## РОССИЙСКАЯ ФЕДЕРАЦИЯ



(19)RU (11) 2022 126 109(13) A

(51) M<sub>П</sub>K **G06N 5/00** (2006.01) G06Q 10/04 (2012.01)

## ФЕДЕРАЛЬНАЯ СЛУЖБА ПО ИНТЕЛЛЕКТУАЛЬНОЙ СОБСТВЕННОСТИ

## (12) ЗАЯВКА НА ИЗОБРЕТЕНИЕ

(21)(22) Заявка: 2022126109, 06.10.2022

Приоритет(ы):

(22) Дата подачи заявки: 06.10.2022

(43) Дата публикации заявки: 08.04.2024 Бюл. № 10

Адрес для переписки:

117997, Москва, ул. Вавилова, 19, ПАО Сбербанк, Правовой департамент

(71) Заявитель(и):

Публичное акционерное общество "Сбербанк России" (ПАО Сбербанк) (RU)

(72) Автор(ы):

Белозеров Максим Николаевич (RU), Смирнов Александр Николаевич (RU), Тихонов Роман Юрьевич (RU)

## (54) СПОСОБ И СИСТЕМА УПРАВЛЕНИЯ МОДЕЛЬНЫМ РИСКОМ

(57) Формула изобретения

1. Способ автоматического управления модельным риском, выполняемый по меньшей мере одним вычислительным устройством, содержащий этапы, на которых:

подключаются к среде выполнения для получения данных, связанных с работой модели, содержащие спрогнозированные результаты работы модели, и фактические результаты для упомянутых спрогнозированных результатов;

на основе спрогнозированных результатов работы модели и фактических результатов работы модели определяют наличие модельного риска и инициируют процесс автодообучения модели, содержащий этапы, на которых:

извлекают из памяти среды выполнения данные, подаваемые на вход модели для получения спрогнозированных результатов работы модели (обновленные данные);

определяют методику дообучения модели на основе данных о типе модели; дообучают модель на обновленных данных согласно методике дообучения модели; выполняют автовалидацию модели согласно методике валидации для данного типа модели, содержащую этапы, на которых:

подают на вход дообученной модели обновленные данные для получения спрогнозированных результатов работы дообученной модели;

сравнивают спрогнозированные результаты с фактическими результатами для упомянутых спрогнозированных результатов и назначают параметр, указывающий на то, что упомянутый спрогнозированный результат соответствует или не соответствует фактическому результату;

на основе параметров, полученных на предыдущем этапе, определяют значение, характеризующее соотношение параметров, указывающих на то, что спрогнозированный результат работы дообученной модели соответствует фактическому результату, к параметрам, указывающим на то, что прогнозированный результат работы дообученной модели не соответствует фактическому результату;

сравнивают значение, полученное на предыдущем этапе, с интервалом пороговых значений величины модельного риска;

Стр.: 1

0

ത

N

Z

2

4

ത

0

ဖ

2

2

2

0

4

определяют, что полученное значение находится в пределах интервала пороговых значений величины модельного риска;

принимают решение, что дообученная модель прошла процедуру валидации; выводят дообученную модель в промышленную эксплуатацию в среде выполнения.

2. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что этап определения наличия модельного риска содержит этапы, на которых:

назначают каждому спрогнозированному результату параметр, указывающий на то, что спрогнозированный результат соответствует или не соответствует фактическому результату или находится в интервале допустимых значений отклонений от фактического результата;

на основе параметров, полученных на предыдущем этапе, определяют значение, характеризующее соотношение параметров, указывающих на то, что спрогнозированный результат работы модели соответствует фактическому результату, к параметрам, указывающим на то, что прогнозированный результат работы модели не соответствует фактическому результату;

сравнивают полученное значение с интервалом пороговых значений, установленным для данной модели, характеризующим отсутствие модельного риска.

3. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что после определения наличия модельного риска направляют в среду выполнения команду на вывод модели из эксплуатации.

