

# 대학 지원 최적화 문제 The College Application Problem

Max Kapur, 홍성필 교수

서울대학교 산업공학과  
경영과학/최적화 연구실  
{maxkapur, sphong}@snu.ac.kr

2022년 6월 3일  
대한산업공학회 춘계공동학술대회

대학 지원 최적화 문제는 **새로운 조합 최적화 문제**이다.

예산 제약 조건 하에서, 다수 확률 변수로 이뤄진 포트폴리오의 **기대 최댓값을 최대화**하는 문제이다.

발표 요약:

- 대학 지원 전략을 최적화 문제로 **모형화**.
- 문제의 **계산 복잡도 분석**, **해법 제시**, 그리고 **알고리즘 구현**.

**발표에서 생략된 증명** 등은 arXiv 논문에서 제시 (Kapur와 Hong 2022).

대학 지원 전략은 조합 최적화 중 여러 분야에 걸쳐 있다.

- 불확실한 성과, 효율적 투자선이 존재하므로 **일종의 포트폴리오 배분** 모형.
- **배낭 문제의 일반화**: 정수 채우기 (packing) 제약식, NP-completeness, 근사 해법의 필요.
- 목적함수는 **submodular 집합 함수**이며, 근사 해법 결과에 따라 대학 지원 문제가 submodular 최적화의 비교적 쉬운 인스턴스로 해석할 수 있다.

모형

# 입학 과정

단 한 명의 학생의 의사결정에 집중하자.

시장은  $m$ 개의 **대학교**를 포함하며, 그의 지표 집합은  $\mathcal{C} = \{1 \dots m\}$ .  $j$ 번째 학교의 이름은  $c_j$ .

학생의 내신, 수능 점수, 기본 정보가 주어지면 각 학교의 **합격 확률**  $f_j$ 를 알 수 있다.

독립 **확률 변수**  $Z_j \sim \text{Bernoulli}(f_j)$ 는 학생이 합격하면 1, 아니면 0.

학생이 지원하는 학교의 집합  $\mathcal{X} \subseteq \mathcal{C}$ 를 **지원 포트폴리오**라고 부른다.

지원 전형료 예산, 원서를 작성하는 시간, 또는 나라의 정책에 따라 **지원 행동이 제한된다**. 본 논문은 단일 배낭 제약식  $\sum_{j \in \mathcal{X}} g_j \leq H$ 를 고려하며, 이때  $g_j$ 는  $c_j$ 의 **지원 비용**이라고 부른다.

$c_j$ 에 다니면  $t_j \geq 0$  단위의 **효용**이 발생한다. Wlog,  $t_j \leq t_{j+1}$ .

어떤 대학에도 합격하지 않았을 때 효용은  $t_0$ 이며, wlog  $t_0 = 0$ 이라고 할 수 있다 (논문에서 증명).

학생의 총 효용은 그가 지원하고 합격하는 **가장 좋은** 학교의  $t_j$ -값:

$$\text{효용} = \max\{t_0, \max\{t_j Z_j : j \in \mathcal{X}\}\}$$

이의 기댓값은  $\mathcal{X}$ 의 **가치**라고 부르며  $v(\mathcal{X})$ 처럼 표기한다.

# 포트폴리오 가치의 함수 형태

$v(\mathcal{X})$ 를 함수로 표현하기 위해, 학생이  $c_j$ 에 **진학하는 확률**을  $p_j(\mathcal{X})$ 라고 하자.

$c_j$ 에 진학하는 조건은  $c_j$ 에 **지원하고, 합격하고**,  $c_j$ 보다 선호하는 학교에는 **합격하지 않았을** 때이다.

$$p_j(\mathcal{X}) = \begin{cases} f_j \prod_{\substack{i \in \mathcal{X}: \\ i > j}} (1 - f_i), & j \in \{0\} \cup \mathcal{X} \\ 0, & \text{그렇지 않은 경우.} \end{cases}$$

따라서,

$$v(\mathcal{X}) = \sum_{j=1}^m t_j p_j(\mathcal{X}) = \sum_{j \in \mathcal{X}} \left( f_j t_j \prod_{\substack{i \in \mathcal{X}: \\ i > j}} (1 - f_i) \right).$$

# 문제 정의

## 문제 1 (대학 지원 최적화 문제)

$$\begin{aligned} \text{maximize} \quad & v(\mathcal{X}) = \sum_{j \in \mathcal{X}} \left( f_j t_j \prod_{\substack{i \in \mathcal{X}: \\ i > j}} (1 - f_i) \right) \\ \text{subject to} \quad & \mathcal{X} \subseteq \mathcal{C}, \quad \sum_{j \in \mathcal{X}} g_j \leq H \end{aligned}$$

