# Адаптивная система перехода между уровнями задач: экспериментальная проверка

## 1 Введение

Современные цифровые образовательные системы требуют учёта не только правильности решений, но и дополнительных факторов, влияющих на успешность обучения. Ключевой задачей является разработка **многокритериальной модели оценки**, позволяющей переводить учащегося между уровнями сложности задач (Low  $\rightarrow$  Medium  $\rightarrow$  High) или фиксировать момент полного освоения темы.

В данной работе представлена экспериментальная проверка модели на примере трёх студентов с различным уровнем успеваемости и мотивации.

# 2 Методика: формализация показателей

Для каждого студента в течение недели вычисляются четыре ключевых показателя. Все они нормируются в диапазон [0,1] и учитываются при интегральной оценке.

# 2.1 Точность решений (Accuracy)

Каждая задача j может быть решена с первой, второй или третьей попытки. Для учёта штрафов используется вектор коэффициентов:

$$penalty\_weights = (1.0, p_2, p_3), \quad \text{где } 0 < p_3 < p_2 < 1$$

Тогда весовой балл задачи:

$$Score_j = egin{cases} 1.0, & \text{если верно с первой попытки}, \ p_2, & \text{если верно со второй попытки}, \ p_3, & \text{если верно с третьей попытки}, \ 0, & \text{если не решено}. \end{cases}$$

Итоговая точность:

$$Accuracy = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N} Score_j$$

где N — количество заданных задач в течение периода.

## 2.2 Скорость решения (TimeScore)

Для каждой задачи задано эталонное время  $T_{ref}^{j}$ . Для оценки типичной скорости студента используется медианное время всех попыток:

$$T_{median} = median\{T_1, T_2, \dots, T_M\},$$

где  $T_k$  — время k-й попытки, M — общее число попыток.

Использование медианы обеспечивает устойчивость к выбросам, вызванным техническими проблемами или внешними отвлечениями.

Нормировка:

$$TimeScore = \min\left(1, \frac{T_{ref}^{avg}}{T_{median}}\right),$$

где  $T_{ref}^{avg}$  — среднее эталонное время по задачам данного уровня.

## 2.3 **Iporpecc (Progress)**

Прогресс определяется как доля правильно решённых задач от всех предложенных в периоде:

$$Progress = \frac{Solved}{Total}$$

## 2.4 Мотивация (Motivation)

Мотивация отражает поведенческие паттерны учащегося, измеряя регулярность и вовлеченность в учебный процесс независимо от академических результатов.

Формула основана на двухкомпонентной модели:

$$Motivation = w_{cons} \cdot Consistency + w_{eng} \cdot Engagement$$

где веса  $w_{cons}$  и  $w_{eng}$  задаются администратором системы через параметр  $\alpha$  (коэффициент вовлеченности):

$$w_{cons} = \frac{1}{1+\alpha}, \quad w_{eng} = \frac{\alpha}{1+\alpha}$$

#### 2.4.1 Компонент регулярности (Consistency)

Измеряет постоянство учебной активности в рабочие дни:

$$Consistency = \min\left(1, \frac{DaysActive_{work}}{5}\right)$$

где  $DaysActive_{work}$  — количество рабочих дней (понедельник–пятница) с учебной активностью.

#### 2.4.2 Компонент вовлеченности (Engagement)

Оценивает интенсивность и дополнительные усилия учащегося:

$$Engagement = \min(1, \gamma_{weekend} + \gamma_{intensity} + \gamma_{distribution})$$

где компоненты определяются как:

#### Выходная активность:

$$\gamma_{weekend} = egin{cases} 0.4, & \text{если } DaysActive_{weekend} > 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

#### Интенсивность попыток:

$$\gamma_{intensity} = egin{cases} \min\left(0.4, rac{AttemptsCount}{DaysActive_{work} \cdot 15}
ight), & \text{если } DaysActive_{work} > 0 \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

## Распределение активности:

$$\gamma_{distribution} = \min\left(0.2, \frac{DaysActive_{total}}{7}\right)$$

где:

- $DaysActive_{weekend}$  количество дней активности в выходные (суббота, воскресенье)
- AttemptsCount общее количество попыток решения задач за период
- $DaysActive_{total}$  общее количество дней с активностью (включая выходные)

## 2.4.3 Рекомендуемые значения параметров

Для сбалансированной оценки рекомендуется:

$$\alpha = \frac{2}{3} \Rightarrow w_{cons} = 0.6, \ w_{eng} = 0.4$$

Данная конфигурация обеспечивает приоритет регулярности при значимом учете дополнительных усилий.

