**Анализ метрик на обучающей выборке**

На текущем этапе обучения модель демонстрирует высокую точность предсказаний на обучающем наборе данных (**Accuracy = {{Accuracy}}**), что свидетельствует о способности нейросети эффективно выделять пораженные области на изображениях. Коэффициент Dice Coefficient **{{Dice\_Coeff}}** также показывает значительное пересечение предсказанных и истинных масок, что подтверждает высокую степень согласованности предсказаний с эталонными данными. IoU, являющийся более строгой метрикой, отражает **72,68% совпадения областей**, что можно считать удовлетворительным показателем для данного этапа обучения.

Функция потерь (binary\_crossentropy) на обучающей выборке составляет**{{binary\_crossentropy}}**, что указывает на хорошую способность модели минимизировать расхождения между предсказанными и истинными масками. Однако сохранение высокой точности на обучающей выборке без аналогичного роста метрик на валидационной выборке требует дополнительного анализа.

**Анализ метрик на валидационной выборке**

На валидационной выборке наблюдается заметное снижение значений метрик по сравнению с обучающей выборкой. Так, точность предсказаний **(val\_accuracy = 0.8728)** остается на относительно высоком уровне, но Dice Coefficient составляет **{{Dice\_Coeff}}**, а IoU –**{{IoU\_Coeff}}**, что свидетельствует о наличии ошибок сегментации. Рост значения функции потерь на валидационной выборке (**val\_loss = {{val\_loss}}**) указывает на существование расхождений между обучающими и валидационными данными, что может быть обусловлено началом процесса переобучения модели.

Данные расхождения могут быть связаны с тем, что модель на текущем этапе недостаточно хорошо обобщает информацию, что выражается в **лучших результатах на обучающей выборке и менее точных предсказаниях на валидационных данных**. Для повышения качества предсказаний на валидационной выборке могут быть применены следующие меры: