンプレイスタワー26階 ジェネシスヘルスケア株式会社内

(72)発明者 佐藤 バラン 伊里

東京都渋谷区恵比寿四丁目20番3号 恵比寿ガーデンプレイスタワー26階 ジェネシスヘルスケア株式会社内

審査官 上村 直子

(56)参考文献 特開2018-143178 (JP, A)

中国特許出願公開第102758010 (CN, A)

(58)調査した分野 (Int.Cl., DB名)

C12Q 1/68 - 1/70

G01N 33/50

C12N 15/09

JSTPlus / JMEDPlus / JST7580 (JDreamIII)

CAPplus / MEDLINE / EMBASE / BIOSIS (STN)