## 문제 2 (대학 지원 최적화 문제, 정수 비선형 계획 모형)

$$\begin{aligned} \text{maximize} \quad & v(x) = \sum_{j=1}^m \left( f_j t_j x_j \prod_{i>j} (1 - f_i x_i) \right) \\ \text{subject to} \quad & x_j \in \{0, 1\}, j \in \mathcal{C}; \quad \sum_{j=1}^m g_j x_j \leq H \end{aligned}$$



기존의 해법

## Safety, Target, & Reach Schools: How to Find the Right Ones

### What's Covered:

- What Are Reach, Target, and Safety Schools?
- Factors that Impact Your Chances
- Elements of a Balanced College List

Creating a school list is an important-yet-tricky step in the college application process. A strategically constructed school list weighs your desire to attend reach schools—the institutions you dream about going to—along with safety schools where you're very likely to secure admission. Consequently, the ideal school list is balanced between reach, target, and safety schools, allowing you to shoot for the stars while also ensuring admission into at least one school.

### What Are Reach, Target, and Safety Schools?

"Reach," "safety," and "target" are common terms used in college applications to describe the odds a student has of getting accepted at a particular institution. Understanding these terms, and which categories colleges fall into, is a critical step in the application process.

### What is a Reach School?

Reach schools are colleges where you have less than a 25% chance of admission (this is your own best estimate of acceptance, not the school's acceptance rate). Admission is difficult to secure.

## [대입 수시 전략] 총 6번의 기회 ... '상향·소신·안정' 분산 지원하라

중앙일보 | 업데이트 2015.08.26 10:15

자면보기 ①

전문기 기자

구독

대학 최저학력기준 고려해 전략 지원  
지난해 같은 전형 합격한 선배 내신 참고  
수능 전 대학별고사 보는 곳은 최소화

'지피지기 백전불태(知彼知己百戰不殆)' 적을 알고 나를 알면 백 번 싸워도 위태롭지가 않다는 뜻이다. 고대 중국의 병법서인 『손자』에 나온 말이지만 현대사회에서도 여러 가지 분야에서 회자된다. 그중 하나가 대학입시다. 특히 2주 앞으로 다가온 수시모집은 전형 종류가 다양해 '적'(모집전형)을 알고, '나'(학생)에 대해 파악하는 게 무엇보다 중요하다.

자신의 학교생활기록부, 교과성적, 대학별고사 준비 상황, 예상 수능점수, 최저학력기준 통과 가능성에 대해 자세히 살펴 후 지원해야 합격률을 높일 수 있다. 수시모집 마무리 전략을 알아봤다.

논술전형도 학생부 성적 기준으로 지원

입학 컨설턴트의 조언, 믿을 만한가?





# 기존의 해법

입학 컨설팅 산업에서는 주로 “상향·소신·안정 지원 학교” 각각 균일하게 지원하는 **배분적 휴리스틱**을 권장하며, 이는 **위험 회피적인** 전략임을 보일 수 있다.

또한  $c_j$ 에만 지원할 때 기대 효용이  $f_j t_j$ 이므로 다음 배낭 문제를 대리 문제로 푸는 **선형화 휴리스틱**이 있다.

$$\text{maximize } \sum_{j \in \mathcal{X}} f_j t_j \quad \text{subject to } \sum_{j \in \mathcal{X}} g_j \leq H$$

그러나 최적해보다 아주 안 좋은 해를 출력할 수 있다.

Fu (2014)는 비슷한 문제를 **열거법**으로 풀었으나,  $m \geq 20$ 일 때 비현실적인 방법이다.

본 연구는 **계산 시간과 정확도가 보장된** 알고리즘을 제시한다.

알고리즘 제시

# 다항 시간에 풀 수 있는 동일한 지원 비용의 경우

먼저 모든  $g_j = 1$ 이며  $H$ 는 단순한 지원 개수 제한  $h \leq m$ 이 되는 **특수한 경우**를 고려하자.

이것은  $h = 3, m = 202$ 인 한국 정시 입학 과정과 비슷한 상황이다.

지원 제한  $h$ 에 대응되는 최적 포트폴리오가  $\mathcal{X}_h$ 일 때,  $\mathcal{X}_h \subset \mathcal{X}_{h+1}$ 을 증명할 수 있다. 이러한 **포함 사슬 관계 (nestedness)** 성질은  $v(\mathcal{X})$ 를 최대화하는 순서대로 학교를 하나씩 추가하는 **탐욕 해법**의 최적성을 의미한다.

$v(\mathcal{X})$ 를  $O(1)$  시간 안에 계산할 수 있는 변수 소거 기법을 개발하여 전체 해법의 계산 시간을  $O(hm)$ 으로 줄였다. 줄리아 코드(Kapur 2022)를 사용하면  $m = 16384$ 인 인스턴스를 200 ms에 풀 수 있다.

# 일반 문제를 위한 알고리즘

일반적인 문제는 **NP-complete** (배낭 문제에서 변환).

4개의 알고리즘 제시:

- 선형 완화 문제와 해당 **branch-and-bound** 해법. 일반적인 INLP 문제에 대해 자주 쓰이는 방법이다.
- **총 지원 비용 기반 동적 계획**.  $O(Hm + m \log m)$  (의사 다항) 시간에 정확한 해를 구하며,  $g_j$ 가 작은 정수가 되는 “전형적” 인스턴스에 대해 매우 효율적인 해법.
- 포트폴리오 가치의 라운딩을 이용한 동적 계획.  $O(m^3/\varepsilon)$  시간에  $(1 - \varepsilon)$ -근사해를 출력하므로 **FPTAS!**
- **Simulated annealing** 휴리스틱. 빠르고 대부분 98% 이상의 최적성을 얻었다.

FPTAS의 존재성은 대학 지원 문제가 **submodular 최대화의 비교적 쉬운 인스턴스**임을 의미한다 (cf. Kulik 외 2013).



결론

“Maximax” 형태와 정수 조건 때문에 대학 지원 문제는 **이론적으로 흥미로운 문제이다**. Submodular 최대화 문제지만, 근사 해법의 성질은 배낭 문제에 더 가깝다 (cf. Fisher 외 1978; Kulik 외 2013; Kellerer 외 2004).

좋은 대학 지원 전략에는 **금전적 가치가 있다**. 미국 입학 컨설턴트의 시간당 급료는 평균 200달러 (Sklarow 2018)!

⇒ 공공 이익을 위해 코드는 open-source license로 공개 (Kapur 2022).

향후 연구: 위험 회피 모수, 배분적 제약 조건 (가나다순), FPTAS의 메모리 소모량 절감.

- Fisher, Marshall, George Nemhauser, and Laurence Wolsey. 1978. "An analysis of approximations for maximizing submodular set functions—I." *Mathematical Programming* 14: 265–94.
- Fu, Chao. 2014. "Equilibrium Tuition, Applications, Admissions, and Enrollment in the College Market." *Journal of Political Economy* 122 (2): 225–81. <https://doi.org/10.1086/675503>.
- Kapur, Max. 2022. "OptimalApplication." GitHub repository. <https://github.com/maxkapur/OptimalApplication>.
- Kapur, Max and Sung-Pil Hong. 2022. "The College Application Problem." Preprint. <https://arxiv.org/abs/2205.01869>.

- Kellerer, Hans, Ulrich Pferschy, and David Pisinger. 2004. *Knapsack Problems*. Berlin: Springer.
- Kulik, Ariel, Hadas Shachnai, and Tami Tamir. 2013. “Approximations for Monotone and Nonmonotone Submodular Maximization with Knapsack Constraints.” *Mathematics of Operations Research* 38 (4): 729–39. <https://doi.org/10.1287/moor.2013.0592>.
- Sklarow, Mark. 2018. *State of the Profession 2018: The 10 Trends Reshaping Independent Educational Consulting*. Technical report, Independent Educational Consultants Association. <https://www.iecaonline.com/wp-content/uploads/2020/02/IECA-Current-Trends-2018.pdf>.

# 알고리즘 요약

알고리즘	문제	제한	정확도	계산 시간
나이브	동일한 지원 비용	없음	$(1/h)$ -근사	$O(m)$
탐욕 해법	동일한 지원 비용	없음	정확	$O(hm)$
Branch and bound	일반 문제	없음	정확	$O(2^m)$
지원 비용 동적 계획	일반 문제	$g_j$ 정수	정확	$O(Hm + m \log m)$
FPTAS	일반 문제	없음	$(1 - \varepsilon)$ -근사	$O(m^3/\varepsilon)$
Simulated annealing	일반 문제	없음	0-근사	$O(Nm)$

## 작은 예제

$m = 8$ 개의 학교로 이루어진 가상 입학 시장의 대학교 자료와 최적 지원 포트폴리오.

지표 $j$	학교 $c_j$	합격 확률 $f_j$	효용 $t_j$	지원 순위	$v(\mathcal{X}_h)$
1	수성대	0.39	200	4	230.0
2	금성대	0.33	250	2	146.7
3	화성대	0.24	300	6	281.5
4	목성대	0.24	350	1	84.0
5	토성대	0.05	400	7	288.8
6	천왕성대	0.03	450	8	294.1
7	해왕성대	0.10	500	5	257.7
8	명왕성대	0.12	550	3	195.1

포함 사슬 관계 성질에 따라, 지원 제한이  $h$ 일 때 최적 포트폴리오는 지원 순위가  $h$  이하인  $h$ 개의 학교로 구성된다.

