Osnovi biofizike: Vežba difuzija

Uvod

Čuveni teorijski fizičar Albert Ajnštajn (tvorac specijalne teorije relativnosti) je 1905. godine modelovao difuziju čestica polena u vodi. Ovo je bio jedan od njegovih prvih velikih naučnih doprinosa (iste godine je objavio i rad o specijalnoj teoriji relativnosti). Francuski naučnik Jean-Baptiste Perrin je 1908. godine eksperimentalno potvrdio Ajnštajnovu teoriju, za šta je 1926. godine dobio i Nobelovu nagradu. Iako nam se postojanje atoma i molekula danas čini očiglednim, to nije bio slučaj početkom 20. veka, a poklapanje eksperimenta i teorije o difuziji je poslužilo kao ubedljiv dokaz o njihovom postojanju. Razvoj molekulske i atomske teorije je utro put i kasnijem razvoju molekularne biologije. Ova vežba je direktno zasnovana na podacima Jean Perrin i cilj nam je da kroz nju direktno potvrdimo zakon difuzije, kao i da primenom statističke analize odredimo konstantu difuzije.

Deo 1: Analiza eksperimentalnih podataka Braunovog kretanja iz Jean Perrin rada

1) Učitavanje i upoznavanje sa podacima

14.5292

12.8787

14.0763

-10.0919 -10.9304

-8.3908

Podaci iz Joan Perrin eksperimenta se nalaze u .mat fajlu "g26perrindata". Prvo ucitavamo Jean Perrin Brownian motion diffusion data:

```
clear all ;
load g26perrindata.mat
whos % prikazuje varijable koje su ucitane
 Name
                  Size
                                  Bytes Class
                                                  Attributes
 README
                  1x93
                                   186 char
 perrindata
                508x2
                                  8128 double
README %kratak opis podataka
README =
'Perrin's data on Brownian motion. x,y values of endpoints of 508 random walks, in micrometers'
perrindata(1:5,:) %prikaz dela podataka, odnosno prvih 5 vrsta
ans = 5 \times 2
  13.8237
            9.4710
            10.8331
   9.9175
```

Iz gornjeg prikaza vidimo da su podaci slozeni u dve kolone, prva odgovara δx (relativni pomeraj čestice u x pravcu) druga odgovara δy (relativni pomeraj y pravcu). Pod relativnim pomerajem se podrazumeva promena položaja čestice u odnosu na prethodno izmerenu poziciju, pri čemu su u tom eksperimentu meranja vršena svakih 30s. Ukupan broj raspoloživih meranja možemo videti ako prikažemo dimenziju matrice sa podacima:

```
size(perrindata)

ans = 1×2
508 2
```

2) Analiza distribucije pomeraja:

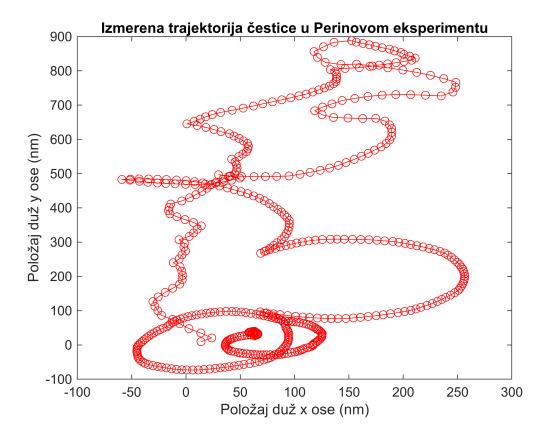
Od relativnih pomeraja u x i y pravcu koji su dati u matrici, prvo želimo da vizuelno prikažemo putanju, odnosno kumulativne pomeraje čestice:

```
xt = cumsum(perrindata(:,1)) ; %kumulativni pomeraj cestice duz x

yt = cumsum(perrindata(:,2)) ; %kumulativni pomeraj cestice duz y

figure()

plot( xt , yt , '-or' )
  xlabel("Položaj duž x ose (nm)") ;
  ylabel("Položaj duž y ose (nm)") ;
  title('Izmerena trajektorija čestice u Perinovom eksperimentu') ;
```

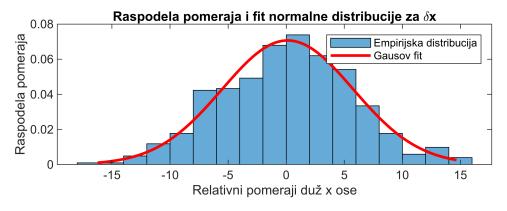


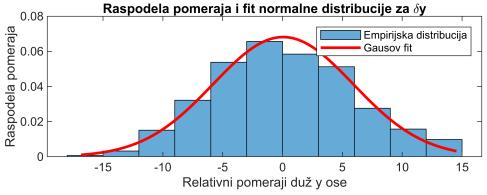
Iz prikazane trajektorije vidimo da su sukcesivni pomeraji različiti (neki manji a neki veći), pa nam je sledeći cilj da nadjemo raspodelu ovih pomeraja. Posmatraćemo zasebno dve raspodele, jednu duž x a drugu duž y ose (videćemo da su praktično identične). Ajnštajnova teorija difuzije predvidja da ove distribucije odgovaraju Gausovoj raspodeli, pa da bi to potvrdili direktno iz podataka na empirijske distribucije fitujemo Gausove krive.

```
%deltaLsquare = sqrt( perrindata(:,1).^2 + perrindata(:,2).^2 );
deltaX = perrindata(:,1) ;
deltaY = perrindata(:,2) ;
```

Crtamo histogram (raspodelu) relativnih pomeraja zasebno za δx i δy :

```
figure();
tiledlayout('vertical') ;
nexttile :
histogram( deltaX , 'Normalization', 'pdf') ; %Empirijska distribucija x pomeraja
[x_values , y_values , SigmaX ] = fitGauss( deltaX ) ; % pored x i y vrednosti
fitovane krive, funkcija daje i standardnu devijaciju (sigmaX) fitovane distribucije
hold on ;
plot(x_values, y_values, 'r', 'LineWidth', 2); % Crtanje fitovane Gausove
distribucije
xlabel("Relativni pomeraji duž x ose");
ylabel('Raspodela pomeraja');
title('Raspodela pomeraja i fit normalne distribucije za \deltax');
legend('Empirijska distribucija', 'Gausov fit');
hold off
nexttile;
histogram( deltaY , 'Normalization', 'pdf') ; %Empirijska distribucija y pomeraja
hold on ;
[x_values , y_values , sigmaY ] = fitGauss( deltaY ) ; % pored x i y vrednosti
fitovane krive, funkcija daje i standardnu devijaciju (sigmaY) fitovane distribucije
plot(x_values, y_values, 'r', 'LineWidth', 2);
hold off;
xlabel("Relativni pomeraji duž y ose");
ylabel('Raspodela pomeraja');
title('Raspodela pomeraja i fit normalne distribucije za \deltay');
legend('Empirijska distribucija', 'Gausov fit');
```





Vidimo da u oba slučaja ("x" ili "y" osa) dobijamo raspodelu koja ima oblik "zvona", dakle koja je centrirana na nuli, ali i sa značajnom varijabilnošću (disperzijom). Ova varijabilnost potiče od toga što se u svakom intervalu od 30s izmedju sukcesivnih merenja dešava veoma velik broj sudara izmedju posmatrane čestice i molekula vode. Pri svakom sudaru čestica ima podjednaku verovatnoću da se pomeri nalevo ili nadesno, usled čega su obe raspodele centrirane na nuli, dok je širina (standardna devijacija) distribucije povezana sa verovatnoćom da česticu nadjemo na odredjenom rastojanju od nule. Kao što je i očekivano, raspodela empirijskih podataka se dobro slaže sa Gausovom raspodelom.

3) Odredjivanje konstante difuzije:

Na osnovu fitova Gausove distribucije dobijenih u prethodnom delu vežbe cilj nam je da odredimo konstantu difuzije (D) iz Perrinovih izmerenih podataka. Za to poredimo zakon 1D difuzije:

$$P(x,t) = \frac{1}{\sqrt{4\pi Dt}} \exp\left(-\frac{x^2}{4Dt}\right)$$

sa oblikom fitovane Gausove distribucije:

$$P(x,t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right)$$

Poredjenjem dobijamo dobro poznatu relaciju $\sigma^2 = 2Dt$ koja se česti piše i u obliku: $\delta x^2 = 2Dt$. Odatle dobijamo $D = \sigma^2/(2t)$, pa znajući t=30s i na osnovu standardne devijacije dobijene u prethodnom zadatku (biramo da odredimo D iz x ose, ali se veoma slična vrednost dobija i iz y ose:

```
t = 30;
D = SigmaX^2/(2*t)
D = 0.5312
```

Primetite da su jedinice za gornji rezultat $[nm^2/s]$, u skladu sa time da su jedinice za difuzionu konstantu kvadrat duzine kroz vreme. Ova vrednost difuzione konstante dobijena iz eksperimenta je tipična za male molekule.

```
function [x_values , y_values , sigma] = fitGauss( data )
   pd = fitdist(data, 'Normal');
   sigma = pd.sigma ;
   x_values = linspace(min(data), max(data), 100);
   y_values = pdf(pd, x_values);
end
```