



۱. به سوالات کوتاه زیر پاسخ دهید:

- (a) بیان کنید در فرایندهای نقطه‌ای زمانی، مزیت اصلی استفاده از تابع شدت (*Intensity function*) نسبت به پارامتری‌سازی چگالی (*Density parametrizations*) چیست؟
- (b) در فرآیند *Hawkes*، نقش *Triggering Kernel* چیست؟
- (c) کدام فرایند بهترین مدل برای دنباله‌ای از رخدادهاست که در زمان‌های تصادفی رخ می‌دهند و از گذشته مستقل هستند، اما شدت رخدادها در طول زمان تغییر می‌کند (مثلاً در روز بیشتر از شب رخ می‌دهند)؟
- (d) دو نمونه از محدودیت‌هایی که در استفاده از فرایندهای گاوسی با آن‌ها مواجه هستیم را نام ببرید؟

۲. یک کاربرد دنیای واقعی برای مدل‌سازی دنباله رخدادها با فرایندهای نقطه‌ای زمانی خاتمه‌پذیر (*Terminating Temporal Point Processes*) بیان کنید؟

۳. گلوگاه پارامتریک (*Parametric Bottleneck*) چیست و فرایندهای گاوسی (*Gaussian Processes*) چگونه از آن اجتناب می‌کنند؟



Sharif University of Technology

# Stochastic Processes

Fall 2025

Hamid R. Rabiee

Quiz 5	Point ans Gaussian Processes	Solutions
--------	------------------------------	-----------

1. (a) Intensities only need to be non-negative, which makes models simpler and easier to combine. Unlike densities, intensities do not require integrating to 1 and thus avoid issues with complex normalization.
- (b) It determines how past events increase current intensity, controlling the strength and decay of self-excitation (bursty behavior).
- (c) This is an inhomogeneous Poisson process(Intensity varies over time and no dependence on history, so it is not a Hawkes process).
- (d) i. Inference is  $o(N^3)$  due to matrix inverse (in practice use Cholesky)
- ii. Gaussian processes don't deal well with discontinuities (financial crises, phosphorylation, collisions, edges in images).
- iii. Widely used exponentiated quadratic covariance (RBF) can be too smooth in practice (but there are many alternatives.)
2. A real-world application is modeling the spread of infectious diseases, where each individual can become infected only once. A terminating temporal point process naturally represents this because after the infection event occurs for a person, no further infection events happen for that individual.
3. The parametric bottleneck occurs in parametric models such as linear regression or neural networks when the model has a fixed number of parameters. No matter how much training data you add, the model can only store information through a limited parameter vector. This restricts flexibility and limits how much the model can learn.

Gaussian Processes avoid this bottleneck because they are non-parametric models. Their complexity grows with the amount of data: instead of compressing all information into a fixed set of parameters, a GP keeps the training data and uses the covariance function (kernel) to make predictions. This allows the model to become more flexible as more data is added.