刀

2

N

N

တ

0

D

- 4. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что дополнительно выполняют автовалидацию обновленных данных.
- 5. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что этап автовалидации модели содержит этапы, на которых:

на основе данных о типе модели определяют дополнительную методику валидации; на основе данных, характеризующих дополнительную методику валидации, определяют коэффициенты модели, валидацию которых следует выполнить;

подают на вход дообученной модели выборку данных, связанную с заданными результаты работы модели, для получения результатов работы модели;

сравнивают полученные на предыдущем этапе результаты с заданными результаты работы модели для упомянутой выборки данных;

определяют, что упомянутые результаты работы модели соответствуют заданным результатам работы модели;

формируют решение, указывающее на то, что коэффициенты дообученной модели прошли процесс валидации.

6. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что этап автовалидации модели содержит этапы, на которых:

на основе данных о типе модели определяют дополнительную методику валидации; извлекают из данных, характеризующих дополнительную методику валидации, список этапов алгоритма обработки данных;

сравнивают список этапов алгоритма обработки данных с этапами алгоритма обработки данных дообученной модели;

определяют, что все этапы из упомянутого списка присутствуют в алгоритме обработки данных дообученной модели и формируют решение, указывающее на то, что дообученная модель в части алгоритма обработки данных прошла процесс валидации.

7. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что этап автовалидации модели содержит этапы, на которых:

на основе данных о типе модели определяют дополнительную методику валидации; на основе данных о дополнительной методике валидации определяют данные, содержащиеся в обновленных данных, валидацию которых следует выполнить;

2

извлекают из обновленных данных определенные на предыдущем этапе данных; сравнивают извлеченные данные с их пороговыми значениями или диапазоном пороговых значений;

определяют, что данные, валидацию которых следует выполнить, соответствуют пороговым значениям и формируют решение, указывающее на то, что обновленные данные прошли процесс валидации.

8. Способ по п. 1, характеризующийся тем, что дополнительно содержит этапы, на которых:

извлекают данные альтернативной модели для типа дообученной модели; подают на вход альтернативной модели обновленные данные для получения спрогнозированных результатов работы альтернативной модели;

сравнивают спрогнозированные результаты с фактическими результатами для упомянутых спрогнозированных результатов и назначают параметр, указывающий на то, что упомянутый спрогнозированный результат соответствует или не соответствует фактическому результату;

на основе параметров, полученных на предыдущем этапе, определяют значение, характеризующее соотношение параметров, указывающих на то, что спрогнозированный результат работы альтернативной модели соответствует фактическому результату, к параметрам, указывающим на то, что прогнозированный результат работы альтернативной модели не соответствует фактическому результату;

刀

N

0

N

N

\_

N

တ

\_

0

сравнивают значение, полученное на предыдущем этапе, со значением, полученным для дообученной модели, причем значение, полученное для альтернативной модели, больше значения, полученного для дообученной модели, то принимают решение о выводе альтернативной модели в промышленную эксплуатацию вместо дообученной.

9. Способ по п. 8, характеризующийся тем, что дополнительно содержит этапы, на которых:

определяют, что значение, полученное для альтернативной модели, равно значению, полученному для дообученной модели;

определяют скорость работы дообученной и альтернативной модели, причем в промышленную эксплуатацию выводят ту модель, значение скорости которой имеет меньшее значение.

10. Способ по п. 8, характеризующийся тем, что дополнительно содержит этапы, на которых:

определяют, что значение, полученное для альтернативной модели, равно значению, полученному для дообученной модели;

определяют количество вычислительных ресурсов, задействованных для обработки обновленных данных дообученной моделью и альтернативной моделью, причем в промышленную эксплуатацию выводят ту модель, которая потребляет меньше вычислительных ресурсов.

11. Система управления модельным риском, содержащая по меньшей мере одно вычислительное устройство и по меньшей мере одно устройство памяти, содержащее машиночитаемые инструкции, которые при их исполнении по меньшей мере одним вычислительным устройством выполняют способ по любому из пп. 1-10.

Стр.: 3