

Feynman-féle pályaintegrálok numerikus vizsgálata

Írta: Fébert Fanni Adina (IVHEKT), Klettner Lilla Barbara (KTJ29M), Purzsa Aletta (C2LR62)

Tartalomjegyzék

1.	\mathbf{Bev}	ezetés			
	1.1.	Az pál	lyaintegrálokról általában		
			nman-féle megközelítés		
2.	Numerikus vizsgálat				
	2.1.	A num	nerikus vizsgálat célja	•	
	2.2.	A kód	l működéséről		
	2.3.	Poteno	ciálok vizsgálata		
		2.3.1.	Harmonikus oszcillátor		
		2.3.2.	Pöschl-Teller potenciál		
		2.3.3.	Morse-potenciál	. 1	
			Lépcsőpotenciál		

1. Bevezetés

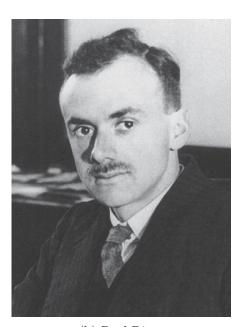
1.1. Az pályaintegrálokról általában

A kvantummechanikában az út- vagy pályaintegrál-formalizmus egy olyan megfogalmazási mód, mely a klasszikus mechanika működési elvét általánosítja [6], és döntő fontosságúnak bizonyult az elméleti fizika későbbi fejlődésének szempontjából. Jelentőségének oka, hogy általa a Lorentz-kovariancia ¹ sokkal könnyebben megvalósítható, mint a szintén a klasszikus mechanikát alapul vevő kanonikus kvantálással.

Az útintegrál megfogalmazásának alapötlete Norbert Wienertől (1a) származik [4], aki a Brownmozgás és különböző diffúziós problémák vizsgálata során bevezette az úgynevezett Wiener-integrált. Elképzelését Paul Dirac (1b) 1933-ban kiterjesztette a kvantummechanikában való használatra is, azonban a teljes módszer kifejlesztése Richard Feynman (2) nevéhez fűződik.



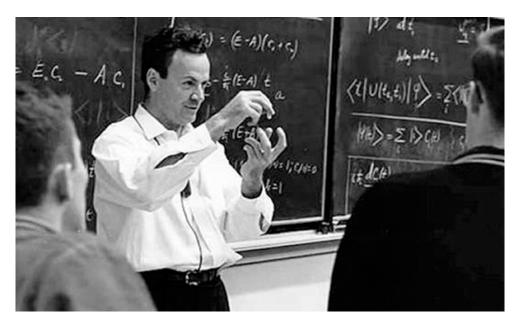
(a) Norbert Wiener



(b) Paul Dirac

1. ábra. Wiener és Dirac portréja [8]

¹A megfigyelés vagy megfigyelési szimmetria ekvivalenciája. A speciális relativitás-elméleten alapul, és lényegében azt jelenti, hogy "a fizika törvényei ugyanazok maradnak minden megfigyelő számára, akik egymáshoz képest mozognak a tehetetlenségi kereten belül". [3]



2. ábra. Richard Feynman [8]

1.2. A Feynman-féle megközelítés

Feynman a pályaintegrál-formalizmus néhány előzményét már a doktori munkája során kidolgozta, 1948-ra pedig a teljes módszer kifejlesztésével elkészült.

A pályaintegrál-formalizmus a kvantumamplitúdó kiszámításához a klasszikus formulát - mely szerint egyetlen, egyedi klasszikus pálya egy rendszerre vonatkozik - kvantummechanikailag lehetséges trajektóriák végtelen összegével vagy funkcionális integrállal helyettesíti. [4]

Dirac munkája nem adott pontos előírást a pályák összegének kiszámítására, illetve nem mutatta be azt sem, hogy a Schrödinger-egyenletet vagy a kanonikus kommutációs összefüggéseket vissza lehet-e állítani ebből a szabályból. Feynman ezen hiányosságok pótlását tűzte ki célul.

Módszere analóg a hullámoptikával. [6] Így sokáig azt hitték, hogy a kvantummechanikának egy Schrödingertől teljesen független felépítését adja, azonban ez a feltevés nem bizonyult igaznak. Feynman azt javasolta, hogy a kvantummechanika az alábbi *posztulátumok* segítségével kerüljön "felépítésre" [4]:

- Egy esemény valószínűségét a valószínűségi amplitúdó mely egy komplex szám négyzetes modulusa adja meg.
- 2. A valószínűségi amplitúdót úgy kapjuk meg, hogy összeadjuk a konfigurációs térben lévő összes útvonal "hozzájárulását".
- 3. Egy adott pálya "hozzájárulása" $e^{i\frac{S}{\hbar}}$ -val arányos, ahol S a hatásintegrál.

Egy adott folyamat teljes valószínűségi amplitúdójának meghatározásakor integráljuk a 3. posztulátum amplitúdóját a kezdeti- és a végállapotok között a rendszer összes lehetséges útvonalának

terére (beleértve a klasszikus meggondolások alapján abszurdnak mondható eseteket is).

Vegyük egy részecske útját a téridőben. Az (x_0, t_0) kezdőpont és egy lehetséges jövőbeli (x', t') végpont között a szabad részecske útját leíró hullámfüggvény [2]:

$$\Phi(x',t') = \int dx_0 G(x',t';x_0,t_0) \Phi(x_0,t_0), \tag{1}$$

ahol G a megfelelő Green-függvény:

$$G(x', t'; x_0, t_0) \equiv \sqrt{\frac{m}{2\pi i(t' - t_0)}} \exp\left(i\frac{m(x' - x_0)^2}{2(t' - t_0)}\right)$$
(2)

Feynman a részecske (Φ) valószínüségi amplitúdját az (x',t') pontban egyenlővé tette az összes olyan úttal a téridőn keresztül, mely t_0 időpillanatban kezdődik és t' időpillanatban végződik. Ez szavakkal kifejezve éppen azt jelenti, hogy minden út lehetséges, csak eltérő valószínűséggel. Az egyes utak bejárásak valószínüségei a legkisebb hatás elve alapján alakulnak.

Legyen x(t) a trajektória. A klasszikus eset alapján t_0 és t' időpillanat közöttt az S[x(t)] hatás értéke extrémum [2]:

$$\delta S[x(t)] = S[x(t) + \delta x(t)] - S[x(t)] = 0 \tag{3}$$

Ha az út a kezdőponttól a végpontba tart, akkor:

$$\delta(x_0) = \delta(x') = 0 \tag{4}$$

Amennyiben S egy L funkcionál vonalintegrálja a pálya mentén, a klasszikus mechanikai formalizmus ekvivalens lesz a newtoni differenciálegyenletekkel.

$$\delta S[x(t)] = \int_{t_0}^{t'} dt L[x(t), \dot{x(t)}], L = T[x, \dot{x}] - V[x], \tag{5}$$

ahol T a kinetikus energia, V pedig a potenciális energia. [2]

Ebből Feynman arra a következtetett, hogy a klasszikus hatás szabad részecskére V=0 esetén:

$$S[0,'] = \frac{m}{2}(\dot{x})^2(t'-t_0) = \frac{m(x'-x_0)^2}{2(t'-t_0)},$$
(6)

mely alapján felírható az alábbi Green-függvény:

$$G(',0) = \sqrt{\frac{m}{2\pi i (t'-t_0)}} e^{iS[',0]/\hbar} \sum_{\text{paths}} e^{iS[b,a]/\hbar} (\text{pathintergal})$$
 (7)

Ez kapcsolatot teremt a klasszikus mechanika és a kvantummechanika között.

Az itt szereplő szummára gyakran útintegrálként hivatkozunk, hiszen ennek minden eleme egy hatásintegrál. Bár minden útnak van valamekkora valószínűsége (szerepel a szummában), a klasszikus x(t) trajektória körüli utak lesznek a legjelentősebbek, a kalsszikus esetben ($\hbar \to 0$) pedig csak egy

trajektória lesz, mely egyenlő lesz a legkisebb hatással.

A fentieket kicsit másképp is megfogalmazhatjuk a következő módon [5]: Nézzük egy részecske útját két téridőpont között: (x', t') és (x_0, t_0) . Ekkor a valószínűségi átmenet amplitúdója a hullámfügvény ezen pontjai között:

$$U(x', t'; x_0, t_0) = \langle \phi(x', t') | \phi(x_0, t_0) \rangle$$
(8)

Ha a Hamilton függvény nem expliciten időfüggő, akkor az első időpontot vehetjük $t_0 = 0$ -nak, így csak az eltelt időt kell figyelembe vennünk: $t = t - t_0$. Hogy ezt illusztráljuk, a 8 egyenletet gyakran szokás $U(x',t;x_0)$ formában felírni. A fenti propagátor teljes egészében leírja egy rendszer időbeli változását. Szokás még az U helyett a K jelölést használni és "kernel"-nek vagy "Feynman kernel"-nek nevezni. A pályaintegrál egy explicit módja ezen propagátor előállításának.

Vegyük egy részecske lehetséges x(t) trajektóriáit egy időfüggetlen V(x) potenciálon a fix (x',t') és (x_0,t_0) végpontokkal. Ilyen trajektóriákból végtelen mennyiségű lehet, mindegyik klasszikus hatása S[x(t)]. Feynman azt állítja, hogy egy adott trajektória hozzájárulása a propagátorhoz $i\frac{S[x(t)]}{\hbar}$. Tehát minden lehetséges pálya azonos amplitúdóval, de a klasszikus hatásukhoz kötődő fázissal járul hozzá a propagátorhoz. Az összes lehetséges trajektóriát össezgezve megkapjuk a propagátort.

$$U(x', t; x_0) = A(t)$$
;
$$\sum_{\text{paths}} \exp\left[S[x(t)]\frac{i}{\hbar}\right]$$
 (9)

Ez az egyenlet a pályaintegrál-formalizmus alapja. [5]

2. Numerikus vizsgálat

2.1. A numerikus vizsgálat célja

Numerikusan nem lehet az összes pályát szimulálni, de mivel a hatásokhoz tartozó valószínű-ségek exponenciálisan csengenek le, ezért jó eredményt kapunk akkor is, ha a hatásminimumhoz tartozó pálya kis környezetében vizsgálódunk. Ehhez az úgynevezett Metropolis-Hastings algoritmust fogjuk használni, melynek lényege, hogy egy eloszlásból mintavételezünk, és az algoritmus véletlenszerű valószínűséggel fogadja el a változást. Célunk, hogy véges sok iterálás után közelítőleg visszakapjuk a részecske valószínűség-sűrűségét a hely függvényében.

2.2. A kód működéséről

Az alábbi C++ kód a pályaintegrál-formalizmus alapján szimulálja az adott potenciálhoz tartozó valószínűségsűrűséget a hely függvényében. A pályának térben és időben diszkrét rácspontokat feleltetünk meg, majd véletlenszerűen választjuk ki, hogy a pálya melyik elemét variáljuk. Az új pályára kiszámítjuk az energiát, és aszerint fogadjuk- vagy utasítjuk el a változást. Mindegyik rácspontnak megfeleltetünk egy valószínűséget, és ahányszor a szimuláció elfogad egy adott rácspontot, az ahhoz tartozó valószínűséget megnöveljük eggyel. Ezt ismételjük meg, jelen esetben hárommilliószor. Az egyszerűség kedvéért a program során \hbar értékét 1-nek vettük, így a végeredményt is ennek megfelelő egységekben kaptuk.

```
1 #include<iostream>
   #include<array>
3 #include<vector>
  #include<numeric>
  #include < cmath >
   #include < algorithm >
7
  #include<random>
  #include<fstream>
   #include<string>
9
10
   using namespace std;
11
   double V(double x, double m = 1){return 0.5*m*x*x;}
12
13
14
   double E(std::vector<double> x, double m=1, double epsilon=1)
15
   {
16
       int N = x. size();
       double sums = 0;
17
       for (int i=1; i < N; i++)
18
19
20
            sums += (m/2)*((x[i]-x[i-1])/epsilon)*((x[i]-x[i-1])/epsilon) +
21
           V((x[i]+x[i-1])/2, m);
22
23
       return sums;
24
25
   double generate random number (double x1, double x2)
26
```

```
27
        std::random device rd;
28
        std::mt19937 gen(rd());
        std::uniform\ real\ distribution \Leftrightarrow dis(x1, x2);
29
30
        return dis (gen);
31
32
   int main() {
33
        int steps = 300000;
34
        int N = 1000;
        double m = 1;
35
36
        double epsilon = 1;
37
        std :: vector < double > path(N, 0.0);
38
        std :: vector < double > prob(N, 0.0);
        double oldE = E(path, m, epsilon);
39
40
        int counter = 0;
41
42
        while (counter < steps)
43
44
            double r = generate random number (0, 1);
            int element = (int)N*r;
45
            double w = generate\_random number(0,1);
46
47
            double change = generate random number (-1,1);
            path[element] += change;
48
            double newE = E(path,m, epsilon);
49
50
             if (newE > oldE and exp(oldE*epsilon-newE*epsilon) <= w)
51
52
                      path [element] -= change;
53
54
            int elem = int(path[element]*16 + 50);
55
56
             if (elem < 0) \{ elem = 0; \}
57
             if (elem > N) \{ elem = N; \}
58
59
            prob[elem] += 1;
            oldE = newE;
60
61
             counter = counter + 1;
62
        }
63
64
        fstream file;
        file.open("vector file.txt", ios base::out);
65
66
        for(int i = 0; i < prob.size(); i++)
67
68
             file << prob [ i] << endl;
69
70
71
        file.close();
72
        return 0;
73
```

A könyvtárak importálása után a 12-31 sorok a szükséges függvényeket definiálják, először definiáljuk a potenciált (jelen esetben harmonikus oszcillátor), utána pedig ennek használatával hozunk létre egy függvényt, ami meghatározza az energiát egy adott pályára. Az **m** változó a

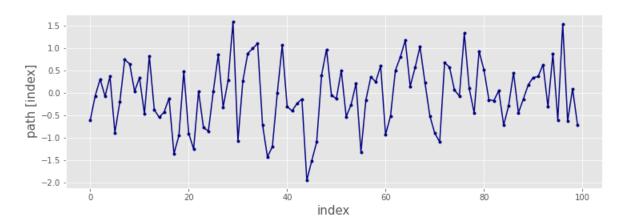
tömeget, míg az **epsilon** az egyes rácspontok között eltelt időegységet jelöli. Nagy szükségünk van továbbá egy véletlenszám generáló függvényre is, mely egy adott intervallumon belül, egyenletes eloszlással választ valós számokat.

A main függvényben először definiáljuk a szükséges változókat. A steps az iterálások, az N pedig a rácspontok számát jelöli. Az egyszerűség kedvéért a tömeget, és az időintervallumok távolságát 1-nek vettük. Két vektort fogunk használni, a path tartalmazza az aktuális pálya elemeit, a prob jelöli az egyes rácspontokhoz tartozó valószínűségeket. Az energiaértékeket a oldE és newE változóknak fogjuk megfeleltetni. Az előbbi az aktuális, míg az utóbbi a program által "javasolt" energiát fogja tartalmazni.

A while ciklus tartalmazza mindazt, amit ismételni szeretnénk N-szer. Először is az r véletlen szám segítségével választjuk ki, hogy a pálya melyik indexű elemét szeretnénk megvariálni, ezt az indexet eltároljuk az element változóban, majd a hozzá tartozó pályaelemet a change értékével megvariáljuk, majd az így kapott pályára is kiszámoljuk az energiát. Ezt a változtatást csak akkor fogadjuk el, ha az így kapott energiaérték kisebb, mint az eredeti, illetve még a "jó" energiák közül sem az összeset fogadjuk el, hanem a w változó segítségével mintavételezünk belőle. Ez a Metropolis-Hastings algoritmus lényege. Az 51-54 sorok tartalmazzák azt, hogy amikor a variált pálya nem felel meg a feltételeknek, akkor visszaírjuk az eredeti értéket.

Az 55. sor annak felel meg, hogy a pálya értékeit megfeleltetjük N darab rácspontnak egy lineáris transzformációval, így kapjuk az **elem** változót. Mivel index jellegű mennyiségről van szó, ezért a túlcsordulást megakadályozzuk az 57-58 sorokban, ezután pedig az adott pályaelemhez tartozó valószínűséget megnöveljük eggyel. Végezetül frissítjük az energiaértéket a következő iterációhoz.

A 64-73 sorok tartalmazzák a **prob** vektor fájlba történő kiíratását.



3. ábra. A **path** vektor elemei N=100 és **steps**=3000000 esetén harmonikus oszcillátorra

2.3. Potenciálok vizsgálata

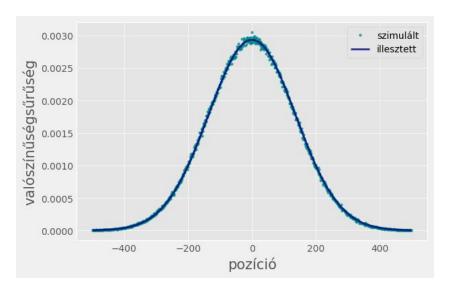
2.3.1. Harmonikus oszcillátor

A kód működésének tesztelését a harmonikus oszcillátorral végeztük, mivel ennek jól definiált az analitikus megoldása, így könnyedén leellenőrizhető a programunk helyessége. A kapott adatsorra illesztettük a potenciálhoz tartozó alapállapoti valószínűségsűrűség-függvényt, mely a következő alakú:

$$\rho(x) = Ae^{-x^2/c^2} \tag{10}$$

ahol A és c az illesztendő konstansok, x a helykoordináta.

Így az ellenőrzés mellett a numerikus módszerünk pontosságára is tudunk egy becslést adni az illesztés hibájából.



4. ábra. Harmonikus oszcillátor alapállapotához tartozó valószínűségsűrűsége a hely függvényében

Az illesztett paraméterek relatív hibái:

 $\delta_A = 0.00072026$

 $\delta_c = 0.00083171$

Ezek alapján azt mondhatjuk, hogy a szimulációnkkal a harmonikus oszcillátor alapállapoti valószínűségsűrűség-függvényét körülbelül 0,83% pontossággal tudtuk meghatározni.

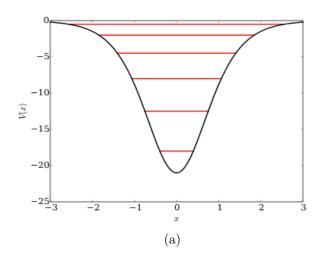
2.3.2. Pöschl-Teller potenciál

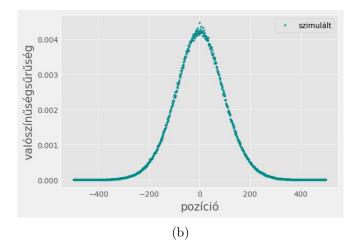
Hasonló görbét kapunk, ha a harmonikus oszcillátor helyett a Pöschl-Teller potenciált vizsgáljuk:

$$V(x) = -\frac{\lambda(\lambda+1)}{2}\operatorname{sech}^{2}(x)$$
(11)

ahol $\lambda = 1, 2, 3, ...$

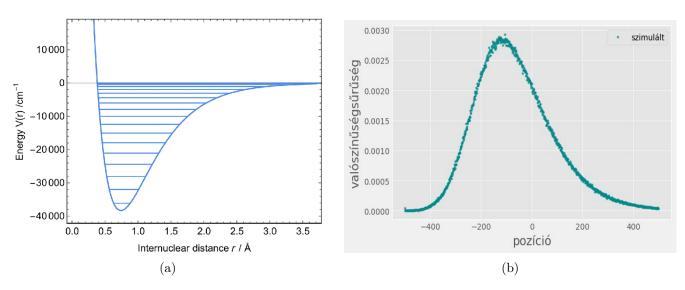
Az 5b ábra alapján látszik, hogy olyasmi adatsort kaptunk, mint a harmonikus oszcillátornál, ennek oka, hogy a két potenciál alakilag nagyon hasonlít egymásra a vizsgált tartományban.





5. ábra. A Pöschl-Teller potenciál alakja (balra) [9], illetve a szimuláció által kapott valószínűségsűrűség-függvény $\lambda=7$ esetén (jobbra). A vízszintes piros vonalak a különböző λ értékekhez tartoznak.

2.3.3. Morse-potenciál



6. ábra. A Morse-potenciál alakja (balra) ismeretlen paraméterek mellett, illetve a szimulációval kapott valószínűségsűrűség-függvényünk (jobbra). A bal oldali ábrán a vízszintes vonalak a sajátenergia-értékeket jelölik, melyek a harmonikus potenciállal ellentétben, nem egyenletesen helyezkednek el.

A Morse-potenciál molekulák kötési energiájának kiszámításában használatos. A valóságban a két atom között lévő kölcsönhatás nem szimmetrikus, hanem a molekulák anharmonikus oszcillá-

torként viselkednek, melyet jól leír a Morse-potenciál, melynek háromdimenziós alakja:

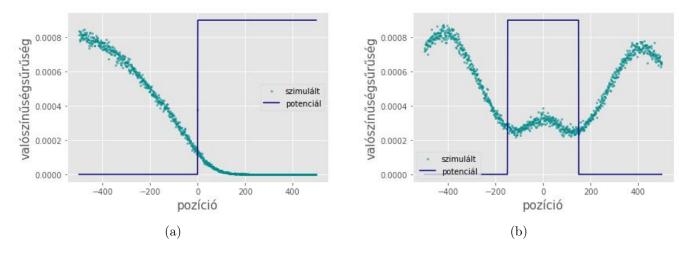
$$V(r) = D_e(1 - e^{-a(r - r_e)})^2$$
(12)

ahol D_e , a és r_e a molekulát jellemző paraméterek. A programunkkal szimuláltuk $D_e = 2$, a = 1.25 és $r_e = 1.25$ értékekkel a részecske valószínűségsűrűség-függvényét. A kapott eredmény a 6b ábrán látható.

Ebben az esetben az figyelhető meg, hogy a valószínűségsűrűség-függvény a potenciálhoz hasonlóan nem szimmetrikus, de úgy tűnik, hogy egy (számunkra ismeretlen) analitikus függvényhez konvergál.

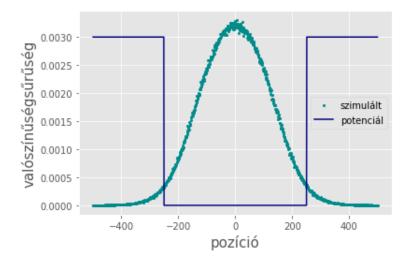
2.3.4. Lépcsőpotenciál

A lépcsőpotenciálnál három esetet vizsgáltunk. Az első esetben a teljes pozitív félegyenesen egy konstans potenciál van, míg a másik esetben csak a nulla környezetében egy intervallumon van nem nulla értéke a potenciálnak. A harmadik eset a második inverze, tehát a középső intervallumon nulla a potenciál, a többi helyen pedig konstans. A kapott eredmények a 7 és a 8 ábrákon láthatóak.

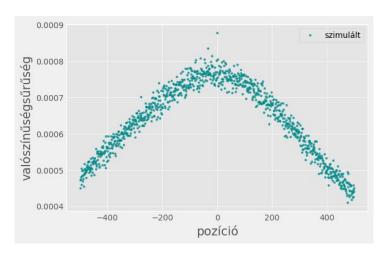


7. ábra. Különböző lépcsőpotenciálok esetén szimulált valószínűségsűrűség-függvények. Mindkét ábrán megfigyelhető az alagúteffektus, azaz a részecske valamekkora valószínűséggel áthatolhat a potenciálgáton, ami a klasszikus formalizmus szerint lehetetlen. A jobb oldali ábrán ezen kívül jól megfigyelhető a hullámforma alak, amit az analitikus megoldásból is várnánk.

Ami szembetűnő különbség az előző, sima potenciálokhoz képest, hogy itt az értékek jóval nagyobb szórást mutatnak a lépcsőn kívül. Ennek oka, hogy itt szabad részecskére végezzük a szimulációt, melynek a valószínűségsűrűség-függvénye a numerikus kiértékelés miatt nem fog véges sok iterálás után egy analitikus görbébe konvergálni. Összehasonlításképpen a 9 ábrán látható a szabad részecskére vonatkozó eredmény.



8. ábra. Véges potenciálgödör. Az előzőekhez hasonlóan itt is visszakaptuk a szimulációval az alagúteffektust.



9. ábra. Szabad részecske valószínűségsűrűség-függvénye a szimuláció alapján

Hivatkozások

- [1] Govind Jha, Raghav On the Numerical Simulations of Feynman's Path Integrals using Markov Chain Monte-Carlo with Metropolis-Hastings Algorithm. Kolkata. 2011.
- [2] Landau, R. H., Páez, M. J. & Bordeianu, C. C. Computational Physics Problem Solving with Computers. WILEY-VCH Verlag GmbH & Co. KGaA. 2007.
- [3] "Lorentz covariance". Wikipedia, Wikimedia Foundation. Last edited on 7 October 2022, at 17:39 (UTC). Available at: https://en.wikipedia.org/wiki/Lorentz covariance
- [4] "Path integral formulation". Wikipedia, Wikimedia Foundation. Last edited on 5 December 2022, at 12:58 (UTC). Available at: https://en.wikipedia.org/wiki/Path_integral_formulation

- [5] Perepelitsa, D. V. Path Integrals in Quantum Mechanics. 70 Amherst Ave. Cambridge, MA 02142
- [6] Vanó L., Tajkov Z., Kvantummechanika A Jegyzet Katz Sándor előadása alapján. Eötvös Loránd Tudományegyetem. 2015.
- [7] Westbroek, M. J. E., King, P. R., Vvedensky, D. D., Dürr, S. User's guide to Monte Carlo methods for evaluating path integrals. Imperial College London, London SW7 2BP, United Kingdom & The Blackett Laboratory, Imperial College London, London SW7 2AZ, United Kingdom & Germany and Jülich Supercomputing Centre, Forschungszentrum Jülich, D-52425 Jülich, Germany. 2018.
- [8] A képek forrásai: https://media.wnyc.org, https://physicsworld.com és https://jamesclear.com
- [9] A referencia-ábrák forrása: https://www.researchgate.net