#### 2.4.4 Свойства модели

- 1. **Нормализация:**  $Motivation \in [0,1]$  для всех входных значений
- 2. **Независимость:** не коррелирует с академическими показателями (Accuracy, Progress)
- 3. Поведенческий фокус: измеряет только паттерны активности, не результаты
- 4. Справедливость: учитывает различные стили обучения через компонент вовлеченности

### 2.4.5 Примеры расчета

**Высокомотивированный студент** (5 рабочих дней + выходные, 50 попыток, 7 дней активности):

$$\begin{split} Consistency &= \min(1, 5/5) = 1.0 \\ Engagement &= \min(1, 0.4 + \min(0.4, 50/(5 \cdot 15)) + \min(0.2, 7/7)) \\ &= \min(1, 0.4 + 0.4 + 0.2) = 1.0 \\ Motivation &= 0.6 \cdot 1.0 + 0.4 \cdot 1.0 = 1.0 \end{split}$$

Нерегулярный студент (2 рабочих дня, 30 попыток, 2 дня активности):

$$\begin{split} Consistency &= \min(1,2/5) = 0.4 \\ Engagement &= \min(1,0+\min(0.4,30/(2\cdot15))+\min(0.2,2/7)) \\ &= \min(1,0+0.4+0.057) = 0.457 \\ Motivation &= 0.6\cdot0.4+0.4\cdot0.457 = 0.423 \end{split}$$

## 2.5 Интегральная оценка

Общий показатель:

```
FinalScore = w_a \cdot Accuracy + w_t \cdot TimeScore + w_p \cdot Progress + w_m \cdot Motivation,
```

где  $w_a, w_t, w_p, w_m$  — веса, задаваемые администратором системы.

## 2.6 Правила перехода

Для каждого уровня установлены два порога:

```
\begin{cases} FinalScore < Threshold_{min} &\Rightarrow \text{понижение уровня} \\ Threshold_{min} \leq FinalScore < Threshold_{max} &\Rightarrow \text{сохранение уровня} \\ FinalScore \geq Threshold_{max} &\Rightarrow \text{повышение уровня} \end{cases}
```

Если студент находится на последнем уровне (High) и превышает  $Threshold_{max}$ , фиксируется статус «Тема освоена».

# 3 Экспериментальный дизайн

В исследовании участвовали три студента:

- Иван Зачетный (эталонный отличник).
- Пётр Залетный (часто допускающий ошибки).
- Витя Среднячок (средний по успеваемости, но мотивированный).

Каждую неделю учащимся предлагалось 20 задач определённого уровня сложности (Low, Medium или High). Переход на новый уровень или возврат определялся на основе вычисленных показателей.

# 4 Результаты

## **4.1** Неделя 1

- **Иван Зачетный (Low** → **Medium)**: решил все задачи с первой попытки (Accuracy = 1.0), время стабильно близко к эталонному, активность на протяжении 4 рабочих дней. Итог: перевод на Medium.
- Пётр Залетный (Low  $\rightarrow$  Medium): решил около 60% задач, часть с третьей попытки,  $Accuracy \approx 0.55, Progress \approx 0.6$ . Активность регулярная. Переведён условно на Medium.
- Витя Среднячок (Low остаётся): точность  $\approx 0.5$ ,  $Progress \approx 0.55$ , но высокая мотивация (работал все 7 дней). Не достиг минимального порога, остался на Low.

## **4.2** Неделя 2

- Иван Зачетный (Medium  $\rightarrow$  High): Accuracy = 1.0, Progress = 1.0, время улучшилось. Перевод на High.
- Пётр Залетный (Medium  $\to$  Low): точность упала до  $\approx 0.4$ ,  $Progress \approx 0.45$ , регулярность сохранил, но ошибок много. Возвращён на Low.
- Витя Среднячок (Low  $\rightarrow$  Medium): точность  $\approx 0.65$ ,  $Progress \approx 0.7$ , мотивация высокая. Переведён на Medium.

