# Моделирование частотных сканов

#### Богачёв А.М.

## 10 октября 2022 г.

#### Аннотация

В отчёте приведены результаты исследований...

## Содержание

1	Вве	дение	2
2	Ma	гематические модели частотных сканов	4
	2.1	Модель сигнала релаксации ёмкости	4
	2.2	Модель идеального частотного скана	5
	2.3	Модель, учитывающая нелинейность и неэкспоненциальность	6
	2.4	Модель многоэкспоненциального частотного скана	7
Cı	Список литературы		

#### 1 Введение

Релаксационная спектроскопия глубоких уровней (РСГУ) – метод исследования электрически активных дефектов в полупроводниковых материалах. Данный метод обладает высокой чувствительностью к малым концентрациям ловушек носителей зарядов и является спектроскопическим. Существуют различные вариации РСГУ, например токовая и емкостная, так метод емкостной релаксационной спектроскопии глубоких уровней основан на исследовании процесса (сигнала) релаксации ёмкости барьерной структуры. Определив значения постоянной времени сигнала релаксации для разных температур образца, исследователь может определить энергию активации дефекта, вызывающего релаксацию.

В идеальном случае релаксация ёмкости носит экспоненциальный характер, однако так бывает не всегда. Согласно обзору [3] сигналы релаксации ёмкости барьерных структур можно условно разделить на три группы:

- 1. Моноэкспоненциальный сигнал релаксации, обусловленный одним единственным энергетическим уровнем в запрещённой зоне полупроводника.
- 2. Сигнал релаксации, состоящий из суммы нескольких моноэкспоненциальных сигналов релаксации.
- 3. Сигнал релаксации, характеризуемый непрерывным распределением скоростей эмиссии, представленным спектральной функцией  $g(\lambda)$ .

В последних двух случаях сигнал не является экспоненциальным.

Задача определения постоянной времени одной или нескольких экспоненциальных составляющих процесса релаксации ёмкости или спектральной функции  $g(\lambda)$  отностися к задачам экспоненциального анализа. Подходы к решению таких задач, а также фундаментальные ограничения и особенности сбора и обработки экспериментальных данных рассмотрены в исчерпывающем обзоре [3].

Во Владимирском Государственном университете создан измерительновычислительный комплекс релаксационной спектроскопии глубоких уровней, основным измерительным прибором которого служит спектрометр DLS-82E фирмы Semilab. Измерительно-вычислительный комплекс реализует метод емкостной РСГУ с частотным сканированием при постоянной температуре. В спектрометре аппаратно реализована корреляционная обработка сигнала релаксации с опорной функцией lock-in.

Технические решения, заложенные в названном измерительном оборудовании, требуют особых методов анализа полученных экспериментальных данных, в частности, разработки и идентификации моделей частотных сканов (экспериментальных данных, полученных на измерительновычислительном комплексе).

В следующих разделах отчёта будут рассмотрены модели частотных сканов, некоторые технические и методические вопросы их реализации и идентификации, а также их аппробация на экспериментальных данных.

В современной учебной и технической литературе набирает популярность термины «машинное обучение» и «статистическое обучение» (например в книгах [1], [5], [2]). За ними, как правило, скрывается процесс создания моделей, которые после идентификации их параметров на некой тренировачной выборке (экспериментальных данных с известными целевыми значениями), способны с некоторой точностью определять целевые значения для новых, ранее невстречавшихся данных. Таким образом, регрессия и классификация являются одними из самых частых задач машинного обучения [1]. В данном отчёте термин «машинное обучение» будет использоваться именно для обозначения процесса разработки и идентификации моделей, решения задачи регрессии.

### 2 Математические модели частотных сканов

В данном разделе представленны описания математических моделей сигнала релаксации ёмкости и моделей частотного скана.

