

## Лекция

Здравствуйте, уважаемые слушатели!

Тема нашей лекции – Введение в машинное обучение

План лекции:

1. Определение машинного обучения
2. История машинного обучения
3. Подходы к машинному обучению
4. Применения машинного обучения
5. Заключение

### 1. Определение машинного обучения

Машинное обучение (МО) — это область искусственного интеллекта, целью которой является создание методов и алгоритмов, позволяющих компьютерным системам автоматически улучшать свои действия и прогнозы на основе опыта и данных. В отличие от традиционного программирования, где программист задает все возможные условия, машинное обучение нацелено на разработку таких моделей, которые могут обобщать и самостоятельно извлекать закономерности, скрытые в данных. Это позволяет системе адаптироваться к новым данным и выполнять задачи, для которых раньше требовалось явное программирование или глубокое понимание области. По определению Артура Сэмюэла, машинное обучение — это "поле исследования, дающее компьютерам возможность учиться без явного программирования", что подчеркивает его способность адаптироваться и действовать на основе накопленного опыта.

Существует несколько типов машинного обучения: контролируемое обучение, неконтролируемое обучение и обучение с подкреплением. Контролируемое обучение предполагает обучение на размеченных данных, где модель получает набор входных данных с соответствующими выходными значениями. Задача модели — научиться связывать входные и выходные данные, чтобы прогнозировать результат для новых данных. Неконтролируемое обучение, напротив, используется для выявления скрытых структур или кластеров в данных без явной зависимости от меток. Оно позволяет анализировать данные и находить схожие объекты, что полезно в задачах кластеризации и сегментации. Обучение с подкреплением, другой важный подход, использует механизм вознаграждений и наказаний, чтобы обучить модель оптимизировать стратегию действий в определенной среде, часто применяясь для задач управления и планирования.

МО применяется в широком спектре областей — от медицины и финансов до робототехники и рекомендационных систем. В медицине, например, алгоритмы МО помогают в ранней диагностике заболеваний и анализе

медицинских изображений. В финансовой сфере оно используется для прогнозирования изменений рынка и управления рисками, а в робототехнике — для автоматизации управления и анализа данных, поступающих от сенсоров. Развитие машинного обучения стимулируется увеличением объема данных и возросшими вычислительными мощностями, что делает возможным применение более сложных алгоритмов, таких как глубокие нейронные сети.

Главными вызовами для МО остаются обеспечение интерпретируемости и устранение предвзятости в алгоритмах, что требует ответственного подхода к разработке и использованию моделей.

## **2. История машинного обучения**

История машинного обучения уходит корнями в середину XX века, когда ученые начали разрабатывать концепции, лежащие в основе искусственного интеллекта и способности машин к обучению. Одной из первых значительных вех стала работа Алана Тьюринга, который в своей статье «Вычислительные машины и интеллект» предложил тест, позволяющий оценивать способность машины к имитации человеческого интеллекта. В своей работе Тьюринг предположил, что машины могли бы обучаться, если бы им были заданы определенные правила и алгоритмы, что стало одной из первых формулировок идеи самообучающихся систем.

В 1950-х и 1960-х годах, по мере развития компьютерных технологий, были созданы программы, которые могли выполнять ограниченные задачи, такие как игра в шашки и шахматы. Например, Артур Сэмюэл, один из первых исследователей МО, разработал программу для игры в шашки, которая могла анализировать стратегии и обучаться улучшать свои ходы, что привело к важному прорыву в этой области. Эта работа способствовала пониманию того, что алгоритмы могут адаптироваться на основе полученного опыта, что является фундаментальной концепцией в машинном обучении.

Однако значительное развитие машинного обучения началось в 1980-х годах, когда были сформулированы теоретические основы для методов обучения с учителем и без учителя. В этот период также начали развиваться такие подходы, как нейронные сети и алгоритмы на основе деревьев решений. Исследователи обратили внимание на возможности распознавания образов и классификации данных, что стало возможным благодаря появлению первых моделей, способных обучаться и обобщать информацию. Эти разработки заложили основы для более сложных методов, которые активно используются в современных задачах МО.

В 1990-х годах вместе с развитием вычислительных мощностей и увеличением доступности данных, подходы машинного обучения стали применяться в

различных сферах, включая экономику, биомедицину и анализ текста. В этот период начали развиваться методы глубинного обучения и были разработаны алгоритмы, которые сегодня лежат в основе многих технологий, таких как распознавание речи, компьютерное зрение и машинный перевод.

### 3. Подходы к машинному обучению

Машинное обучение можно классифицировать по различным признакам. Одной из основных классификаций является деление на обучение с учителем, обучение без учителя и обучение с подкреплением.