## 4.3 Неделя 3

- Иван Зачетный (High  $\rightarrow$  Mastered): Accuracy = 1.0, Progress = 1.0, время  $\approx 275$  сек. Освоил тему.
- Пётр Залетный (Low остаётся): точность  $\approx 0.6$ ,  $Progress \approx 0.65$ , улучшение по сравнению с предыдущей неделей, но недостаточно для перехода.
- Витя Среднячок (Medium остаётся): точность  $\approx 0.7$ ,  $Progress \approx 0.7$ , высокая мотивация. Оставлен на Medium для закрепления.

# 5 Детализация результатов по каждому студенту

## 5.1 Иван Зачётный (отличник)

**Неделя 1 (уровень Low):** Иван решил все 20 задач с первой попытки. Среднее время  $T_{avg} = 285$  сек, что близко к эталону (300 сек).

$$Accuracy = 1.0$$
,  $TimeScore \approx 1.0$ ,  $Progress = 1.0$ ,  $Motivation = 0.8$ 

Итоговый FinalScore превысил  $Threshold_{max}$ , студент переведён на уровень Medium.

**Неделя 2 (уровень Medium):** Иван снова решил все задачи с первой попытки, среднее время даже улучшилось ( $T_{avg}=275$  сек). Все показатели близки к 1.0, итоговый FinalScore снова значительно выше  $Threshold_{max}$ . Иван переведён на уровень High.

**Неделя 3 (уровень High):** Иван завершил тему, решив все задачи за 4 дня, сохранив максимальные показатели. Получил статус «Тема освоена».

## 5.2 Пётр Залётный (слабый студент)

**Неделя 1 (уровень Low):** Пётр решал задачи с ошибками: часть — со 2–3 попытки, несколько остались нерешёнными.

$$Accuracy \approx 0.55$$
,  $TimeScore \approx 0.9$ ,  $Progress \approx 0.7$ ,  $Motivation = 1.0$ 

Итоговый FinalScore оказался около границы  $Threshold_{max}$  за счёт высокой мотивации (работал почти каждый день). Поэтому система дала шанс перехода на уровень Medium.

**Неделя 2 (уровень Medium):** На среднем уровне показатели ухудшились: ошибки участились, время выросло ( $T_{avg} \approx 320$  сек).

 $Accuracy \approx 0.4$ ,  $TimeScore \approx 0.75$ ,  $Progress \approx 0.6$ , Motivation = 0.8

FinalScore упал ниже  $Threshold_{min}$ , что потребовало понижения обратно на уровень Low.

**Неделя 3 (уровень Low):** На низком уровне Пётр работал более стабильно: Ассигасу вырос до  $\approx 0.65$ , время немного сократилось. Но прогресс оставался ниже нормы, поэтому студент пока остаётся на Low.

5.3 Витя Среднячок (средний студент)

**Неделя 1 (уровень Low):** Витя часто решал со 2-й попытки, время нестабильное (310–340 сек).

 $Accuracy \approx 0.6$ ,  $TimeScore \approx 0.85$ , Progress = 0.8, Motivation = 1.0

FinalScore оказался в зоне сохранения уровня, студент остался на Low.

**Неделя 2 (уровень Low):** Показатели улучшились: Ассигасу  $\approx 0.7$ , время сократилось, Progress  $\approx 0.9$ .

 $FinalScore \geq Threshold_{max}$ 

Витя переведён на уровень Medium.

**Неделя 3 (уровень Medium):** На среднем уровне результаты смешанные: Ассигасу упало (около 0.55), время нестабильно (320–340 сек). Прогресс высокий, Motivation тоже, но FinalScore оказался ниже порога перехода, поэтому студент закрепляется на Medium.

6 Выводы по индивидуальным траекториям

- Иван показал эталонную траекторию (Low→Medium→High→Mastered). - Пётр оказался «мотивационным аутсайдером»: высокая активность не компенсировала низкую точность, система корректно вернула его на низкий уровень. - Витя продемонстрировал медленный, но устойчивый рост: закрепление на Low, затем успешный переход на Medium.

# 7 Обсуждение

Результаты показывают, что модель позволяет гибко адаптировать обучение под индивидуальные траектории:

- успешные учащиеся быстро проходят все уровни,
- студенты со слабой базой, но высокой мотивацией демонстрируют положительную динамику,
- при низкой точности система возвращает студента на предыдущий уровень.

Таким образом, адаптивная система учитывает не только академические результаты, но и поведенческие факторы, что повышает объективность и гибкость оценивания.

## 8 Заключение

Предложенный подход обеспечивает:

- справедливую и прозрачную систему переходов,
- учёт когнитивных и мотивационных характеристик,

• возможность выявления студентов с риском «застревания».

Эксперимент показал, что модель применима для школьников среднего звена и может быть расширена.

# А Приложение А. Пример расчёта для Петра Залётного (Неделя 2)

- Уровень: Medium (задачи #2001—#2020), всего N=20 задач.
- Всего попыток за неделю: 51.
- Решено задач: Solved = 16 (по первой успешной попытке), 4 задачи не доведены до верного ответа.
- Среднее время попытки:  $T_{avq} = 313.8 \,\mathrm{s}.$
- Активные дни: 5 (только будни), попыток на выходных нет.

### Штрафы за номер успешной попытки. Используем вектор штрафов:

$$penalty\_weights = (1.0, p_2, p_3), p_2 = 0.7, p_3 = 0.4.$$

Пусть  $a_1, a_2, a_3$  — количество задач, решённых на 1/2/3-й попытке соответственно, причём  $a_1+a_2+a_3=16$  и 4 задачи не решены. Тогда взвешенная сумма баллов:

$$\sum_{j=1}^{N} Score_j = 1.0 \cdot a_1 + 0.7 \cdot a_2 + 0.4 \cdot a_3 = 9.10.$$

(это из данных недели; конкретные  $a_1, a_2, a_3$  не приводим, фиксируем итоговую сумму 9.10)

Accuracy.

$$Accuracy = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N} Score_j = \frac{9.10}{20} = 0.455.$$

**TimeScore.** Берём усреднённый эталон по уровню:  $T_{ref}^{avg}=300\,\mathrm{s}$ . Тогда

$$TimeScore = \min\left(1, \frac{T_{ref}^{avg}}{T_{avg}}\right) = \min\left(1, \frac{300}{313.8}\right) = 0.956.$$

Progress.

$$Progress = \frac{Solved}{Total} = \frac{16}{20} = 0.800.$$

**Motivation.** Активность в 5 рабочих дней, выходных попыток нет:

$$Motivation = \frac{DaysActive}{5} + \delta_{weekend} \cdot \beta = \frac{5}{5} + 0 \cdot 0.1 = 1.0.$$

### Интегральная оценка и решение о переводе. Интегральная формула:

$$FinalScore = w_a \cdot Accuracy + w_t \cdot TimeScore + w_p \cdot Progress + w_m \cdot Motivation.$$

(a) Равные веса (иллюстрация чувствительности):  $w_a = w_t = w_p = w_m = 0.25$ ,

$$FinalScore^{(=)} = 0.25 \cdot (0.455 + 0.956 + 0.800 + 1.0) = 0.803.$$

При такой конфигурации сильная мотивация и приемлемая скорость *маскируют* низкую точность.

(б) Конфигурация эксперимента (акцент на точность):

$$(w_a, w_t, w_p, w_m) = (0.50, 0.20, 0.20, 0.10).$$

Тогда

$$FinalScore^{(*)} = 0.50 \cdot 0.455 + 0.20 \cdot 0.956 + 0.20 \cdot 0.800 + 0.10 \cdot 1.0$$
$$= 0.2275 + 0.1912 + 0.1600 + 0.1000 = 0.6787.$$

Пороговая логика уровня Medium:

$$\begin{cases} FinalScore < Threshold_{min} = 0.70 & \Rightarrow \text{понижение уровня}, \\ 0.70 \leq FinalScore < Threshold_{max} = 0.85 & \Rightarrow \text{сохранить}, \\ FinalScore \geq 0.85 & \Rightarrow \text{повысить}. \end{cases}$$

Так как  $FinalScore^{(*)} = 0.679 < 0.70$ , принимается решение: **понизить уровень до Low**. Это согласуется с наблюдаемой динамикой: высокая мотивация и нормальное время не компенсируют систематически низкую точность (много попыток, 4 задачи не доведены до верного ответа).

#### Итог по неделе 2 (Пётр).

```
Accuracy = 0.455,
TimeScore = 0.956,
Progress = 0.800,
Motivation = 1.0,
FinalScore = 0.679 \Rightarrow понижение (Medium \rightarrow Low).
```

Замечание о настройках. Если цель — поддерживать мотивацию и «не штрафовать» студентов при высокой активности, можно уменьшить  $w_a$  и повысить  $w_m$ . В нашем эксперименте, напротив, точность имела высокий приоритет, что и привело к понижению при низком Accuracy.