#### 2.1 Модель сигнала релаксации ёмкости

Согласно обзору [3], зависимость значения ёмкости от времени f(t) для моноэкспоненциального сигнала релаксации имеет вид выражения 1.

$$f(t) = A \exp\left(-\lambda t\right),\tag{1}$$

где

A – амплитуда сигнала релаксации ёмкости;

 $\lambda$  – скорость экспоненциального спада, обратнопрпорциональная постоянной веремени сигнала релаксации  $\tau$  (выражение 2).

$$\lambda = \tau^{-1} \tag{2}$$

Спектр моноэкспоненциального сигнала релаксации имеет вид, представленный на рисунке 1.

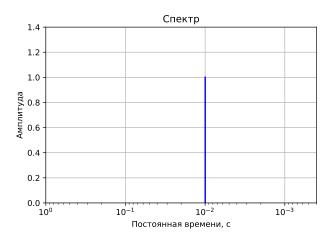


Рис. 1: Пример спектра моноэкспоненциального сигнала релаксации ёмкости.

Согласно источнику [3], зависимость сигнала релаксации ёмкости от времени f(t) для сгинала, образованного несколькими дискретными экспоненциальными сигналами, определяется выражением 3.

$$f(t) = \sum_{i=1}^{n} A_i \exp(-\lambda_i t), \qquad (3)$$

где n – количество экспоненциальных составляющих в спектре. Пример спектра такого сигнала показан на рисунке 2.

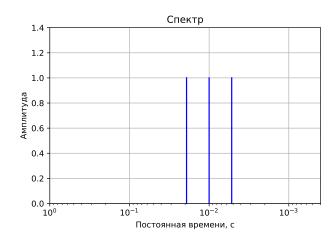


Рис. 2: Пример спектра сигнала релаксации ёмкости, содержащего несколько экспоненциальных составляющих.

#### 2.2 Модель идеального частотного скана

Предполагается, что в идеальном случае сигнал релаксации ёмкости содержит одну экспоненциальную составляющую, а измерительный тракт спектрометка линеен. В таком случае модель частотного скана описывает аппаратные преобразования спектрометра DLS-82E учитывая только форму его опорной функции.

В спектрометре DLS-82E реализована корреляционная обработка сигнала релаксации ёмкости, таким образом сигнал на выходе аналогового тракта спектрометра определяется выражением 4, согласно публикации [3].

$$S[g(\lambda), t_c, t_d] = \frac{1}{t_c} \int_{t_d}^{t_d + t_c} f(t) W(t - t_d) dt,$$
 (4)

где

W(t) – весовая функция, определённая на интервале времени  $[0, t_c]$ ,

 $t_c$  – период (длительность) весовой функции W(t),

 $t_d$  – время задержки между началом сигнала релаксации и началом корреляционной обработки. Согласно обзору [3], время задержки  $t_d$ , обычно, вводится для улучшения избирателности или для снижения искажения сигнала из-за перегрузки измерительной системы.

 $g(\lambda)$  — распределение скоростей экспоненциальных спадов, составляющих релаксационный сигнал.

Модель аппаратных преобразований (корреляционной обработки), учитывающая форму весовой функции, реализованной в спектрометре DLS-82E, для моноэкспоненциального сигнала определяется выражением 5 [4].

$$S(\tau, C_A, F_0, t_1) = C_A K_{BS} K_{LS} \phi(\tau, F_0, t_1), \qquad (5)$$

где

 $C_A$  – амплитуда емкостного релаксационного сигнала,

 $K_{BS}$  — масштабный коэффициент, зависящий от чувствительности емкостного моста,

 $K_{LS}$  – масштабный коэффициент селектора,

au — постоянная времени релаксации глубокого уровня,

 $F_0$  – частота сканирования импульсов заполнения,

 $t_1$  – длительность импульса заполнения,

 $\phi(\tau, F_0, t_1)$  – функция определяемая выражением 6.

$$\phi\left(\tau, F_0, t_1\right) = M\tau F_0 e^{-\frac{0.05}{\tau F_0}} \left(1 - e^{\frac{t_1 F_0 - 0.45}{\tau F_0}} - e^{-\frac{0.5}{\tau F_0}} + e^{\frac{t_1 F_0 - 0.95}{\tau F_0}}\right),\tag{6}$$

где M – масштабный множитель.

Масштабный множитель M определяется выражением 7.

$$M(\tau, F_0, t_1) = \frac{1}{\max \left[ \tau F_0 e^{-\frac{0.05}{\tau F_0}} \left( 1 - e^{\frac{t_1 F_0 - 0.45}{\tau F_0}} - e^{-\frac{0.5}{\tau F_0}} + e^{\frac{t_1 F_0 - 0.95}{\tau F_0}} \right) \right]}$$
(7)

Введём коэффициент A (выражение 8), характеризующий амплитуду сигнала релаксации ёмкости и перепишем выражение 5 с учётом того, что длительность импульса заполнения  $t_1$  является неизменной величиной, и получим выражение 9.

$$A = C_A K_{BS} K_{LS}. (8)$$

$$S(\tau, A, F_0) = A\phi(\tau, F_0) \tag{9}$$

# 2.3 Модель, учитывающая нелинейность и неэкспоненциальность

Для одновременного учёта нелинейности аппаратного тракта и неэкспоненциальности сигнала релаксации, связанной с присутствием нескольких экспоненциальных составляющих в модель вводят коэффициент нелинейности-неэкспоненциальности p [4], после чего выражение 9 приобретает вид выражения 10.

$$S(\tau, A, F_0, p) = A \left[ \phi(\tau, F_0) \right]^p. \tag{10}$$

В случае моноэкспоненциального сигнала релаксации и линейного измерительного тракта коэффициент p=1, в остальных случаях он отклоняется от 1. Данный коэффициент комплексно учитывает нелинейность и неэкспоненциальность, что позволяет повысить точность моделирования, но он не позволяет дать ответ на вопрос какой именно из этих двух факторов имел место.

#### 2.4 Модель многоэкспоненциального частотного скана

Если предположить, что сигнал релаксации ёмкости состоит из нескольких экспоненциальных составляющих и определяется выражением 3, то опираясь на выражения 3, 4, 9 и 6, можно сделать выод, что частотный скан, созданный таким сигналом релаксации ёмкости определяется выражением 11.

$$Y = \sum_{i=1}^{n} A_i \phi(\tau_i, F_0),$$
 (11)

где n – количество экспоненциальных составляющих в сигнале релаксации. Данная модель предполагает, что измерительный такт линеен.

## Список литературы

- [1] Aurelien Geron. Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras, and TensorFlow: Concepts, Tools, and Techniques to Build Intelligent Systems. 2nd. O'Reilly Media, Inc., 2019. ISBN: 1492032646.
- [2] Trevor Hastie, Robert Tibshirani и Jerome Friedman. The Elements of Statistical Learning. Springer Series in Statistics. Springer New York, NY, 2017. ISBN: 978-0-387-84858-7. DOI: 10.1007/978-0-387-84858-7.
- [3] Andrei A. Istratov и Oleg F. Vyvenko. «Exponential analysis in physical phenomena». В: Review of Scientific Instruments 70.2 (1999), с. 1233—1257. DOI: 10.1063/1.1149581. eprint: https://doi.org/10.1063/1.1149581. URL: https://doi.org/10.1063/1.1149581.
- [4] Vladimir Krylov, Aleksey Bogachev и Т. Pronin. «Deep level relaxation spectroscopy and nondestructive testing of potential defects in the semiconductor electronic component base». B: Radio industry (Russia) 29 (май 2019), с. 35—44. DOI: 10.21778/2413-9599-2019-29-2-35-44.
- [5] С. Николенко, А. Кадурин и Е. Архангельская. *Глубокое обучение*. СПБ.: Питер, 2018, с. 480. ISBN: 978-5-496-02536-2.