

Nekilnojamojo kultūros paveldo monitoringas taikant 3D ir dirbtinio intelekto technologijas ¹

Laušikas, Rimvydas; Kuncevičius, Albinas; Amilevičius, Darius; Šiūnas, Tadas; Šmigelskas, Ramūnas

Nekilnojamojo kultūros paveldo monitoringas taikant 3D ir dirbtinio intelekto technologijas ¹

Archaeologia Lituana, vol. 20, 2019

Vilniaus Universitetas, Lituania

Disponible en: <https://www.redalyc.org/articulo.oa?id=693874519007>

DOI: <https://doi.org/10.15388/ArchLit.2019.20.7>



Esta obra está bajo una Licencia Creative Commons Atribución 4.0 Internacional.

Nekilnojamojo kultūros paveldo monitoringas taikant 3D ir dirbtinio intelekto technologijas ¹

Monitoring of Immovable Cultural Heritage Implementing 3D and Artificial Intelligence Technologies

Rimvydas Laužikas rimvydas.lauzikas@kf.vu.lt

Vilnius University, Lithuania

Albinas Kuncevičius a.kuncevicius@gmail.com

Vilnius University, Lithuania

Darius Amilevičius daramilas@gmail.com

Vytautas Magnus University, Lithuania

Tadas Žižiūnas tadas.ziziunas@gmail.com

Vilnius University, Lithuania

Ramūnas Šmigelskas ramunas.smigelskas@gmail.com

Lithuanian Institute of History, Lithuania

Archaeologia Litwana, vol. 20, 2019

Vilniaus Universitetas, Lithuania

Recepción: 10 Enero 2020

Aprobación: 21 Enero 2020

DOI: <https://doi.org/10.15388/ArchLit.2019.20.7>

Redalyc: <https://www.redalyc.org/articulo.oa?id=693874519007>

Summary: Kultūros paveldo apsauga yra vienas iš šiuolaikinės visuomenės iššūkių. Tačiau kultūros paveldo išsaugojimo organizacijos neturi pakankamai žmogiškųjų, technologinių ir finansinių išteklių, kurie yra gyvybiškai svarbūs norint sėkmingai įgyvendinti kultūros paveldo apsaugą.

Šiai problemai spręsti gali būti pasitelkta automatinė monitoringo ir jo rezultatų analizės sistema, grindžiama trimačio vaizdo ir dirbtinio intelekto technologijų taikymu. Tokia idėja remiasi teoriniu požiūriu, kad yra galimybė, naudojantis dirbtinio intelekto technologijomis, tiksliai identifikuoti to paties nekilnojamojo kultūros paveldo objekto dviejų skirtingų laikotarpių 3D taškų debesų skirtumus, kurie parodo per atitinkamą laikotarpį įvykusius pokyčius. Pasiūlytas sprendimas įgyvendinamas Lietuvos mokslo tarybos finansuojamame projekte „Urbanizuotų vietovių paveldo automatinis monitoringas panaudojant 3D vaizdo technologijas“. Straipsnyje pristatomi pirmieji projekto rezultatai.

Keywords: nekilnojamasis paveldas, 3D skenavimas, dirbtinis intelektas, paveldo monitoringas.

Abstract: Preservation of immovable cultural heritage is one of the main challenges for contemporary society. Nowadays very often organizations responsible for heritage management constantly have to deal with lack of resources, which are crucial for proper heritage preservation, maintaining and protection.

The possible solution of these problems could be automated heritage monitoring, based on the 3D and AI technologies. 3D scanning technology is the most accurate method to capture the situation of an evolving cultural heritage object or complex at a given time. As a cultural heritage object or complex is evolving continuously, AI based comparison of two 3D point clouds created at different time allow to reliably trace potential changes. Proposed solution is realized by project financed by Research Council of Lithuania „Automated monitoring of urban heritage implementing 3D technologies“. The first results of the project are presented at this article.

Keywords: immovable heritage, 3D scanning, artificial intelligence, monitoring of cultural heritage.

Ivadas

Nekilnojamojo kultūros paveldo (archeologinio, architektūrinio, urbanistinio ir kt.) tvarkyba apima daug sudėtingų, laikui ir finansams imlių procesų. Šių procesų realizavimo problemos išryškėja paveldo ir šiuolaikinės infrastruktūrų plėtros sankirtoje (miestų, kelių, geležinkelių, energetikos infrastruktūros plėtra, pastatų pritaikymas šių laikų poreikiams, turizmo paslaugų plėtra, nelegalūs archeologiniai kasinėjimai, karo veiksmai ir kt.). Panašias problemas ir poreikį akcentuoja ir Lietuvos institucijos. Pavyzdžiui, Valstybinės paveldosaugos komisijos pažymoje „Lietuvos urbanistikos paveldas: apskaita, planavimas, paveldosauginių reikalavimų taikymas, tvarkybos skatinimas ir ankstesnių komisijos sprendimų įgyvendinimas“ nurodoma, kad didžiųjų miestų senamiesčiai ir jų istorinės dalis labiausiai žaloja kaita, kuriai turi įtakos ir netinkamas jų naudojimas.

Paveldo priežiūros ir tvarkybos institucijos, naudodamosi turimais ištekliais ir technologijomis, negali nuolat stebėti kintančio nekilnojamojo paveldo didelėse teritorijose. Tarptautinės organizacijos *Global Heritage Fund* požiūriu, viena svarbiausių grėsmių paveldui yra nepakankamas jo valdymas ir efektyvaus monitoringo trūkumas. Taip pat pažymima, kad esamos monitoringo priemonės yra neefektyvios, o efektyviai paveldosaugai užtikrinti pirmiausia reikalinga sistemiška, metodiškai pagrįsta esminių vertingųjų savybių bei dalių, elementų stebėsena (Managing..., 2010). Ir tam taikytini kitokie, inovatyvūs technologiniai sprendimai. UNESCO „Strategy for Reducing Risks from Disasters at World Heritage Properties“ požiūriu, viena svarbiausių rizikas mažinančių priemonių yra inovatyvių technologijų taikymas (Strategy..., 2007).

Atsižvelgiant į šiuolaikinių technologijų galimybes, nekilnojamojo paveldo problemų sprendimui gali būti pasitelkta monitoringo ir jo rezultatų analizės sistema, grindžiama trimačio vaizdo ir dirbtinio intelekto technologijų taikymu. Ši idėja grindžiama teoriniu požiūriu, kad yra galimybė, naudojantis dirbtinio intelekto technologijomis, tiksliai identifikuoti to paties nekilnojamojo kultūros paveldo objekto dviejų skirtingų laikotarpių 3D taškų debesų skirtumus, kurie parodo per atitinkamą laikotarpį įvykusius pokyčius. Tokie sprendimai gali būti taikomi visiems nekilnojamojo paveldo objektams, kurių pokyčiai susiję su tūrio ar paviršiaus kontūrų pasikeitimu (nelegalūs kasinėjimai archeologijos paveldo objektuose, perstatymai senamiesčiuose, žemės darbai kultūriniame kraštovaizdyje).

Lietuvoje archeologijos srityje pirmieji bandymai atlikti 3D fiksaciją tyrimų metu įvyko 2007 m., kai šiuo metodu buvo fiksuoti Rokantiškių piliavietė (archeologas Zenonas Baubonis) ir buvusių bažnyčių pamatai Dubingių piliavietėje (archeologai Albinas Kuncevičius, Rimvydas Laužikas). Trimačio nuskaitymo darbus abiejuose objektuose atliko UAB „Terra Modus“ specialistas Renatas Mažeika (Kuncevičius *ir kt.*, 2009, p. 126; Kuncevičius *ir kt.*, 2012, p. 10). Vėliau tokių bandymų buvo Trakų miesto parapinės bažnyčios, Senųjų Trakų piliavietės, Klaipėdos

piliavietės, Vilniaus didžiosios sinagogos, Vilniaus aukštutinės pilies gynybinės sienos tyrimų metu ir kitur. Gana plačiai taikoma 3D metodika kraštovaizdžio ir archeologinių objektų aplinkos tyrimuose – LIDAR (*Light Detection and Ranging*) skaitytuvas iš oro. Būta bandymų netgi sukurti automatizuotą pilkapių paieškos įrankį, panaudojant LIDAR technologiją sukaupus duomenis (Laužikas *ir kt.*, 2017, p. 160 – 179). Nors dirbtinio intelekto naudojimas archeologijoje jau turi kelių dešimtmečių istoriją (Patel, 1989; Puyol-Gruart, 1998; Dries, 1998; Barcelo, 2008; Gardin, 2009), 3D duomenų analizei šios, dirbtinio intelekto technologijos su giliuoju mokymusi ir giliųjų neuroninių tinklų modelių architektūra, pradėtos taikyti tik palyginti neseniai (Gualandi *ir kt.*, 2016; Palma, 2019; Pirotti *ir kt.*, 2019).

Vis tobulesnės analizės technologijos, ypač nuo 2012 m. pradėjus taikyti dirbtinio intelekto technologijas – giliuoju apsimokymu ir giliaisiais neuroniniais tinklais grįstą kompiuterio regą – ir gerokai sumažėję duomenų rinkinių formavimo kaštai sudaro sąlygas mokslininkų ir tyrėjų bendruomenei atlikti kokybiškai naujus 3D informacijos tyrimus, ieškant kompiuterio regos problemų, susijusių su 3D aplinkos supratimu, efektyvesnio sprendimo. Žmogus gyvena ir veikia 3D aplinkoje, todėl ir efektyvioms dirbtinio intelekto sistemoms reikia suteikti kuo geriausią 3D erdvės supratimą. Informacija apie gelmę ir pilnas 3D geometrijos nustatymas leidžia geriau atpažinti 3D objektus, juos klasifikuoti ir semantiškai segmentuoti, geriau nustatyti 3D formas. Šių problemų sprendimų pažanga, kai kuriais atvejais jau prilygstanti žmogaus galimybėms, o atskirais atvejais jas jau viršijanti, leidžia kurti ir įgyvendinti efektyvius praktinių panaudos atvejų sprendimus. Šiame straipsnyje pristatomas pirmasis nekilnojamojo kultūros paveldo monitoringo sistemos, taikant 3D ir dirbtinio intelekto technologijas, kūrimo etapas: 1) paveldo kaitą lemiančių gamtinių ir antropogeninių veiksnių, reikšmingų kuriant automatinio monitoringo metodologiją, analizė ir 2) tolesnėse tyrimų veiklose naudojamo fiksuotų pažaidos veiksnių kriterijų, su jais susijusių paveldo objektų bei jų komponentų aprašo parengimas. Nors tyrimų ir monitoringo objektu (dėl itin didelės kaitos ir potencialios pažaidos galimybių) pasirinktas urbanistinis paveldas, straipsnyje pristatomi sprendimai taikytini visoms nekilnojamojo paveldo rūšims, taip pat ir archeologijos paveldui. Tikimasi, kad šis straipsnis ir jame pristatomos idėjos paskatins archeologų domėjimąsi šiandienos teikiamomis 3D bei dirbtinio intelekto technologijų galimybėmis ir naujų idėjų kūrimą. Taip pat šis straipsnis yra gera proga dar kartą susipažinti su Lietuvos paveldosaugos sistemos dalimi, nuo kurios neatsiejama yra ir archeologų bendruomenė.

Urbanistinio kultūros paveldo vertingosios savybės

Urbanistinio kultūros paveldo vertingųjų savybių aibės apibrėžimas priklauso nuo taikomo koncepto (teorinio požiūrio). Lietuvos teisės aktuose šis paveldas suvokiamas taikant istorinį konceptą, pagal kurį

akcentuojamas saugotinių miesto erdvių istoriškumas (istorinis pobūdis) ir istorinis autentiškumas, įskaitant istoriškai susiklosčiusius: miesto struktūras (gatvės, erdvės); ryšius, siejančius pastatus ir žaliasias bei atvirąsias erdves; formalią išvaizdą (pastatų interjerus ir eksterjerus, apibrėžiamus dydžiais, architektūriniais stiliais, medžiagomis, spalvomis, puošyba); ryšius tarp miesto ir jį supančios aplinkinės gamtinės ir kultūrinės erdvės; įvairias funkcijas, kurios skirtingais laikais buvo vykdomos mieste (Charter for the Conservation, 1987). Lietuvos nekilnojamojo kultūros paveldo klasifikacijoje urbanistinis paveldas – reikšmingomis pripažintos istorinės miestų dalys, miesteliai ir panašios vietos bei vietovės (Lietuvos Respublikos, 1994), o jo vertingosios savybės apibrėžiamos kaip „kultūros paveldo objekto, vietovės, jų dalies ar elemento bruožas, vertingas etniniu, istoriniu, estetiniu ar moksliniu požiūriu“. Nekilnojamojo paveldo objektai yra klasifikuojami pagal vertingųjų savybių pobūdį ir jų derinį (Lietuvos Respublikos, 1994). Pastatų vertingosios savybės nustatomos, kai ruošiamasi atlikti tvarkybos darbus ar griauti pastatus, kuriems yra daugiau kaip 50 metų (išskyrus Vilniaus senamiestį, kuriame galioja Vilniaus senamiesčio apsaugos reglamentas). Pagal įstatymą „kultūros paveldo objektų ar vietovių vertingąsias savybes nustato ir jų teritorijų bei kultūros paveldo objektų apsaugos zonų ribas apibrėžia Kultūros paveldo departamento ir savivaldybių sudarytos nekilnojamojo kultūros paveldo vertinimo tarybos“, kurių kompetencijos ribos apibrėžiamos per paveldo reikšmingumo lygmenis. „Savivaldybės ar kelių savivaldybių sudarytos vertinimo tarybos sprendžia dėl savivaldybės teritorijoje esančio vietinio reikšmingumo lygmens nekilnojamojo kultūros paveldo vertingųjų savybių ir vietinio reikšmingumo lygmens nustatymo, vietinio reikšmingumo lygmens nekilnojamojo kultūros paveldo teritorijos ribų apibrėžimo ir apsaugos reikalingumo, apsaugos vietinio reikšmingumo lygmens nekilnojamosioms kultūros vertybėms netaikymo ar tokių vertybių apskaitos duomenų tikslinimo. Departamento vertinimo tarybos sprendžia dėl Lietuvos Respublikos teritorijoje esančio nekilnojamojo kultūros paveldo vertingųjų savybių nustatymo, teritorijos ribų apibrėžimo ir nacionalinio, regioninio ar vietinio reikšmingumo lygmens nekilnojamosioms kultūros vertybėms nustatymo, apsaugos reikalingumo, apsaugos nekilnojamosioms kultūros vertybėms netaikymo ar tokių vertybių apskaitos duomenų tikslinimo“ (ten pat).

Taigi paveldo (taip pat ir urbanistinio) išsaugojimas iš esmės yra objektams ir jų kompleksams priskirtų vertingųjų savybių išsaugojimas. Urbanistinio paveldo atveju Lietuvoje skiriamos kelios vertingųjų savybių grupės. „Nekilnojamųjų kultūros vertybių vertinimo, atrankos ir reikšmingumo lygmens nustatymo kriterijų aprašo“ 1 priede yra apibrėžtos vertinamų objektų ar vietovių, jų dalių ir elementų pavyzdinės vertingosios savybės. Remiantis šių savybių sąrašu, rengiami Nekilnojamojo kultūros paveldo tarybų aktai ir pateikiami duomenys Kultūros vertybių registre (Kultūros vertybių registras).

Remiantis šiuo „Nekilnojamųjų kultūros vertybių vertinimo, atrankos ir reikšmingumo lygmens nustatymo kriterijų aprašo“ 1 priede pateiktu sąrašu (Įsakymas, 2015) buvo atrinktos urbanistinio paveldo vertingosios savybės, kurias potencialiai turi būti siekiama fiksuoti ir atlikti jų monitoringą:

1. Vietovės vertingosios savybės:
 - a) plano struktūra (planinės struktūros tipas (radialusis, žiedinis, reguliarus, linijinis, mišrus); planinės struktūros tinklas (kelių, gatvių, aikščių, pėsčiųjų takų, valdų (posesijų)); kvartalai; valdos (posesijos); keliai, gatvės, aikštės, įvažiavimai, pervažiavimai, takai; gamtiniai elementai);
 - b) tūrinė erdvinė struktūra (tūrinės erdvinės struktūros sandara; atviros erdvės (gatvės, aikštės, skverai, parkai); uždaros erdvės (kiemai, praėjimai); panoramos; siluetai; perspektyvos; išklotinės; dominantės; užstatymo bruožai (stogų formos, fasadų, stogų detalės, jų apdailos medžiagos ir spalvos, tvoros, arkos, tarpuvartės, vartai).
2. Pastato vertingosios savybės:
 - aukštis ir (ar) aukštingumas;
 - tūrinė erdvinė kompozicija, tūris, stogo forma, stogo elementai (stoglangiai, liukai, ugniasienės, dūmtraukiai, apžvalgos aikštelės);
 - fasadų architektūrinis sprendimas, fasadų kompozicija, fasadų architektūros tūrinės detalės (akroterijai, frontonai, stoginės, erkeriai, balkonai ir jų turėklai, išorės laiptai ir nuovažos, kolonos ir kolonados), fasadų puošyba (skulptūros), kitos fasadų funkcinės detalės (kritulių nuvedimo sistema, priešgaisrinės kopėčios, kėlimo įrenginiai);
 - konstrukcijos stalių ir kitų medžiagų gaminiai (langai ir langinės, durys).

Išvardytos savybės apibrėžiamos (terminologijos požiūriu), remiantis Nekilnojamųjų kultūros vertybių vertinimo, atrankos ir reikšmingumo lygmens nustatymo kriterijų aprašu (ten pat).

Gamtiniai ir antropogeniniai veiksniai, lemiantys urbanistinio paveldo pažaidą

Remiantis tarptautine praktika urbanistinio paveldo pažaida suprantama kaip „pokytis, dėl kurio mažėja paveldo objekto ar vietovės reikšmingumas ar patvarumas“ (Tarptautinis..., 2012). Pažaidos veiksmų identifikavimas yra vienas iš svarbiausių paveldo valdymo proceso etapų (Pedersoli, Antomarchi, Michalski, 2016). Aptardami urbanistinio

paveldo pažaidą, galime skirti dvi pagrindines – gamtinę ir antropogeninę – veiksmų grupes. Bene detaliausiai jos aptartos UNESCO tyrimo ataskaitoje „List of factors affecting the properties“, kurioje skiriama 14 pirminių veiksmų, o šie dar skaidomi į smulkesnius (UNESCO. List of factors, 2008). Remdamiesi šiuo dokumentu galėtume išskirti tokius Lietuvos urbanistinio (senamiesčių) paveldo pažaidą lemiančius antropogeninius veiksmus:

1. Statyba ir plėtra (apimanti naujų gyvenamųjų namų statybą, komercinės paskirties statybą (dangoraižiai, didelės prekybos zonos), industrinių teritorijų plėtrą, turistų apgyvendinimo ir su turizmu susijusios infrastruktūros (funikulieriai, stebėjimo aikštelės) plėtrą, paveldo komunikacijos ir lankymo infrastruktūrą (lankytojų centrai, maršrutų ženklavimas, informacijos taškai, poilsio zonos).
2. Transporto infrastruktūra (apimanti antžeminio transporto infrastruktūrą (kelius, automobilių stovėjimo aikšteles, geležinkelius, transporto aptarnavimo infrastruktūrą); oro transporto infrastruktūrą (oro uostus, lėktuvų ir sraigtasparnių pakilimo ir nusileidimo aikšteles); vandens transporto infrastruktūrą (uostai, prieplaukos); požeminio transporto infrastruktūrą ir transporto infrastruktūros plėtros sukeliamus efektus).
3. Komunalinių paslaugų ir aptarnavimo infrastruktūra (apimanti energetinę (dujų, elektros, vandens tiekimo) infrastruktūrą, atsinaujinančios energijos gaminimo įrangą, vietinę komunikacijos infrastruktūrą (mobiliojo ryšio, radijo, televizijos bokštai ir kiti transliavimo ir priėmimo įrenginiai)).
4. Tarša (apimanti visas taršos rūšis, atsirandančias dėl komercinės ar gyvenamosios veiklos (paviršinio ar požeminio vandens taršą, rūgštųjų lietų, oro taršą dūmais, dulkėmis, šiukšlinimą, šviesos taršą, šildymo sukeliamus šiluminės taršos efektus)).
5. Sociokultūrinis paveldo naudojimas (apimantis visus socialinius veiksmus, sukeliančius paveldo pažaidą, paveldo pažaidą renginių metu, pažaidą dėl konkrečių objektų verčių kaitos, verčių konfliktškumo ar verčių atsisakymo, tradicinių gyvenimo būdų kaitos, tradicinių žinių praradimo, bendruomenės tapatumo, vertybių ar socialinės sanglaudos kaitos, laisvalaikio ir turizmo sukeliamus efektus (neadekvačią interpretaciją, didelius lankytojų srautus)).
6. Kitos žmonių veiklos (apimančios nelegalius veiksmus (nelegalius kasinėjimus, statybos, perstatymo, rekonstrukcijos veiklas, lobių paiešką), vandalizmą, grafičius, politiškai motyvuotas veiklas, padegimus, karą, terorizmą, pilietinius neramumus).
7. Valdymo ir instituciniai veiksniai (apimantys netinkamai funkcionuojančias paveldo valdymo ir valdymo planavimo sistemas, nacionalinę teisinę bazę, valdymo veiklas, finansus,

žmogiškuosius išteklius, menką tyrimų lygį ir menką tyrimų poveikį sprendimams, valdymo struktūras, destruktivių metodų taikymą tyrimams).

Taip pat Lietuvos urbanistinio (senamiesčių) paveldo pažaidą lemiančius gamtinius veiksnius, kaip antai:

8. Mikroklimato sąlygos, sukeliančios pažaidą (apimančios vėjo sukliamą vibraciją ir eroziją, santykinės oro drėgmės, temperatūros, šviesos, lietaus sukliamą pažaidą).
 9. Klimato kaita ir nepalankios gamtinės sąlygos (apimančios vėtras, uraganus, potvynius, žaibų, krušos, kaitros ar ekstremalių šalčių sukeltas pažaidas).
- Kitų autorių atlikti tyrimai leidžia sąrašą papildyti:
10. Biologiniais veiksniais (augalijos augimas ant paveldo objektų, gyvūnų apsigyvenimas paveldo objektuose ir jų sukelta tarša) (Kanani, Zandi, 2011, p. 1018 – 1023).

Greta šio, UNESCO tyrimo ir pažaidos veiksnių išskyrimo, yra nemažai tyrimų, mokslinių publikacijų ir gerosios praktikos vadovų, skirtų konkretiems pažaidos veiksniams: oro taršai (Allen *ir kt.*, 2000, p. 35 – 38), klimato kaitai (Carroll, Aarrevaara, 2018), gamtiniams kataklizmams (Drdácký *ir kt.*, 2007; Tandon, 2017), geologiniams veiksniams (Cristaras, 2003, p. 37 – 55).

Pažaidą lemiančių veiksnių poveikis urbanistiniam paveldui: komponentai, kriterijai ir rodikliai

Skirtingų pažaidos veiksnių poveikis konkretiems paveldo objektams ir jų komponentams skiriasi. Kai kurie autoriai išskiria ilgalaikio (iš esmės – nuolatinio) poveikio gamtinius pažaidos veiksnius, apibrėždami juos kaip iš esmės nuolatinis ir neišvengiamus (vėjas, lietus, saulės šviesa ir radiacija) ir susiedami juos su ardomais paveldo objektų elementais (Žarnić, Rajčić, Skordaki, 2015, p. 389 – 394; Kanani, Zandi, 2011, p. 1018 – 1023). Kitos metodikos vertina pažaidos veiksnių (rizikų) paplitimo ir poveikio galimybes (Pedersoli, Antomarchi, Michalski, 2016). Įgyvendinant paveldo automatinį monitoringą taikant 3D vaizdo technologijas, yra svarbu susieti pažaidos veiksnius ir vertingąsias urbanistinio paveldo objektų bei vietovių savybes, siekiant toliau šią matricą naudoti pusiau automatiniam paveldo monitoringui. Šiame kontekste vertingosios urbanistinio paveldo objektų bei vietovių savybės yra suvokiamos kaip potencialiai pažeidžiami objektų ir vietovių komponentai. Pažaidos veiksnių ir vertingųjų savybių sąsajos pateikiamos 1 lentelėje. Rizikos lygis įvertintas naudojantis ICCROM 2016 m. metodika (ten pat).

1 lentelė
Pažaidos veiksmų ir vertingųjų savybių sąsajos

[illegible]

Table 1. Relations of heritage's valuables and its alterations

Igyvendinant paveldo automatinį monitoringą yra taikomi erdviniai kriterijai ir rodikliai, sietini su trimačio vaizdo technologijų fiksavimo galimybėmis. Mokslinių tyrimų požiūriu 3D skaitmeniniai objektai gali būti analizuojami kaip geografinių duomenų sandauga (paprastai taikoma nekilnojamojo paveldo objektams) arba kaip vaizdinis objektas (paprastai taikomas kilnojamiesiems artefaktams ir nekilnojamajam paveldui). Pirmuoju atveju taškų debesis yra traktuojamas kaip GIS duomenys (x, y, z koordinatės), antruoju – kaip vizualus objektas. Urbanistinio paveldo atveju naudojamas kompleksinis variantas – 3D traktuojamas kaip vizualus objektas, turintis savo formą (angl. *shape*), tačiau kartu – susietas su geografinėmis koordinatėmis tam, kad būtų galima identifikuoti pokyčio lokaciją ir taip patikrinti atribucinę informaciją (pavyzdžiui, buvusį pastato aukščio pasikeitimą pagal koordinates). 3D objekto formos erdvinis pokytis (padidėjimas arba sumažėjimas) yra vertinamas kaip potenciali pažaida. Taigi formos pokytis (dviejų skirtingu laikotarpiu atliktų 3D vaizdo fiksacijų sutapimas ir (ar) nesutapimas) laikomas pagrindiniu pažaidos fiksavimo ir įvertinimo kriterijumi.

Pokyčiui matuoti naudojami matematiniai rodikliai, kurie yra apibrežiami per 3D vaizdo raišką, leidžiančią fiksuoti pokyčio dydį. Įgyvendinant paveldo automatinį monitoringą, rodikliai fiksuoja pokyčius, didesnius nei 30 cm. Pokyčio rodikliai skiriasi savo absoliučia išraiška, nes priklauso nuo objektų ir vietovių, kurių monitoringas atliekamas, dydžio. Todėl, paveldosauginiu požiūriu, negalime jų matuoti pagal santykių skalę, nes ta pati, pavyzdžiui, 10 cm dydžio pokyčio potenciali pažaida pastato lango kontūrai ar gatvės išklotinei yra skirtingos. Dėl šios priežasties pokyčio matavimui taikomi intervalų skalėje matuojami kriterijai – vietovės ar objekto pokyčio (potencialios pažaidos) procentinė išraiška, kai 0 % reiškia pažaidos nebuvimą, o 100 % – objekto ar vietovės visišką sunaikinimą.

Fiksuotų pažaidos veiksmių kriterijų, su jais susijusių urbanistinio paveldo objektų ir jų komponentų aprašas

Fiksuotų pažaidos veiksnių kriterijų, su jais susijusių urbanistinio paveldo objektų (pastatų ir kt.) bei jų komponentų aprašo paskirtis yra, ruošiant medžiaga matematinių (statistinių) pažaidos automatinės paieškos

algoritmų taikymui, susieti detalius pažaidos veiksnius ir konkrečius urbanistinio paveldo objektus (pastatus ir kt.) bei jų komponentus (stoglangius, langų angas ir kt.).

Nors kiekvieno konkretaus paveldo objekto vertingųjų savybių rinkinys yra individualus, dėl panašių objektų gausos Vilniaus senamiestyje galima išskirti ir algoritmais aprašyti konkrečių paveldo objektų grupei būdingų vertingųjų savybių rinkinius (aibes), pavyzdžiui, gyvenamajam namui, bažnyčiai, aikštei, parkui ir kt. Tokius rinkinius galima skaidyti į komponentus, kurių skaitmeninė stebėsena yra susijusi tiek su dideles geometrijos (pavyzdžiui, stogo forma, pastato aukštumas), tiek su nedidelių gabaritų (pavyzdžiui, lango sandrikas, durys) vertingosiomis savybėmis. Automatiniam monitoringui svarbu tai, kad analizuojami ir lyginami paveldo objektai ir jų komponentai būtų tokie, kuriuos, pagal išskirtas metodologines prielaidas, galima aprašyti matematiškai arba išreikšti plokštuminėmis ir tūrinėmis geometrinėmis figūromis.

Skaitmeninė stebėsena (monitoringas) remiasi prielaidomis, kad:

1. visi tiriamieji kultūros paveldo objektai yra fiziniai objektai (materialaus kultūros paveldo kategorija);
2. fizinės objektų vertingosios savybės gali būti išreikštos nesudėtingomis geometrinėmis formomis² ir (ar) pateikta matematine išraiška.

Fiksuotų pažaidos veiksnių poveikis konkretiems urbanistinio paveldo objektams bei jų komponentams ir jų geometriniai aprašymai yra pateikiami 2 lentelėje.

Kitame žingsnyje yra tikrinamas duomenų patikimumas pagal turimus palydovinius ar LIDAR duomenis arba tikrinant detekcijas realybėje. Besimokančio algoritmo atveju vertinamas detekcijos reikšmės pokytis (loginiai operatoriai ir santykis su pokyčio detekcija, 3 lentelė) ir jos tikimybė (pavyzdžiui, stogas→padidėjo→86,7%).

2 lentelė

Pažaidos veiksnių poveikis konkretiems urbanistinio paveldo objektams ir jų komponentams

Pažaidos veiksnys	Paveldo objekto komponentas ir jo ypatybė	Detekcijos algoritmo rezultatai	Detekcijos algoritmo rezultatai	Detekcijos algoritmo rezultatai
1. Pastato stogas	Stogas	Detekcija	Detekcija	Detekcija
2. Pastato langas	Langas	Detekcija	Detekcija	Detekcija
3. Pastato durys	Durys	Detekcija	Detekcija	Detekcija
4. Pastato balkonai	Balkonai	Detekcija	Detekcija	Detekcija
5. Pastato sienos	Sienos	Detekcija	Detekcija	Detekcija
6. Pastato langų angos	Langų angos	Detekcija	Detekcija	Detekcija
7. Pastato durų angos	Durų angos	Detekcija	Detekcija	Detekcija
8. Pastato balkonų angos	Balkonų angos	Detekcija	Detekcija	Detekcija
9. Pastato sienų angos	Sienų angos	Detekcija	Detekcija	Detekcija
10. Pastato langų angų sandriklai	Langų angų sandriklai	Detekcija	Detekcija	Detekcija
11. Pastato durų angų sandriklai	Durų angų sandriklai	Detekcija	Detekcija	Detekcija
12. Pastato balkonų angų sandriklai	Balkonų angų sandriklai	Detekcija	Detekcija	Detekcija
13. Pastato sienų angų sandriklai	Sienų angų sandriklai	Detekcija	Detekcija	Detekcija

Table 2. Impact of alterations for objects of urban heritage and its elements

3 lentelė

Vertingųjų savybių monitoringo loginiai operatoriai ir jų santykis su pokyčio detekcija*

Loginis operatorius	Ankstesnės chronologijos duomenys	Vėlesnės chronologijos duomenys	Vertingosios savybės pokyčio operatoriaus seka	Eiliškumas
Sunaikinimas	XYZ	-XYZ	yra → nėra	pirmas
Sukūrimas	XYZ	XYZ + 1 s. d.	nėra → yra	pirmas
Ploto ir (ar) tūrio padidėjimas	XYZ	XYZ + 1 s. d.	yra → yra (padidėjo)	antras
Ploto ir (ar) tūrio sumažėjimas	XYZ	XYZ - 1 s. d.	yra → yra (sumažėjo)	antras
Išlikimas	XYZ	XYZ	yra → yra	pirmas

Table 3. Relations of logical operators for digital monitoring of heritage's valuables and its alterations

- XYZ – pradinės informacijos dydis pagal ilgį, plotį ir aukštį (atitinkamai X, Y, Z);
- s. d. – santykinis dydis, pasirenkamas atsižvelgiant į tyrimo metodiką;
- eiliškumas reiškia pradinį loginio operatoriaus taikymą pagal priskirtą vertingosios savybės pokyčio svarbą (pirmas), ir vėliau einantį duomenų analizės žingsnį (antras). Optimizuojant tyrimą galima nevertinti (neskaiciuoti) antrinių operatorių.

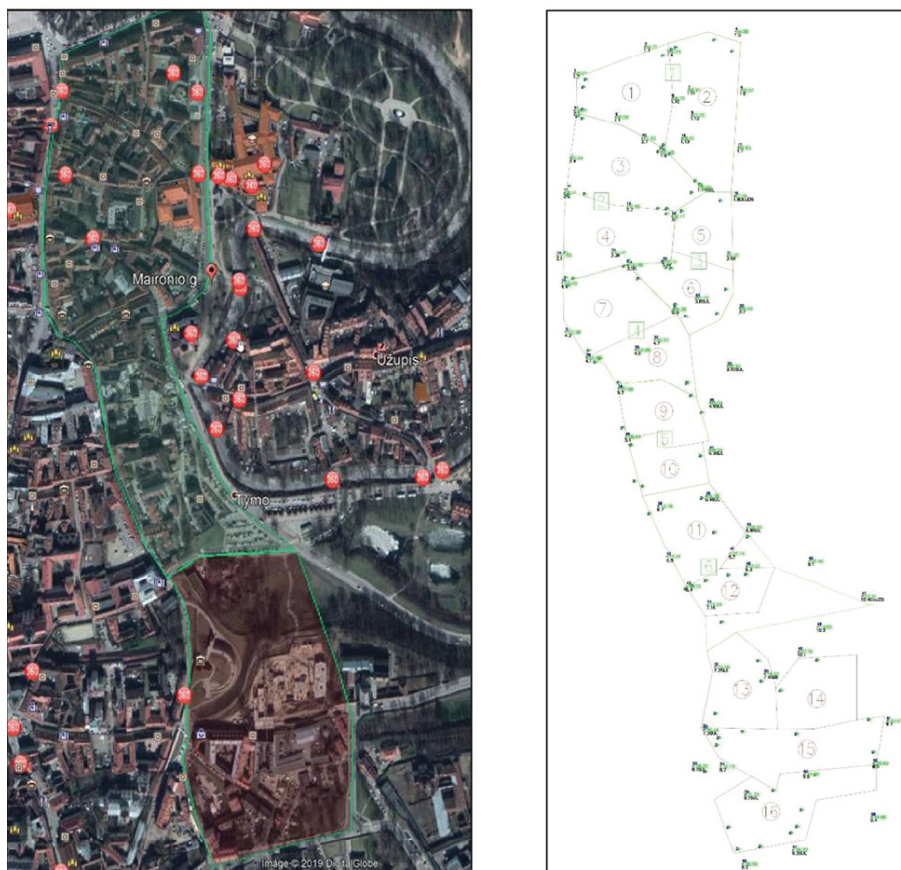
Statistiniu požiūriu visos pokyčių vietos yra nepriklausomieji kintamieji. Statistiniai nuokrypio skaičiavimai yra tikslingi tik vykdant monitoringą neturint pradinių duomenų ir naudojant vertingųjų savybių modelius kaip taisykles, kurių atitikimą tikslinga vertinti renkant statistinius duomenis. Bendruoju pokyčio fiksavimo atveju įvertinimo tikimybė skaičiuojama pagal identifikuotų vertingųjų savybių ir jų pokyčių santykį su realybėje fiksuojamų vertingųjų savybių teisingu identifikavimu ir pokyčių įvertinimu, pavyzdžiui, kiek pastato langų ir durų pavyko identifikuoti, kiek programiškai identifikuoti langų ir durų pokyčiai atitiko realybėje fiksuojamus pokyčius.

Dirbtinio intelekto technologijų taikymas urbanistinio kultūros paveldo stebėsenos srityje

Kompiuterio regos technologijose objektų atpažinimas ir (ar) klasifikavimas priskiriamas prie mažiau sudėtingų technologinių sprendimų, semantinis segmentavimas – prie sudėtingų, kuris iki šiol yra gana probleminis, o kartais – tikras iššūkis mokslininkams ir tyrėjams. Geras analizuojamo vaizdo supratimas labai svarbus tobulinant sistemas, kurios naudojamos savaeigėse transporto priemonėse, atpažįstant ir lokalizuojant kelio ženklus, virtualios ir papildytos realybės sprendimuose, medicinoje (atpažįstant auglius, medicinos įrankius operacinėje) ir t. t. Giliojo mokymo technologijų taikymo 3D vaizdų analizei galimybės ypatingą proveržį patyrė 2012 m., kai *AlexNet* modelis parodė puikius analizės rezultatus per *ImageNet* varžybas. Kadangi dirbtinio intelekto technologijos yra universalios, jos tuo pačiu metu buvo pradėtos sėkmingai taikyti ir kitose srityse (teksto analizė, šnekos atpažinimas, mašininis vertimas ir t. t.).

Vienus pirmųjų 3D vaizdų klasifikavimo panaudojant dirbtinio intelekto technologijas tyrimų rezultatus paskelbė Princetono universiteto, Kinų Honkongo universiteto ir Massachusettso technologijos instituto mokslininkų komanda (Wu *ir kt.*, 2015). Jų pasiūlytas sprendinys pavadintas *3D ShapeNets*, jo įeigoje pateikiamos 3D formos (3D vokselių tinklas). Autoriai panaudojo sąsūkių 3D filtrų sistemą. Modeliui buvo panaudotas išankstinio apmokymo matematinių

svorių modelis, o pagrindinis mokymasis vyko optimizuojant svorių sistemą *backpropagation* būdu. Pasiūlytas modelis puikiai atliko 3D objektų klasifikavimo užduotį ir parodė kur kas geresnius objektų klasifikavimo rezultatus, nei kiti tuo metu egzistavę modeliai. Dar geresnius tikrųjų 3D duomenų analizės rezultatus ir inovatyvius sąsūkio tinklų modifikavimo sprendimus vėliau pateikė kiti mokslininkai – jie pasiekė 86 % 3D objektų klasifikavimo tikslumą (Qi ir kt., 2016; Brock ir kt., 2016; Song ir kt., 2016). Atkreiptinas dėmesys, kad 3D analizės rezultatams esminę įtaką daro 3D objektų skenavimo taškų tankis, todėl, siekiant įgyvendinti projekto uždavinius, pirmiausia buvo sprendžiamas duomenų bazės kūrimo charakterizavimas. 2019 m. buvo atliktas Vilniaus senamiesčio dalies (1 pav.) 3D lazerinis skenavimas, sujungtas su dronu gautų fotonuotraukų fotogrametriniais taškų masyvais, taip pat atliktas pirminis Vilniaus ir Kauno senamiesčių pastatų fasadų fotofiksavimas (2 pav.). 3D skenavimo ir fotofiksavimo metu buvo gauti tų pačių senamiesčių objektų 2D ir 3D duomenys, kurie buvo naudojami tolesniame DI mokymų procese (3 pav.).



1 pav

2019 m. skenuota Vilniaus senamiesčio dalis ir jos skenavimo tinklas

Fig. 1. 2019 scanned part of Vilnius Old Town and its scanning network.



2 pav

Vilniaus ir Kauno senamiesčių pastatų fotofiksavimo vietos

Fig. 2. Photo fixation sites of Vilnius and Kaunas.



3 pav

Vilniaus ir Kauno senamiesčių pastatų fasadų 2D ir 3D atvaizdai

Fig. 3. 2D and 3D images of facades of Vilnius and Kaunas old town buildings.

Apytikriai 2,9 mlrd. taškų masyvas generuotas su ~ 4 cm RMS paklaida (vidutinė kvadratinė prognozės paklaida), koordinuotais pasitelkus kontūrženklių sistemą sujungiant 16 skirtingų fiksavimo vietų, bendrai sudarančių ≈ 21 ha plotą ($\approx 13\,400$ taškų/1 M.). 2D fasadų duomenų bazę (sudaro beveik 650 fotonuotraukų, vidutiniškai turinčių po 12 megapikselių skiriamąją gebą). Taškų masyvo duomenų tikslumas ir kiekis yra pakankami tolesniems eksperimento etapams vykdyti, tačiau 2D duomenų yra per mažai patikimam dirbtinio intelekto apmokymo procesui užtikrinti, todėl projekte taikoma duomenų priauginimo metodika (angl. *data augmentation*), kai ta pati nuotrauka naudojama skirtingais rakursais, kurie fiksuojami kaip skirtingi ištekliaus duomenys. Šitaip turimus išteklius galima išplėsti iki bent 10 000 semantiškai segmentuotų nuotraukų.

2D ir 3D semantinio segmentavimo technologiniai sprendimai ir algoritmai panašūs. 3D vaizdų segmentavimo metu kiekvienas 3D vaizdo taškas žymimas ir priskiriamas tam tikrai analizuojamų objektų klasei

arba fono objektų klasei. 3D vaizdų segmentavimas dar vadinamas semantiniu segmentavimu arba žymėjimu (angl. *labeling*). Semantinis segmentavimas artimas 3D vaizdų klasifikavimui, nes turi tinkamai atpažinti klases, kurioms priklauso 3D vaizde esantys objektai. 3D vaizdų segmentavimas kilęs iš 2D vaizdų segmentavimo, todėl technologiniai sprendimai yra panašūs: 1) regiono augimas (angl. *region growing*) (pavyzdžiui, Vo *ir kt.*, 2015); 2) grafu grįstas (pavyzdžiui, Sima *ir kt.*, 2013); 3) superpikseliais grįstas (pavyzdžiui, Papon *ir kt.*, 2013; Aijazi *ir kt.*, 2013). Šiuo metu semantinio segmentavimo srityje pasaulyje geriausi rezultatai pasiekti naudojant sąsūkio neuroninius tinklus (įvairius jų struktūrinius sprendinius ir modifikacijas), kurie tampa standartu semantinio segmentavimo problemoms spręsti prižiūrimo giliojo apmokymo būdu, nors tyrimai ir eksperimentai vyksta ir menkai prižiūrimo ir neprižiūrimo giliojo apmokymo kryptimis.

2014 m. bendrovės „Google“ tinklas *GoogLeNet* laimėjo *ImageNet* varžybas, pasiekęs 93,3 % semantinio segmentavimo tikslumą. „Google“ tinklas susidėjo iš sąsūkio neuroninio tinklo 22 giliųjų sluoksnių ir greta kitų inovatyvių sprendimų tinklo architektūroje buvo panaudotas „Google“ sukurtas inovatyvus *inception* modulis, kuris buvo įdiegtas tinklas tinkle principu (Szegedy *ir kt.*, 2015). 2016 m. bendrovės „Microsoft“ tinklas „*ResNet*“ laimėjo *ImageNet* varžybas, pasiekęs 96,4 % semantinio segmentavimo tikslumą. „Microsoft“ tinklas tapo žymus ir dėl jo ištis didelio gylio – 152 sluoksniai.

Pasiekti rezultatai semantinio segmentavimo srityje mokslininkams leido pradėti formuluoti teiginius, kad siauroje vaizdų analizės srityje kompiuteris jau viršijo žmogaus gebėjimus. Tačiau turime sutikti su O. Russakovsky'io nuomone, kad kompiuteris geba priskirti nuotrauką ar vaizdą tik vienai iš tūkstančio kategorijų, o žmogus – kur kas didesniai kategorijų skaičiui, be to, žmogus geba įvertinti vaizdo kontekstą, ko vis dar nesugeba kompiuteris, todėl žmogaus lygio mašina dar nepasiekė.

Dirbtinio intelekto technologijų taikymą urbanistinio kultūros paveldo stebėsenos srityje apsunkina giliajam mokymuisi reikalingų duomenų masių stygius, nes šie algoritmai veiksmingai mokosi tik iš labai didelių, žmogaus eksperto rankiniu būdu ženklintų duomenų kiekių. Šiuo metu atviroje prieigoje pateikiami tik keli mažos apimties ženklintų duomenų rinkiniai, kurie tinkami nedideliems laboratoriniams eksperimentams, bet ne taikomojo pobūdžio kompiuterinei sistemai kurti (CMPF Facade..., 2015). Todėl vienas iš iššūkių, su kuriuo susidūrė projekto vykdytojai, – kuo skubesnis pakankamai didelių, algoritmų mokymuisi tinkamų duomenų masių sukaupimas ir juose esančių objektų ženklėjimas rankiniu būdu, pasitelkiant žmones ekspertus. Pirmųjų laboratorinių eksperimentų rezultatai, kai naudojamas pirminis kaupiamo duomenų ištekliaus variantas – pasiekiant dviejų objektų klasių (langų ir durų) 80 % tikslumo semantinį segmentavimą – leidžia teigti, kad pasirinkti technologiniai sprendimai ir sukurta metodologija bus sėkmingai pritaikyti, siekiant projekto tikslų.

Laboratoriniam eksperimentui buvo panaudotas bendrovės „Google“ sukurtas atvirojo kodo nemokamas infrastruktūrinis sprendimas

Tensorflow ir vaizdų semantiniam segmentavimui skirtas tos pačios bendrovės sukurtas *Tensorflow* priedas *DeepLab v. 3+*, kuris naudoja pažangią giliųjų sąsūkių tinklų architektūrą (prieiga per internetą: <<https://ai.googleblog.com/2018/03/semantic-image-segmentation-with.html>>) (Liang-Chieh Chen *ir kt.*, 2017). Pagrindinis skirtumas tarp *DeepLab v. 3* ir *v. 3+* yra tas, kad bendrovė naujoje *DeepLab* versijoje panaudojo esmiškai naują neuroninio tinklo architektūrinį sprendimą *Xception* (Chollet, 2017), kuris pakeitė iki tol *DeepLab* sprendime naudotą architektūrinį sprendimą *ResNet*. Eksperimentui buvo naudojami gamintojo nustatyti standartiniai parametrai. Apmokymui papildomai buvo panaudotas projekto vykdytojų surinktas Vilniaus senamiesčio pastatų fasadų nuotraukų rinkinys, kuris buvo rankomis sužymėtas pagal PASCAL VOC 2012 standartą. Eksperimentai keičiant parametrus numatyti tolesniuose projekto etapuose, kai apmokymo duomenų rinkinys bus papildytas visomis projekto tikslams pasiekti reikalingomis semantiškai segmentuojamomis klasėmis. Bendrovės „Google“ kompleksinis sprendimas buvo pasirinktas dėl trijų pagrindinių priežasčių: 1) tai atvirojo kodo nemokamas programinės įrangos sprendimas, nereikalaujantis didelių skaičiavimo pajėgumų, lyginant su analogais; 2) minimo sprendimo, kaip aprašyta pirmiau, tikslumo rodikliai buvo labai geri; 3) dėl aukštos kokybės ir inovatyvių technologijų taikymo sprendimas turi didelę vartotojų bendruomenę, todėl yra platus jo palaikymo tinklas.

Rezultatai ir diskusija

Nekilnojamojo kultūros paveldo apsauga yra vienas iš šiuolaikinės visuomenės iššūkių ir tokia situacija suponuoja poreikį kurti pažangias, efektyvias ir sąlyginai nebrangias technologijas, kurios padėtų efektyviai stebėti ir analizuoti kultūros paveldo būklę ir jos raidą. Straipsnyje kaip tik pristatomas vienas tokių technologinių sprendimų – nekilnojamojo paveldo automatinis monitoringas, taikant 3D vaizdo skenavimo ir dirbtinio intelekto technologijas.

Igyvendinant šį technologinį sprendimą atliekami nuoseklūs veiksmai, kurie pasiūlytą monitoringo sprendimą paverčia pakankamai universaliu. Jei straipsnyje aptartas monitoringo sprendimas būtų taikomas kitiems nekilnojamojo kultūros paveldo objektams (pavyzdžiui, archeologijos), reikėtų atlikti tuos pačius aprašytus veiksmus, pritaikant juos šiam konkrečiam paveldo tipui. Tai yra 1) atrinkti vertingąsias savybes, kurias potencialiai turi būti siekiama fiksuoti ir kurių monitoringą rengiamasi atlikti; 2) nustatyti pažaidos veiksnus, naikinančius šias konkrečias vertingąsias savybes; 3) konkrečias paveldo vertingąsias savybes susieti su konkrečiais jas pažeidžiančiais veiksniais, siekiant toliau šią matricą naudoti pusiau automatiniam paveldo monitoringui; 4) nustatyti pokyčiui matuoti taikytinus matematinius rodiklius; 5) išskirti ir algoritmais aprašyti konkrečių paveldo objektų grupei būdingų vertingųjų savybių rinkinius (aibes); 6) atlikti duomenų patikimumo patikrą; 7) atlikti dirbtinio intelekto sistemos apmokymus.

Dirbtinio intelekto technologijų taikymą nekilnojamojo kultūros paveldo stebėsenos srityje apsunkina giliajam mokymuisi reikalingų duomenų masių stygius, nes šie algoritmai veiksmingai mokosi tik iš labai didelių, žmogaus eksperto rankiniu būdu ženklintų duomenų kiekių. Todėl vienas iš sunkumų, su kuriuo susidūrė projekto vykdytojai, – kuo skubesnis pakankamai didelių, algoritmų mokymuisi tinkamų urbanistinio paveldo duomenų masių sukaupimas ir juose esančių objektų ženklavimas rankiniu būdu, pasitelkiant žmones ekspertus.

Tolesniuose technologinio sprendimo realizavimo etapuose yra numatyta sukurti programinę įrangą (įskaitant jos gamybinę versiją) ir ją išbandyti įvairiuose scenarijuose, siekiant identifikuoti pačią tikslesnę, efektyviausią ir pigiausią 3D duomenų rinkimo ir jų analizės strategiją.

Literatūra

- Aijazi A. K., Checchin P., Trassoudaine L. 2013. Segmentation based classification of 3D urban pointclouds: A super-voxel based approach with evaluation. *Remote Sensing*, 5 (4), p. 1624–1650. <https://doi.org/10.3390/rs5041624>
- Allen G. C., El-Turki A., Hallam K. R., McLaughlin D., Stacey M. 2000. Role of NO₂ and SO₂ in degradation of limestone. *British Corrosion Journal*, 35, p. 35–38 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.researchgate.net/publication/233693788_Role_of_NO2_and_SO2_in_degradation_of_limestone [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.]. <https://doi.org/10.1179/000705900101501047>
- Barcelo J. A. 2008. Computational intelligence in archaeology. State of the art. B. Frischer, J. Webb Crawford, D. Koller (eds.) *Making History Interactive. Computer Applications and Quantitative Methods in Archaeology (CAA)*. Proceedings of the 37th International Conference, Williamsburg, Virginia, United States of America, March 22–26, Oxford, p. 11–21.
- Brock A., Lim Th., Ritchie J. M., Weston N. 2016. Generative and discriminative voxel modeling with convolutional neural networks. *3D Deep Learning Workshop at NIPS 2016, Barcelona, Spain*. [interaktyvus]. Prieiga per internetą: http://3ddl.cs.princeton.edu/2016/papers/Brock_et_al.pdf [žiūrėta 2020 m. sausio 2 d.].
- Carroll P., Aarrevaara E. 2018. Review of potential risk factors of cultural heritage sites and initial modelling for adaptation to climate change. *Geosciences*, 8 (322) [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://www.preprints.org/manuscript/201807.0068/v1> [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.]. <https://doi.org/10.20944/preprints201807.0068.v1>
- Charter for the Conservation of Historic Towns and Urban Areas (Washington Charter 1987) [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.icomos.org/charters/towns_e.pdf [žiūrėta 2018 m. rugpjūčio 20 d.].
- Chen L., Zhy Y. 2018. DeepLab: Semantic Image Segmentation with Deep Convolutional Nets, Atrous Convolution, and Fully Connected CRFs. Prieiga per internetą: <https://arxiv.org/pdf/1606.00915.pdf> [žiūrėta 2020 m. sausio 10 d.].

- Chollet F. 2017. Xception: Deep Learning with Depthwise Separable Convolutions [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://arxiv.org/pdf/1610.02357.pdf> [žiūrėta 2020 m. sausio 10 d.].
- Christaras B. 2003. Cultural Heritage and Engineering Geological Factors of Damage. Engineering Geological Factors of Damage at Greek Monuments and Sites included in the World Heritage List of UNESCO [interaktyvus]. Prieiga per internetą: http://library.tee.gr/digital/techr/2003/techr_2003_2_36.pdf [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- CMP Facade Database. 2015. [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <http://cmp.felk.cvut.cz/~tylecr1/facade/>; http://www.ipb.uni-bonn.de/projects/etrimis_db/ [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- Čepaitienė R. 2004. Istoriniai miestai paveldosaugos akiratyje. *Miestų praeitis*, Vilnius, Nr. 1, p. 43–78.
- Drdácký M., Binda L., Herle I., Lanza L. G., Maxwell I., Pospíšil S. 2007. Protecting the cultural heritage from natural disasters. Brussels, European Parliament [interaktyvus]. Prieiga per internetą: [http://www.europarl.europa.eu/RegData/etudes/etudes/join/2007/369029/IPOL-CULT_ET\(2007\)369029_EN.pdf](http://www.europarl.europa.eu/RegData/etudes/etudes/join/2007/369029/IPOL-CULT_ET(2007)369029_EN.pdf) [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- Dries, van den M. H. 1998. Archaeology and the Application of Artificial Intelligence: Case-Studies on Use-Wear Analysis of Prehistoric Flint Tools. Doctoral thesis. Faculty of Archaeology, Leiden University. Prieiga per internetą: <https://www.narcis.nl/publication/RecordID/oai:openaccess.leidenuniv.nl:1887%2F13148> [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- Gardin, J. C. 1989. Artificial intelligence and the future of semiotics: An archaeological perspective. *Journal of the International Association for Semiotic Studies*, Vil. 77, Issue 1–3. DOI: <https://doi.org/10.1515/semi.1989.77.1-3.5>.
- Gualandi M. L., Scopigno R., Wolf L., Richards J., Buxeda i Garrigos J., Heinzelmann M., Hervas M. A., Vila L., Zallocco M. 2016. ArchAIDE – archaeological automatic interpretation and documentation of ceramics. *EUROGRAPHICS Workshop on Graphics and Cultural Heritage*. Prieiga per internetą: https://arpi.unipi.it/retrieve/handle/11568/863393/229085/ArchAIDE_short-final.pdf [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- ICCROM Working Group „Heritage and Society“. 2005. *Definition of Cultural Heritage References to Documents in History*. Selected by J. Jokilehto (Originally for ICCROM, 1990). Revised for CIF: 15 January 2005 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: http://cif.icomos.org/pdf_docs/Documents%20on%20line/Heritage%20definitions.pdf [žiūrėta 2018 m. gegužės 16 d.].
- International Charter for the Conservation and Restoration of Monuments and Sites (The Venice charter 1964) [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.icomos.org/charters/venice_e.pdf [žiūrėta 2018 m. birželio 8 d.].
- Įsakymas dėl nekilnojamųjų kultūros vertybių vertinimo, atrankos ir reikšmingumo lygmens nustatymo kriterijų aprašo patvirtinimo. 2005. *Valstybės žinios*, Nr. 52-1756.
- Kanani S., Zandi H. 2011. A study of the damages to historical monuments due to climatic factors and air pollution and offering solutions. *World Academy of Science, Engineering and Technology International Journal of Humanities and Social*

- Sciences*, 5 (8), p. 1018–1023 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://waset.org/publications/6941/a-study-of-the-damages-to-historical-monuments-due-to-climatic-factors-and-air-pollution-and-offering-solutions> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.].
- Kultūros vertybių registras* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <http://kvr.kpd.lt/heritage/> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 27 d.].
- Kuncevičius A., Jankauskas R., Laužikas R., Stankevičiūtė D., Rutkauskaitė I. 2009. *Radvių tėvonija Dubingiuose*. Vilnius.
- Kuncevičius A., Laužikas R., Šmigelskas R., Augustinavičius R. 2012. Erdvės užkariavimas: 3D technologijos taikymo galimybės ir problemos Lietuvos archeologijoje *Archaeologia Lituana*, 130, p. 7–29. <https://doi.org/10.15388/archlit.2012.0.1188>.
- Laužikas R., Šmigelskas R., Kuncevičius A., Augustinavičius R., Kurauskas V., Žilinskas E., Žiziūnas T. 2017. Informacinės technologijos, kultūros paveldo informacijos pusiau automatinis valdymas ir tyrimai naudojant 3D technologijas. *Informacijos mokslai*, Vilnius, p. 160–179.
- Lietuvos Respublikos nekilnojamojo kultūros paveldo apsaugos įstatymas. 1994. *Valstybės žinios*, Nr. 3-37.
- Managing Disaster Risks for World Heritage*. 2010. UNESCO. [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <http://whc.unesco.org/uploads/activities/documents/activity-630-1.pdf> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 27 d.].
- Palma V. 2019. Towards deep learning for architecture: A monument recognition mobile app. *The International Archives of the Photogrammetry, Remote Sensing and Spatial Information Sciences*, vol. XLII-2/W9, p. 551–556 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://www.int-arch-photogramm-remote-sens-spatial-inf-sci.net/XLII-2-W9/551/2019/isprs-archives-XLII-2-W9-551-2019.pdf> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 27 d.]. <https://doi.org/10.5194/isprs-archives-xlII-2-w9-551-2019>
- Papon J., Abramov A., Schoeler M., Worgotter F. 2013. *Voxel Cloud Connectivity Segmentation – Supervoxels for Point Clouds*. *IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition*, p. 2013–2034 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.cv-foundation.org/openaccess/content_cvpr_2013/papers/Papon_Voxel_Cloud_Connectivity_2013_CVPR_paper.pdf [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 27 d.].
- Patel J., Stutt A. 1989. Beyond classification: The use of artificial intelligence techniques for the interpretation of archaeological data. *Computer Applications and Quantitative Methods in Archaeology 1989* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://publikationen.uni-tuebingen.de/xmlui/bitstream/handle/10900/60942/30_Patel_Stutt_CAA_1989.pdf?sequence=2 [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 27 d.].
- Pedersoli J. L., Antomarchi C., Michalski S. 2016. A Guide to Risk Management of Cultural Heritage. ICCROM [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.iccrom.org/wp-content/uploads/Guide-to-Risk-Management_English.pdf [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.].
- Pirotti F., Zanchetta C., Previtali M., Della Torre S. 2019. Detection of building roofs and facades from aerial laser scanning data using deep learning. *The International Archives of the Photogrammetry, Remote*

- Sensing and Spatial Information Sciences*, vol. XLII-2/W11 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://re.public.polimi.it/retrieve/handle/11311/1090187/376920/isprs-archives-XLII-2-W11-975-2019.pdf> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.]. <https://doi.org/10.5194/isprs-archives-xlii-2-w11-975-2019>.
- Puyol-Gruart J. 1998. Computer science, Artificial intelligence and archaeology. *New Techniques for Old Times. Computer Applications in Archaeology 1998* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://pdfs.semanticscholar.org/40d6/918b00a576174092b29dbc8b8919bebcdca5.pdf> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.].
- Qi C. R., Su H., Niessner M., Dai A., Yan M., Guibas L. J. 2016. Volumetric and multi-view CNNs for object classification on 3D data. *arXiv preprint arXiv:1604.03265v2* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: http://openaccess.thecvf.com/content_cvpr_2016/papers/Qi_Volumetric_and_Multi-View_CVPR_2016_paper.pdf; [žiūrėta 2020 m. sausio 2 d.]. <https://doi.org/10.1109/cvpr.2016.609>.
- Sima M. C., Nuchter A. 2013. An extension of the Felzenszwalb-Huttenlocher segmentation to 3D point clouds. *Proc. SPIE 8783, Fifth International Conference on Machine Vision (ICMV 2012): Computer Vision, Image Analysis and Processing, 878302 (13 March 2013)*. <https://doi.org/10.1117/12.2010527>.
- Song S., Xiao J. 2016. Deep sliding shapes for amodal 3D object detection in RGB-D images. *Proceedings of the 29th IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <http://dss.cs.princeton.edu/paper.pdf> [žiūrėta 2020 m. sausio 2 d.]. <https://doi.org/10.1109/cvpr.2016.94>.
- Strategy for Reducing Risks from Disasters at World Heritage Properties. 2007. UNESCO. [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://whc.unesco.org/archive/2007/whc07-31com-72e.pdf> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.].
- Szegedy C., Liu W., Jia Y., Sermanet P., Reed S., Anguelov D., Erhan D., Vanhoucke V., Rabinovich A. 2015. Going Deeper with Convolutions. *arXiv:1409.4842v1* [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.cv-foundation.org/openaccess/content_cvpr_2015/papers/Szegedy_Going_Deep_With_2015_CVPR_paper.pdf [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.]. <https://doi.org/10.1109/cvpr.2015.7298594>.
- Tandon A. 2017. Post-disaster damage assessment of cultural heritage: Are we prepared? *ICOM-CC 18th Triennial Conference 2017* Copenhagen [interaktyvus]. Prieiga per internetą: https://www.iccom.org/sites/default/files/2017-12/tandon_2017_post-disaster_damage_assessment_icomcc_2017.pdf [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.].
- Tarptautinis standartas. LST EN 15898:2012. Kultūros vertybių išsaugojimas. Pagrindiniai bendrieji terminai ir jų apibrėžtys.
- UNESCO. 2008. List of Factors affecting the Properties, 2008 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://whc.unesco.org/en/factors/> [žiūrėta 2018 m. rugsėjo 14 d.].
- Vo A. V., Truong-Hong L., Laefer D. F., Bertolotto M. 2015. Octree-based region growing for point cloud segmentation. *ISPRS Journal of*

Photogrammetry and Remote Sensing, vol. 104, p. 88–100. <https://doi.org/10.1016/j.isprsjprs.2015.01.011>.

Wu Z., Song S., Khosla A., Yu F., Zhang L., Tang X., Xiao J. 2015. 3D shapenets: A deep representation for volumetric shapes. *IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition*, p. 1912–1920. <https://doi.org/10.1109/cvpr.2015.7298801>.

Žarnić R., Rajčić V., Skordaki N. 2015. A contribution to the built heritage environmental impact assessment, ISPRS Annals of the Photogrammetry. *Remote Sensing and Spatial Information Sciences*, vol. II-5/W3, 2015 25th International CIPA Symposium 2015, 31 August–04 September 2015, Taipei, Taiwan, p. 389–394 [interaktyvus]. Prieiga per internetą: <https://bib.irb.hr/datoteka/817134.isprsnannals-II-5-W3-389-2015.pdf> [žiūrėta 2018 m. spalio 1 d.]. <https://doi.org/10.5194/isprsnannals-ii-5-w3-389-2015>.

Notes

- 1 Straipsnyje pristatomas tyrimas atliktas įgyvendinant projektą „Urbanizuotų vietovių paveldo automatinis monitoringas panaudojant 3D vaizdo technologijas“. Projektas finansuojamas iš Europos regioninės plėtros fondo lėšų (Nr. 01.2.2-LMT-K-718-01-0043) pagal dotacijos sutartį su Lietuvos mokslo taryba. 2014–2020 m. Europos Sąjungos fondų investicijų veiksmų programos priemonės 01.2.2-LMT-K-718 „Tiksliniai moksliniai tyrimai sumanios specializacijos srityje“ veiklos „Aukšto lygio tyrėjų grupių vykdomi moksliniai tyrimai“ tikslas – plėtoti taikomąsias žinias, prisidedančias įgyvendinant mokslinių tyrimų ir eksperimentinės (socialinės, kultūrinės) plėtros ir inovacijų raidos (sumanios specializacijos) krypties prioritetus, ir skatinti mokslo ir studijų institucijas vykdyti mokslinių tyrimų ir eksperimentinės (socialinės, kultūrinės) plėtros veiklas, turinčias komercinį potencialą.
- 2 Sudėtinga geometrija šiame projekte apibrėžiama kaip geometrinė paveldo savybė (objektas), kurią atvaizduoti 2D brėžinyje reikėtų daugiau nei trijų elementariųjų geometrinių formų: plokštuminių (apskritimas, stačiakampis, rombas, trikampis, trapezija, lygiagretainis) ir tūrinių (cilindras, stačiakampis gretasienis, sfera). Nesudėtinga geometrija laikoma tokia, kai pakanka 1–3 elementariųjų geometrinių formų. Pavyzdžiui, norint atvaizduoti langą, paprastai pakanka vienos stačiakampio geometrinės formos.
- 3 This project has received funding from European Regional Development Fund (project No 01.2.2-LMT-K-718-01-0043) under grant agreement with the Research Council of Lithuania (LMTLT).