- **Обучение с учителем** подразумевает наличие "учителя", который предоставляет алгоритму примеры входных данных и соответствующих ответов. Задача алгоритма — научиться обобщать эти данные так, чтобы сформировать модель, способную на предсказания или классификации новых данных.
- **Обучение без учителя** включает в себя анализ данных без предварительно заданных ответов. Задачи, решаемые такими методами, включают кластеризацию, поиск ассоциативных правил, снижение размерности и т. д.
- **Обучение с подкреплением** предполагает, что алгоритм или "агент" учится, принимая решения на основе непосредственного взаимодействия с средой. Он получает вознаграждения или наказания и стремится максимизировать свою награду в долгосрочной перспективе.

### 4. Применения машинного обучения

Машинное обучение находит применение во множестве областей, начиная от рекомендательных систем и финансового моделирования до распознавания речи и изображений. Примеры включают:

- **Медицина:** алгоритмы машинного обучения используются для предсказания заболеваний на основе данных пациентов.
- **Финансы:** системы машинного обучения предсказывают колебания на рынке для торговли акциями.
- **Розничная торговля:** рекомендательные системы предлагают пользователям товары на основе их предыдущих покупок.
- **Автомобильная промышленность:** технологии автономного вождения используют машинное обучение для обработки данных с датчиков и камер для безопасного управления транспортным средством.

### 5. Этические и социальные аспекты машинного обучения

С развитием машинного обучения и его интеграцией в повседневную жизнь становятся очевидными новые этические и социальные вызовы, которые требуют тщательного анализа и ответственного подхода. Один из ключевых вопросов — это приватность данных, поскольку алгоритмы машинного обучения зачастую требуют огромных объемов персональной информации для обучения и улучшения точности. При этом возникает риск несанкционированного использования данных и угрозы конфиденциальности, что поднимает вопросы безопасности и контроля над информацией, которую мы делимся с цифровыми платформами.

Еще одной важной проблемой является риск дискриминации, когда алгоритмы, обученные на исторических данных, могут унаследовать предвзятости, отражающие социальные или культурные стереотипы. Такие алгоритмы могут непреднамеренно дискриминировать пользователей по различным признакам, включая пол, этническую принадлежность и социально-экономическое положение. Это может привести к несправедливому отношению и неравенству, особенно когда такие алгоритмы используются в чувствительных областях, например, при принятии решений по кредитованию, найму на работу или уголовному судопроизводству. Поэтому разработчики и исследователи работают над созданием методов, позволяющих минимизировать алгоритмическую предвзятость и обеспечивать прозрачность решений, принимаемых на основе данных.

Кроме того, вопросы автоматизации и потери рабочих мест также становятся актуальными, поскольку внедрение машинного обучения и ИИ в различные отрасли экономики позволяет автоматизировать многие рутинные задачи. Это может привести к сокращению рабочих мест, особенно в секторах, где выполняются стандартизированные задачи. Хотя автоматизация также создает новые рабочие места в области разработки и обслуживания ИИ-систем, для успешного перехода необходимы программы переквалификации и поддержки для сотрудников, чьи позиции становятся уязвимыми к замене.

Осознание этих этических и социальных вопросов становится важной частью научных исследований в области ИИ и МО. Современные исследования фокусируются на создании прозрачных алгоритмов, улучшении интерпретируемости моделей и разработке методов, обеспечивающих соблюдение норм конфиденциальности. Ответственный подход к разработке ИИ-систем подразумевает соблюдение принципов «честного ИИ» — создания решений, которые не наносят вреда, способствуют равенству и справедливости, а также защищают права пользователей.

## **6. Будущее машинного обучения**

Будущее машинного обучения кажется бесконечно обещающим и полным вызовов. Исследователи постоянно ищут способы улучшения алгоритмов обучения, чтобы сделать их более эффективными, интерпретируемыми и менее требовательными к данным. Развитие технологий, таких как квантовые вычисления, предсказывается, что принесет новые инструменты и методы в машинное обучение, что снова изменит ландшафт этой динамично развивающейся области.

Этот курс по машинному обучению направлен на то, чтобы дать студентам твердое понимание основных принципов, методов и применений машинного обучения. Каждая тема будет подкреплена теоретическими основами, практическими заданиями и кейс-стадиями, что позволит учащимся не только усвоить материал, но и научиться применять его на практике.

Литературы:

1. Машинное обучение: основы, алгоритмы и практика применения, Уатт Дж. 2022 стр. 3-10
2. Прикладное машинное обучение и искусственный интеллект для инженеров, Просиз Джеф - 2023 стр. 4-10